



Universidad Nacional Autónoma de México
Facultad de Contaduría y Administración
Sistema Universidad Abierta y Educación a Distancia

Licenciatura en Contaduría

Estadística II

**Apunte
electrónico**



COLABORADORES

DIRECTOR DE LA FCA

Dr. Juan Alberto Adam Siade

SECRETARIO GENERAL

L.C. y E.F. Leonel Sebastián Chavarría

COORDINACIÓN GENERAL

Mtra. Gabriela Montero Montiel
Jefe de la División SUAyED-FCA-UNAM

COORDINACIÓN ACADÉMICA

Mtro. Francisco Hernández Mendoza
FCA-UNAM

AUTORES

Mtra. Adriana Rodríguez Domínguez
Lic. Manuel García Minjares

DISEÑO INSTRUCCIONAL

Lic. Laura Antonia Fernández Lapray

CORRECCIÓN DE ESTILO

Mtro. José Alfredo Escobar Mellado

DISEÑO DE PORTADAS

L.CG. Ricardo Alberto Báez Caballero
Mtra. Marlene Olga Ramírez Chavero
L.DP. Ethel Alejandra Butrón Gutiérrez

DISEÑO EDITORIAL

Mtra. Marlene Olga Ramírez Chavero

OBJETIVO GENERAL

Al finalizar el curso, el alumno será capaz de inferir las características de una población con base en la información contenida, así como de contrastar diversas pruebas para la toma de decisiones.

TEMARIO DETALLADO

(96 horas)

	Horas
1. Introducción al muestreo	4
2. Distribuciones muestrales	8
3. Estimación de parámetros	10
4. Pruebas de hipótesis	10
5. Pruebas de hipótesis con la distribución ji cuadrada	8
6. Análisis de regresión lineal simple	10
7. Análisis de series de tiempo	8
8. Pruebas estadísticas no paramétricas	6

INTRODUCCIÓN GENERAL

El plan de estudios vigente de las carreras ofrecidas por la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM pretende que en su ejercicio profesional el egresado sea capaz de analizar situaciones, evaluar acciones y decidir rumbos de acción. Esto es imposible si no dispone de información.

A fin de proveer al estudiante de herramientas para analizar información, dentro del mapa curricular de las carreras de la Facultad de Contaduría y Administración están las asignaturas de Estadística Descriptiva y Estadística Inferencial, materias de conocimientos fundamentales porque contribuyen a desarrollar capacidades de análisis y síntesis que el alumno necesita para una toma de decisiones adecuada.

A diferencia de la estadística descriptiva, donde la toma de decisiones descansa en la descripción de la información de una muestra, en la estadística inferencial el fundamento son las pruebas estadísticas que permiten inferir alguna característica de interés de una población con base en la información de una muestra.

El objetivo general de la materia Estadística Inferencial, establecida en el plan 2012, es que al término del curso el alumno sea capaz de inferir las características de una población con base en la información contenida en una muestra, y pueda contrastar diversas pruebas para la toma de decisiones. Para alcanzar este propósito, el programa comprende las siguientes unidades:

1. Introducción al muestreo
2. Distribuciones muestrales

3. Estimación de parámetros
4. Pruebas de hipótesis
5. Pruebas de hipótesis con una distribución ji cuadrada
6. Análisis de regresión lineal simple
7. Análisis de series de tiempo
8. Pruebas estadísticas no paramétricas

El estudio de las unidades 1-3 permitirá alcanzar la primera parte del objetivo general. La unidad 1 tiene la finalidad de que el estudiante conozca de forma global cómo se obtiene una muestra. La unidad 2 presenta las distribuciones muestrales más empleadas en inferencia estadística. Y la unidad 3 se enfoca a la realización de estimaciones de los parámetros de una población a través de la información de una muestra.

Una vez entendido cómo recolectar y obtener información de las muestras, lo siguiente que plantea el objetivo general es contrastar hipótesis con base en pruebas estadísticas realizadas con la información de una muestra. De esto tratan, en conjunto con la unidad 2, las unidades 4 y 5.

En la unidad 6, se muestra cómo analizar la regresión lineal simple para explicar el comportamiento de una variable a partir de otra. En este tipo de análisis, el contraste de hipótesis juega un papel central en la determinación de la existencia de esta relación, al igual que el tema de estimación para entender por qué son empleados los estimadores de mínimos cuadrados.

En la unidad 7, se busca que el alumno explique el comportamiento de una variable a lo largo del tiempo y realice un pronóstico de ella.

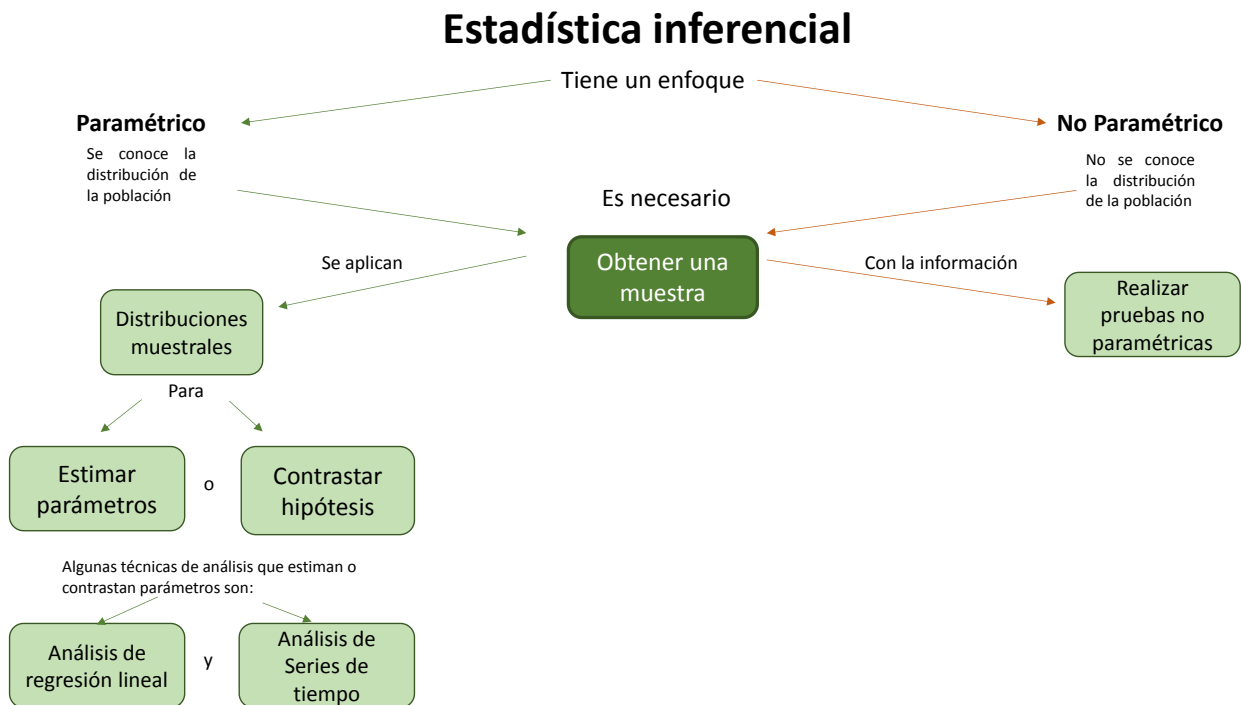
En la unidad 8, último tema del programa, se enseña al alumno a realizar análisis inferencial con métodos no paramétricos.



Como valor agregado, se plantea cómo emplear Microsoft Excel (2013) para aplicar algunas técnicas que se expondrán a lo largo de esta obra.

Este material está pensado para que el estudiante del SUAyED tenga un primer acercamiento a la estadística inferencial, cuyo aprendizaje autodidacta requiere de un contenido que facilite su comprensión y fomente profundizar en los temas con la consulta de la bibliografía sugerida. También puede aprovecharlo el estudiante del sistema escolarizado.

ESTRUCTURA CONCEPTUAL



Unidad 1

Introducción al muestreo



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad
, el alumno reconocerá los diferentes tipos de muestreo y sus características.

TEMARIO DETALLADO

(4 horas)

1. Introducción al muestreo

- 1.1. Parámetros estadísticos y estimadores
- 1.2. Estimación de parámetros y pruebas de hipótesis
- 1.3. Muestreo aleatorio y muestreo de juicio
- 1.4. Muestras únicas y muestras múltiples
- 1.5. Muestras independientes y muestras relacionadas
- 1.6. Tipos de muestreo aleatorio

INTRODUCCIÓN

El éxito de cualquier toma de decisiones depende de la calidad de información que se tenga. Hoy día, uno de los retos de las organizaciones es disponer de información accesible, detallada y actualizada que promueva una acertada toma de decisiones. En el desempeño profesional es común encontrar situaciones donde no se posee la suficiente información para tomar una decisión, por lo que se vuelve necesario realizar un esfuerzo extraordinario para recabarla; el dilema, entonces, es determinar cuánta información se requiere.

En esta unidad, se expone la importancia de la metodología del muestreo para extraer información que garantice resultados confiables. En primer lugar, se da una introducción de conceptos importantes en estadística inferencial (parámetro, estimador y estadístico). Luego, se abordan los alcances de la materia (estimación y prueba de hipótesis), así como los tipos de muestreo y de muestras para trabajar en un estudio. Por último, se plantean brevemente las metodologías de muestreo más comunes y ejemplos de cálculos de tamaños de muestra para estimar un promedio y una proporción poblacional. Como aportación adicional, se describe el uso de MS-Excel para extraer una muestra.

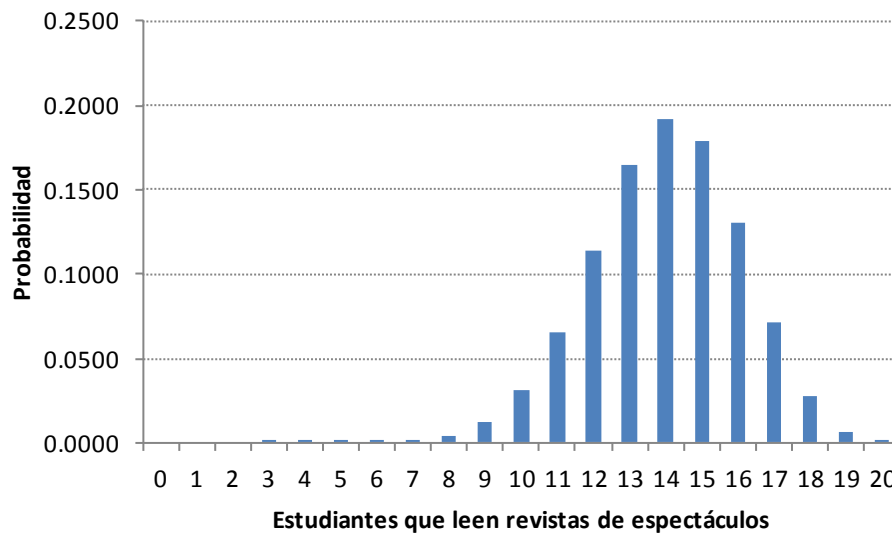
1.1. Parámetros, estadísticos y estimadores

En el curso de Estadística Descriptiva, se brindaron las herramientas para describir el comportamiento de un conjunto de datos con el empleo de tablas, gráficas y medidas descriptivas. Así, después de llevar a cabo los procedimientos para generarlos, se puede concluir acerca de la distribución de los datos su valor medio y variabilidad, y con base en ello tomar decisiones. Sin embargo, con frecuencia, la información descrita es un subconjunto o muestra proveniente de un conjunto mayor del que se desea conocer su comportamiento. Entonces, surge la pregunta si la información descrita en la muestra se puede generalizar a la población. Por ejemplo, si el promedio del porcentaje de aciertos de un examen de conocimientos de matemáticas aplicado a un grupo de Contaduría de primer semestre del turno matutino de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM es 56%, ¿se podría decir que este resultado es generalizable a toda la población de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM? El curso de Estadística Inferencial proporcionará los fundamentos para responder esta pregunta.

De acuerdo con lo estudiado en el curso de Estadística Descriptiva, el comportamiento de la distribución de una variable se encuentra relacionado con un valor denominado *parámetro*. Como ejemplo, supóngase que la proporción de personas que leen revistas sobre noticias de espectáculos es de 0.7 entre los estudiantes de primer semestre de Administración de la Facultad de Contaduría y Administración, y se desea estudiar el número de estudiantes que leen este tipo de publicaciones en una muestra

de 20 estudiantes. La distribución de probabilidades de la variable asociada al ejercicio sería como se muestra en la figura 1.

Figura 1. Distribución de probabilidad del número de alumnos que leen revistas de espectáculos con una proporción de 0.7 y 20 encuestas aplicadas

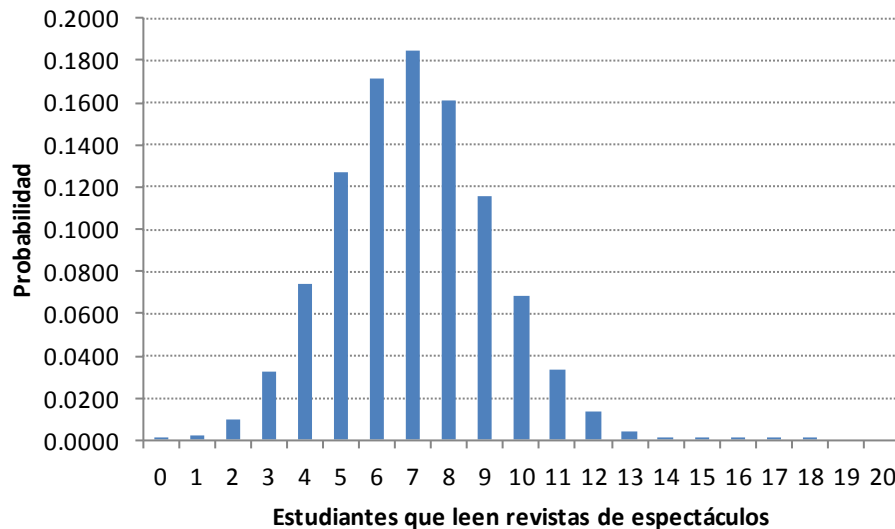


Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013)

En la figura anterior, se muestra la distribución de probabilidades de la variable asociada al experimento: número de estudiantes que leen revistas de espectáculos en 20 entrevistas. La variable estudiada en este experimento tiene una distribución binomial con $n = 20$ y $p = 0.7$. Las mayores probabilidades se observan entre 13 y 15 estudiantes. Es decir, es más probable que en el experimento resulte ese número de estudiantes quienes leen revistas sobre espectáculos.

Continuando con este ejemplo, ¿cómo sería la distribución de la variable asociada al experimento si la proporción de personas que leen publicaciones con contenidos de espectáculos fuera de 0.35 en vez de 0.7? La respuesta se muestra en la figura 2.

Figura 2. Distribución de probabilidad del número de alumnos que leen revistas de espectáculos con una proporción de 0.35 y 20 encuestas aplicadas



Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013).

La figura anterior muestra un patrón distinto al de la figura 1. En este caso, se observa una probabilidad mayor de que entre 6 y 8 de las 20 personas entrevistadas leen revistas de espectáculos.

En este ejemplo, modificar la proporción de alumnos que leen revistas de espectáculos cambió la distribución de probabilidades de la variable asociada al experimento. Y esta proporción es un parámetro cuyo valor condiciona la distribución de la variable de interés.

El ejemplo anterior muestra el efecto del valor de un parámetro en la distribución de una variable de interés, pero normalmente se ignora el valor de este parámetro y debe fijarse su valor. Supóngase que en el ejemplo anterior el problema de interés hubiera sido determinar la proporción de estudiantes de primer semestre de Administración de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM que leen revistas de espectáculos a partir de entrevistar a 20 estudiantes. Supóngase que, de los 20 entrevistados, 8 leen esta clase de revistas. Entonces, de acuerdo con los resultados

de esta muestra, la proporción de estudiantes que leen revistas de espectáculos es $\frac{8}{20} = 0.4$. La división realizada, $\frac{\text{éxitos}}{\text{tamaño de muestra}}$, es un *estimador* de la proporción de estudiantes de la población de interés que leen revistas de espectáculos, y el valor obtenido es una *estimación*.

Supóngase además que en vez de un valor se quisiera tener un rango de valores donde fuera más probable que se encuentre la proporción real (con base en los valores de la muestra, se analizará en la unidad 3 que la proporción real se encuentra entre 0.18 y 0.61). Un *estimador* es una regla o fórmula a aplicar con los valores de una muestra para determinar el valor de un parámetro poblacional que se interesa conocer. En la unidad 3 de este curso, se mostrarán los estimadores más utilizados así como la manera de realizar estimaciones, ya sea con valores puntuales o con un rango de valores posibles.

Regresando al ejemplo, ahora supóngase que, de acuerdo con la experiencia de estudios anteriores, se sabe que la proporción de alumnos que leen revistas de espectáculos es de 0.37, y se sospecha que esta proporción es mayor en esta generación. ¿El resultado obtenido en la muestra (0.4) nos permite afirmar que la proporción es mayor? En la unidad 4, se podrá contestar esta pregunta con el empleo de estadísticos de prueba, valores basados en la distribución y valores muestrales que permiten tomar una decisión sobre si apoyar o no una hipótesis. En este caso, el estadístico es de 0.274, por lo que no existe evidencia estadística para apoyar que la proporción de alumnos que leen revistas de espectáculo es mayor a 0.37.

Se puede afirmar, entonces, que la estadística inferencial pretende determinar el valor de parámetros poblacionales utilizando estimadores o estadísticos de prueba con los valores de una muestra.

1.2. Estimación de parámetros y pruebas de hipótesis

En la sección anterior, se comentó que la estadística inferencial busca determinar el valor de parámetros poblacionales a partir de una muestra con el empleo de estimadores o estadísticos de prueba. Así, la estadística inferencial afronta dos problemáticas: estimación de parámetros y pruebas de hipótesis.

En estimación de parámetros, se pretende fijar el valor de un parámetro poblacional que se interesa conocer a través de una regla o fórmula basada en los valores de la muestra. En el apartado precedente, se planteó el caso donde se deseaba determinar la proporción de estudiantes que leen revistas de espectáculos, que toma el papel de parámetro poblacional. Luego de entrevistar a 20 estudiantes, se obtuvo que 8 de ellos (0.4) leen revistas de este tipo. Aquí, el estimador es la división de los 8 casos que leen revistas entre el total de casos. En la unidad 3, se revisará cómo realizar estimaciones puntuales o por intervalos.

Las pruebas o contrastes de hipótesis consisten en apoyar o rechazar una hipótesis acerca del valor de un parámetro poblacional a través del uso de un estadístico de prueba. En la unidad 4, esto se abordará con mayor profundidad. En el ejemplo del subtema anterior, se contrastaron dos hipótesis al final: la proporción es 0.37; la proporción se ha incrementado. Después de aplicar un estadístico de prueba, se concluye que no existe evidencia para rechazar que la proporción es 0.37.

1.3. Muestreo aleatorio y muestreo de juicio

Como se ha mencionado, en estadística inferencial se intenta determinar el valor de un parámetro poblacional a partir de los valores de una muestra: tanto el tamaño como la manera de extraer esta muestra determinará la validez de los resultados. Antes de enfocarnos a los tipos de muestreo, es importante mencionar algunos conceptos básicos relacionados con el muestreo.

Población. Se llama así al total de unidades que cumplen con ciertas características medibles a las cuales se les aplicarán métodos estadísticos para su estudio. El tamaño de la población es denotada con la letra N .

Como ejemplo, supóngase que se desea estudiar los hábitos de estudio de los alumnos vigentes de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM de la modalidad a distancia. Así, la población son los alumnos vigentes de la modalidad a distancia de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM.

Censo. Es la medición realizada a todas de unidades que conforman la población.

Supóngase que se desea conocer el número de empleados que tienen las 10 tiendas de conveniencia ubicadas en cierta colonia. Si se verifica la información de las 10 tiendas, entonces se realiza un censo.

Muestreo. Es la metodología con la que se determina el número de elementos que serán seleccionados de la población para formar un subconjunto llamado muestra.

Muestra. Es un subconjunto de la población cuyos elementos son elegidos mediante alguna metodología de muestreo; su estudio permitirá realizar inferencias respecto a la población. El tamaño de muestra se denota con la letra n .

Muestra representativa. Se dice que una muestra es representativa cuando las unidades que la conforman contienen las diferentes características de la población en una proporción semejante, de manera que es una imagen de ella.

Unidad muestral. Unidad más pequeña de la que se recaban las mediciones.

Marco muestral. Fuente de referencia de donde se selecciona la muestra. Como ejemplo, supóngase que se desea obtener información de los empleados de una empresa a través de una muestra, el marco muestral es la nómina de la última quincena.

Conveniencia de realizar un censo o levantar una muestra

Cuando se necesita levantar información, en ocasiones, surge el dilema de si es conveniente recabar la información a través de un censo o de una muestra. El censo es recomendable si el tamaño de la población no es demasiado grande o cuando los resultados tienen trascendencia. Por ejemplo, si un profesor imparte su clase a un grupo de 50 alumnos y desea conocer cuántos van a faltar un día previo a una fecha festiva, puede obtener la información preguntando a todo su grupo. Otro caso es el proceso de admisión a licenciatura en la UNAM, donde alrededor de 150,000 estudiantes aplican un examen de admisión. La asignación es realizada una vez que se han calificado todos los exámenes, y no a través de una muestra.

El muestreo conviene si no se cuenta con suficientes recursos para llevar a cabo un censo, y cuando los resultados permitan tener cierto margen de error. Una de sus principales ventajas es que se logra ahorrar costos y tiempos, y se tiene un mejor control (véase figura 3).

Figura 3. Ventajas del muestreo

VENTAJAS DEL MUESTREO		
MENOR COSTO	MENOR TIEMPO	MAYOR CONTROL
En la capacitación del personal		
En la recolección, el análisis y obtención de resultados.		
En el control del personal		

La figura anterior ilustra las ventajas del muestreo: menor costo, menor tiempo y mayor control en capacitar al personal, recolectar y analizar la información, y el control de campo. Todo esto conlleva una disminución del riesgo de cometer errores.

Muestreo aleatorio y muestreo de juicio

Para obtener una muestra, puede emplearse un muestreo aleatorio (probabilístico) o uno de juicio (no probabilístico). En el aleatorio, la selección de un elemento de la población depende del azar; mientras que en uno de juicio, la selección se basa en el criterio del investigador.

En la figura 4, se contrastan las principales diferencias entre el muestreo aleatorio (probabilístico) y el de juicio (no probabilístico).

Figura 4. Características del muestreo aleatorio (probabilístico) y de juicio (no probabilístico)

MUESTREO	
PROBABILÍSTICO	NO PROBABILÍSTICO
Considera la aleatoriedad para la selección de cada unidad de la población.	No considera el azar para la selección.
Se emplean métodos estadísticos.	Se realiza a juicio personal.
Los resultados se extrapolan a la población estudiada.	Los resultados tienen validez solo para los elementos de la muestra.

En este curso, cuando se hable de los *resultados de una muestra*, se estará haciendo referencia a un muestreo aleatorio (probabilístico). De igual manera, cuando se mencione *muestreo probabilístico*, se estará refiriendo a un muestreo aleatorio.

1.4. Muestras únicas y muestras múltiples

En la sección anterior, se habló acerca de los tipos de muestreo que pueden emplearse para seleccionar una muestra. Normalmente, se requiere una muestra única para realizar inferencias de la población.

Como ejemplo, supóngase que se desea conocer las horas de estudio que los estudiantes de primer ingreso de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM dedican a materias de matemáticas después del horario de clase. Para conocer este dato, es suficiente una muestra de alumnos a quienes se pregunte sobre qué

tiempo dedican a estudiar matemáticas luego del horario de clase. En este ejemplo, el estudio se centra en una población, pero cuando interesa estudiar más de una población, se necesitará extraer muestras de cada una, por lo que el estudio requiere *muestras múltiples*. Para ilustrar esta situación, supóngase que se desea dar seguimiento a los egresados de posgrado de la UNAM, tanto de maestría como de doctorado. Dado que las poblaciones de maestría y doctorado son diferentes, se procede a extraer una muestra de los egresados de maestría y otra de los egresados de doctorado.

1.5. Muestras independientes y muestras relacionadas

En estadística inferencial, es frecuente querer realizar un comparativo entre grupos para confirmar si existe una diferencia significativa entre ellos. Cuando los grupos son muestras de poblaciones independientes, el estudio contempla *muestras independientes*.

Por ejemplo, se quiere conocer si los alumnos de Administración tienen mejor aprovechamiento en la asignatura Estadística Descriptiva en comparación con los de Contaduría. Para tal fin, se compara un grupo de estudiantes de Administración con uno de Contaduría y se realizan las mediciones correspondientes.

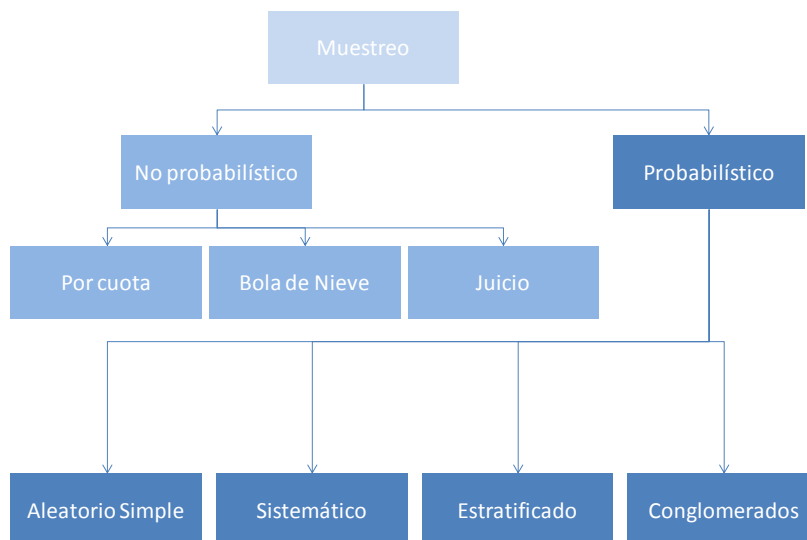
Cuando se efectúan mediciones de la misma muestra, pero en condiciones diferentes, se está trabajando con una *muestra relacionada*. Por ejemplo, para complementar su estudio de Matemáticas Financieras, a un grupo de alumnos de Contaduría se les imparte un taller: ingresan a un portal donde resuelven problemas relacionados con la

materia y se les aplica una evaluación al comienzo y final del semestre para medir la mejora de su aprovechamiento. Al mismo tiempo, se da seguimiento a un grupo control, el cual recibe la impartición tradicional del curso para contrastar la mejora. En este caso, como se trata del mismo grupo en diferentes momentos, el estudio trabaja con una muestra relacionada.

1.6. Tipos de muestreo aleatorio

En la subtema 1.3, se mencionó que el muestreo puede ser aleatorio (probabilístico) y de juicio (no probabilístico). Ahora, en la figura 5 se desglosan los principales tipos de muestreo de cada uno.

Figura 5. Principales tipos de muestreo aleatorio (probabilístico) y de juicio (no probabilístico)



Fuente: elaboración propia.

En este apartado, se expondrán los tipos de muestreo aleatorio: aleatorio simple, sistemático, estratificado y de conglomerados. Y los de juicio (no probabilístico): por cuota, juicio y bola de nieve.

A. Tipos de muestreo por juicio (no probabilísticos)

En este tipo de esquema de muestreo, predomina el criterio del investigador.

Muestreo por cuota

Por lo general, se aplica cuando la persona encargada del estudio conoce bien las características de las unidades en estudio, por lo que fija el número de unidades que serán consideradas.

Por ejemplo, en un estudio de mercado, el gerente encargado en la venta de pañales quiere identificar la aceptación de un nuevo pañal con olor a chocolate, por lo que pide a la gente de campo que en cada supermercado muestre y dé a oler el pañal para conocer la reacción de las primeras 20 mamás que vayan a comprar algún pañal de la marca.

Muestreo por juicio o intencional

A criterio del investigador, son elegidos los elementos que pueden aportar al estudio. Ejemplo: se quiere saber el estilo de liderazgo del Lic. José Luis Domínguez, gerente de ventas de la empresa ABDE, por lo que el área de recursos humanos entrevista a cinco personas que han trabajado con él.

Muestreo de bola de nieve

Este método se aplica para eventos donde es difícil recabar información, por tal razón, al encontrar una unidad que cumpla con las características que se buscan en el estudio, se espera que éste nos contacte con otro y éste con otro, y así sucesivamente hasta conseguir una muestra suficiente.

Por ejemplo, se quiere realizar un estudio de resistencia a alguna enfermedad en personas que su alimentación sea a base de insectos; o una psicoanalista desea probar que los reclusos que han asesinado más de cinco veces pueden ser buenos padres.

B. Tipos de muestreo aleatorio (probabilísticos)

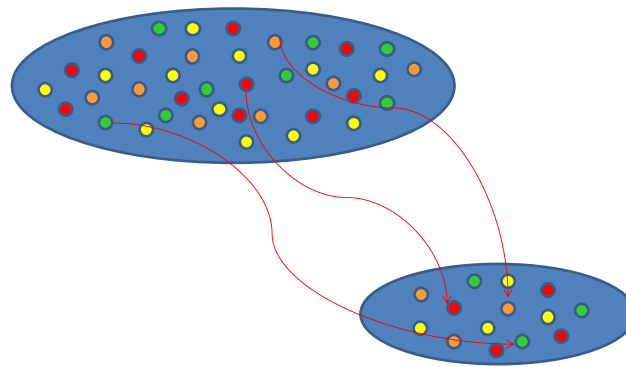
En el muestreo aleatorio, la selección de la muestra considera el azar, de manera que cada elemento de la población tiene una probabilidad de ser incluido en la muestra.

A continuación, se exponen brevemente los tipos de muestreo aleatorio: aleatorio simple, sistemático, estratificado y de conglomerados. Después, se aborda un tema de mucha importancia: la determinación del tamaño de muestra en un muestreo aleatorio simple; y se termina con un ejemplo de cómo se obtiene una muestra con MS-Excel.

Muestreo aleatorio simple

En este método, las unidades de población tienen la misma probabilidad de ser elegidas. Cada elemento es seleccionado aleatoriamente. En la figura 6, se ilustra cómo funciona esta metodología.

Figura 6. Funcionamiento del muestreo aleatorio simple



Fuente: elaboración propia.

En la figura anterior, se esquematiza la manera como funciona el muestreo aleatorio simple. El óvalo de mayor tamaño representa la población de interés; y los puntos contenidos, las unidades muestrales. En tanto, el óvalo de menor tamaño simboliza la muestra extraída de la población.

Las flechas indican que las unidades muestrales contenidas en la muestra provienen de la población. La elección de las unidades muestrales se realizó de manera aleatoria.

Por ejemplo, en la comida de fin de año de una empresa se realiza una rifa con 20 premios. Se meten todos los nombres de los empleados en una tómbola y se van extrayendo los ganadores uno a uno de forma aleatoria.

Muestreo sistemático

A diferencia del anterior, en este método los elementos de la población son seleccionados cada K números, donde K es un valor constante que se determina a través de dividir el tamaño de la población entre el tamaño de la muestra deseada:

$$K = \frac{N}{n}$$

Se presenta a continuación la aplicación de este tipo de muestreo.

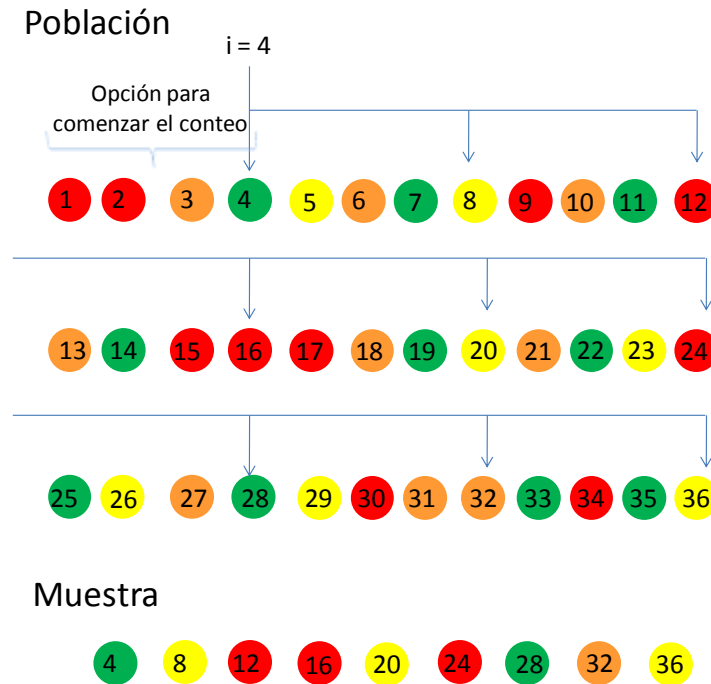
Una universidad cuenta con 36 alumnos de excelencia y desea extraer de ellos una muestra de 9 para aplicarles una evaluación psicométrica. ¿Cómo se debe seleccionar la muestra con un muestreo sistemático?

En este problema, el tamaño de la población (N) es 36; y el de la muestra (n), 9. Por tanto, la constante K es

$$K = \frac{36}{9} = 4$$

Este resultado indica que, de cada 4 alumnos, se escogerá uno para que sea parte de la muestra. Este resultado también apunta que se pueden extraer 4 muestras sistemáticas de tamaño 9. El método funcionaría de la siguiente manera: se numeran del 1 al 36 a los alumnos de excelencia; posteriormente, se elige un número aleatorio entre 1 y K (4), y a partir de ahí se selecciona cada K elemento. Supóngase que se escoge como primer alumno de la muestra al que se encuentra numerado con 4, entonces la muestra se conformaría con los alumnos numerados con 4, 8, 12, 16, 20, 24, 28, 32 y 36. En la figura 7, se ilustra esta metodología para el ejemplo.

Figura 7. Selección de una muestra sistemática para una población de tamaño 36 y una muestra de tamaño 9 con la unidad 4 como primer elemento de la muestra



Fuente: elaboración propia.

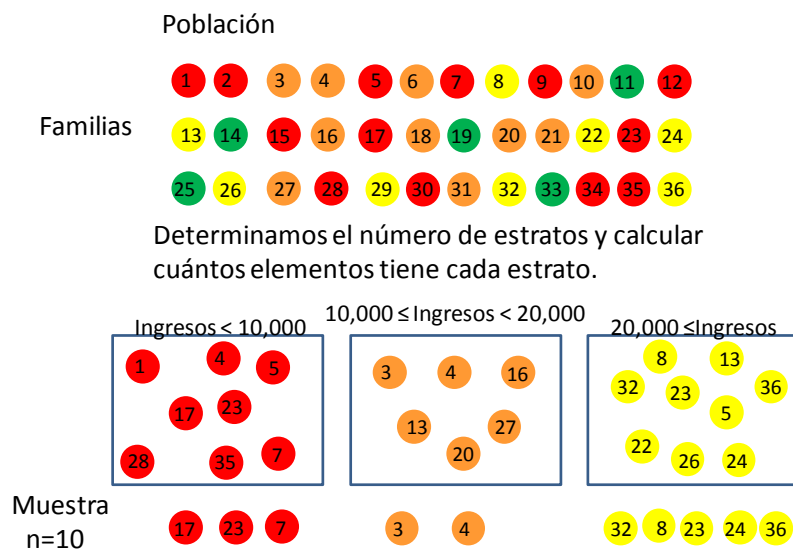
Muestreo estratificado

En el muestreo estratificado, la población es dividida en categorías diferentes entre sí, llamadas estratos, que poseen gran homogeneidad respecto a alguna característica (por ejemplo, profesión, sexo, estado civil, etcétera). Lo que se pretende con este tipo de muestreo es asegurar que todos los estratos de interés estarán representados adecuadamente en la muestra, además de ganar precisión.

Cada estrato funciona independientemente, pudiendo aplicarse dentro de ellos un muestreo aleatorio simple o sistemático para elegir los elementos que formarán parte de la muestra. Para ejemplificar esta metodología, supóngase que se quiere conocer la periodicidad con que 36 familias acuden al supermercado. A fin de estudiar mejor

la población, se decidió segmentarla en tres estratos de acuerdo con su nivel de ingreso mensual: con ingresos menores a \$10,000; con ingresos entre \$10,000 y \$20,000; con ingresos mayores de \$20,000. Dado lo anterior, se decidió tomar una muestra de tamaño 10, donde estuvieran representados los tres estratos. En la figura 8, se ilustra este tipo de muestreo.

Figura 8. Ilustración de un muestreo estratificado para una población de 36 familias dividida en tres estratos de ingreso, de la que se extrae una muestra de tamaño 10



Fuente: elaboración propia.

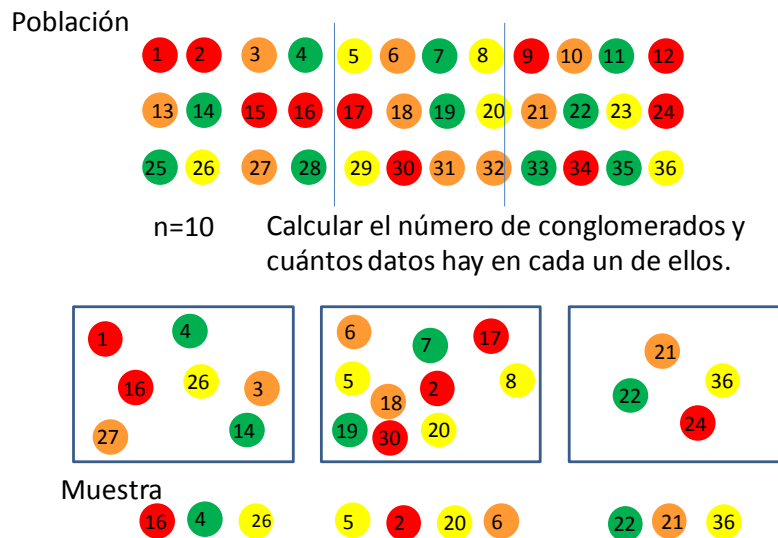
La figura anterior ilustra cómo se agrupa a la población original en tres estratos de ingreso, y de cada uno se extraen elementos para conformar el tamaño total de muestra que se necesita. Es práctica común que el número de elementos de la muestra de cada estrato sea proporcional al tamaño del estrato con respecto al total poblacional.

Muestreo por conglomerados

En este tipo de muestreo, cada unidad de la muestra está formada por un grupo de elementos, al que se le llama *conglomerado*. Este grupo contiene representantes de toda la población (de acuerdo con la característica que se mida).

El muestreo por conglomerados consiste en seleccionar aleatoriamente el número de conglomerados necesario para alcanzar el tamaño muestral, donde se investigan a todos los elementos que componen los conglomerados elegidos, o a una muestra. La figura 9 ejemplifica esta metodología para una población de 36 elementos agrupados en tres conglomerados de 12 elementos cada uno.

Figura 9. Ilustración de un muestreo por conglomerados donde se extrae una muestra de tamaño 10 de una población de 36 elementos agrupados en tres conglomerados de tamaño 12



Fuente: elaboración propia.

En la figura anterior, el diseño de muestreo por conglomerados aplicado es el siguiente: se consideran los tres conglomerados y de cada uno se extrae una muestra. En una segunda etapa, se extrae otra muestra de la anterior conformando los 10 elementos que se necesitaban.

Se pueden presentar variantes en el muestreo por conglomerados de acuerdo con el contexto de la situación, pero en esencia la metodología consiste en seleccionar una muestra de conglomerados y escoger de cada uno una muestra de las unidades que lo conforman.

Errores de estimación

Al aplicar un muestreo, existirá un error en las estimaciones porque no se está recabando información de toda la población, por ello el arte del muestreo consiste en determinar la muestra que minimice ese error. Cuando se recaba información de una muestra, se pueden presentar dos tipos de errores: atribuibles al muestreo y no atribuibles al muestreo. Los primeros son por la diferencia entre el valor del estimador muestral y el valor del parámetro poblacional considerando la información de la muestra con la que se trabajó; y los segundos se explican, entre otras causas, por un mal diseño del instrumento, la logística implementada o una elevada tasa de no respuesta.

Cálculo del tamaño de muestra en un muestreo aleatorio simple

Como se mencionó en el apartado anterior, en todo ejercicio de muestreo va a existir un error de estimación, por lo que de antemano debe fijarse el límite de error permitido, así como garantizar que ese error no sea mayor a lo permitido en un cierto número de repeticiones. Para lograr lo anterior, el tamaño de muestra juega un papel central, ya que, a medida que se tenga mayor información de un parámetro, se incrementa la probabilidad de realizar una estimación certera.

En la siguiente tabla, se exponen las fórmulas para calcular el tamaño de una muestra para estimar una media y una proporción (parámetros) cuando se tiene conocimiento del tamaño de la población N y cuando no es así.¹

Tabla 1. Fórmulas para calcular el tamaño de muestra para estimar una media y proporción poblacional cuando se conoce o no el tamaño de la población

Parámetro	N conocida	N desconocida
Media	$n = \frac{Z^2 S^2 N}{Ne^2 + Z^2 S^2}$	$n = \frac{Z^2 S^2}{e^2}$
Proporción	$n = \frac{Z^2 pqN}{Ne^2 + Z^2 pq}$	$n = \frac{Z^2 pq}{e^2}$

Donde:

n = tamaño de la muestra

N = tamaño de la población

S = desviación estándar

p = proporción muestral

$q = 1 - p$

e = error permitido

Z = Nivel de confianza, expresado como valor del cuantil z de una distribución normal estándar que separa la curva en dos áreas de tamaño $1 - \alpha/2$ y $\alpha/2$ ($0 < \alpha < 1$).

¹ Para efectos de este curso, se asumirá que la fracción $\frac{n}{N}$ no es importante.

En la tabla 2, se muestran los valores de z para niveles de confianza de 90%, 95% y 99%.

Tabla 2. Valores de z para niveles de confianza de 90%, 95% y 99%

Nivel de confianza	z
90%	1.64
95%	1.96
99%	2.58

Como se mencionó, estos valores z son los cuantiles de una distribución normal estándar que separa la curva en dos áreas de tamaño $1 - \alpha/2$ y $\alpha/2$ ($0 < \alpha < 1$). Por ejemplo, para un nivel de confianza de 95%, $\alpha = 1 - 0.95 = 0.05$ y $\alpha/2 = 0.05/2 = 0.025$. El cuantil $z = 1.96$ separa la curva normal estándar en dos regiones de tamaño $1 - 0.025 = 0.975$ y 0.025 .

Ejemplos de cálculo de tamaño de muestra

A continuación, se muestran ejemplos de cómo calcular el tamaño de muestra para estimar una media o proporción poblacional.

1. Calcular el tamaño de muestra que se requiere para estimar el ingreso medio de un despacho de consultoría de 90 empleados en nómina, donde se conoce que existe una desviación de \$15,000. El tamaño de muestra debe garantizar un error de estimación máximo de \$5,000, con un nivel de significancia del 95%.

¿Qué variables se conocen?

$$N = 90$$

$$S = 15,000$$

$$e = 5,000$$

$$Z = 1.96 \text{ (véase tabla 2)}$$

¿Se conoce o no el valor de N? Sí, N = 90.

¿Es un cálculo para un promedio o una proporción? Promedio, ya que se pide estimar el gasto administrativo medio.

Fórmula que se aplica:

$$n = \frac{Z^2 S^2 N}{Ne^2 + Z^2 S^2}$$

Sustituyendo los valores:

$$n = \frac{1.96^2 \cdot 15,000^2 \cdot 90}{90 \cdot 5,000^2 + 1.96^2 \cdot 15,000^2}$$

$$n = \frac{3.8416 \cdot 225,000,000 \cdot 90}{90 \cdot 25,000,000 + 3.8416 \cdot 225,000,000}$$

$$n = \frac{77,789,541,119}{2,250,000,000 + 864,328,234.7}$$

$$n = \frac{77,789,541,119}{3,114,328,235}$$

$$n = 24.9779$$

$$n = 25$$

Es decir, se tomará una muestra de 25 empleados.

2. Se desea conocer cuál es el grado de satisfacción de los 3582 alumnos de primer ingreso de la Facultad de Contaduría y Administración de la UNAM con respecto al

servicio de las ventanillas. En las últimas tres generaciones, esta aceptación fue del 40%. Es necesario determinar a cuántos alumnos hay que entrevistar para garantizar un error máximo de 10 puntos porcentuales con un nivel de significancia del 90%.

¿Qué variables se conocen?

$$N = 3582 \text{ alumnos}$$

$$P = 40\% = 0.4$$

$$e = 10\%, \text{ es decir, } 0.10$$

$$Z = 1.64 \text{ (véase tabla 2)}$$

Dado que el parámetro que se busca estimar es una proporción, el tamaño de muestra se determina con la siguiente fórmula:

$$n = \frac{Z^2 pqN}{Ne^2 + Z^2 pq}$$

Para este caso, falta calcular q , se sabe que $q = 1 - p$, entonces:

$$q = 1 - 0.4 = 0.6.$$

Así:

$$\begin{aligned} n &= \frac{(1.64^2)(0.4)(0.6)(3,582)}{(3,582)(0.1)^2 + (1.64^2)(0.4)(0.6)} \\ n &= \frac{2,312.195328}{35.82 + 0.645504} \\ n &= \frac{2,312.195328}{36.465504} \\ n &= 63.41 = 64 \end{aligned}$$

Con 64 entrevistas, se garantiza una estimación de P con un error de 10% y un nivel de confianza de 90%.

3. Una empresa que comercializa aparatos electrónicos desea estimar el número promedio de aparatos que adquieren anualmente sus principales clientes. Se conoce que la desviación estándar es de 90 aparatos. Es necesario calcular el tamaño de muestra que garantice un nivel de confianza de 99% con un error permitido de 10 piezas.

¿Qué variables se conocen?

$$S = 90$$

$$e = 10$$

$$Z = 2.58 \text{ (véase tabla 2)}$$

Dado que no se conoce el tamaño poblacional y que el parámetro que se busca estimar es un promedio, el tamaño de muestra se determina con la siguiente fórmula:

$$n = \frac{Z^2 S^2}{e^2}$$

Así:

$$n = \frac{(2.58^2)(90^2)}{10^2}$$

$$n = \frac{53,916.84}{100}$$

$$n = 539.17 = 540$$

Con 540 entrevistas, se garantiza una estimación del promedio con un error de 10 piezas y un nivel de confianza de 99%.

4. Históricamente, la proporción de vuelos demorados de una aerolínea es de 10%. Los responsables de la aerolínea desean revisar los itinerarios de una muestra de

vuelos del último año para comprobar si se sigue observando la misma proporción de demora. Se pide calcular el tamaño de muestra que permita estimar la proporción de vuelos demorados en un año con un nivel de confianza de 95% y un error de 3 puntos porcentuales.

¿Qué variables se conocen?

$$P = 10\% = 0.1$$

$$e = 3\%, \text{ es decir, } 0.03$$

$$Z = 1.96 \text{ (véase tabla 2)}$$

Como se desconoce el tamaño de la población y el parámetro que se busca estimar es una proporción, el tamaño de muestra se determina con la siguiente fórmula:

$$n = \frac{Z^2 pq}{e^2}$$

$$\text{Donde } q = 1 - p = 1 - 0.1 = 0.9.$$

Así:

$$n = \frac{1.96^2(0.1)(0.9)}{0.03^2}$$

$$n = \frac{(3.8416)(0.09)}{0.0009}$$

$$n = \frac{0.345744}{0.0009}$$

$$n = 384.16 = 385$$

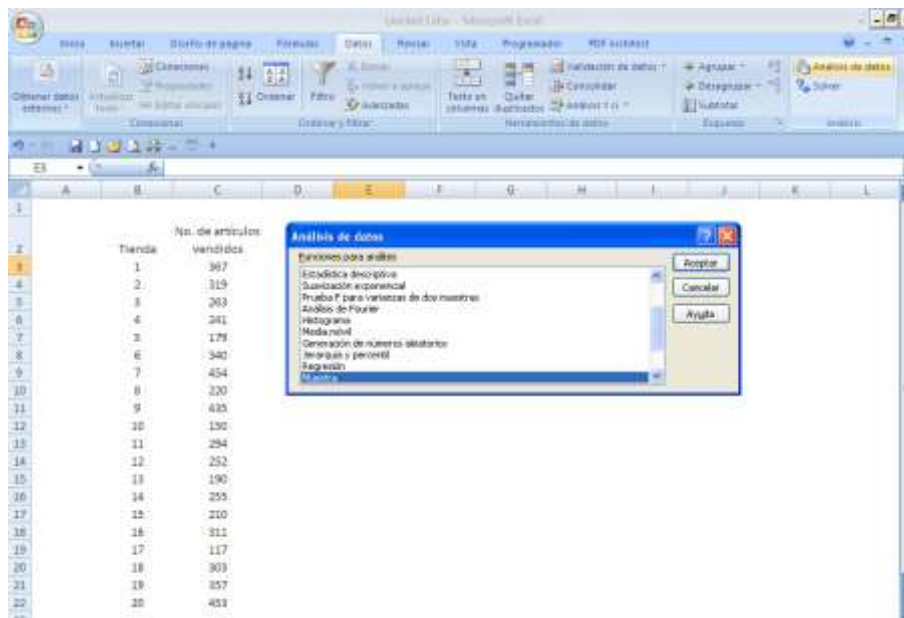
Con 385 entrevistas, se garantiza una estimación de P con un error de 3% y un nivel de confianza de 95%.

Selección de una muestra con MS-Excel

MS-Excel en su módulo de análisis de datos que permite extraer una muestra de un conjunto de datos. Para valorar su utilidad, se trabajará con el siguiente ejemplo.

Supóngase que cierta marca de ropa cuenta con 20 establecimientos y se quiere elegir al azar cinco de ellos para realizarles una visita y auditar que las ventas reportadas coinciden con las que se realizan realmente.

Antes de emplear la herramienta de Excel, se sugiere numerar las 20 tiendas. A continuación, ir al menú Datos y elegir la opción Análisis de datos. Se desplegará una caja de diálogo con las opciones de análisis que se pueden ejecutar en el módulo, elegir la opción Muestra.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

Se desplegará otro cuadro de diálogo que se divide en tres partes: Entrada, Método de muestreo y Opciones de salida. A continuación se explica cada una.

Entrada. En esta sección, se introduce la región donde se encuentra la numeración asignada a las tiendas (región de entrada).

Método del muestreo. En esta sección, se elige el tipo de muestreo a implementar. Excel considera dos:

- **Periódico.** Se refiere al muestreo sistemático. En caso de elegir esta opción, se activa la casilla donde se indica el periodo de selección (K).
- **Aleatorio.** Se refiere al muestreo aleatorio simple. Si se opta por este tipo de muestreo, el paquete solicita el tamaño de la muestra.

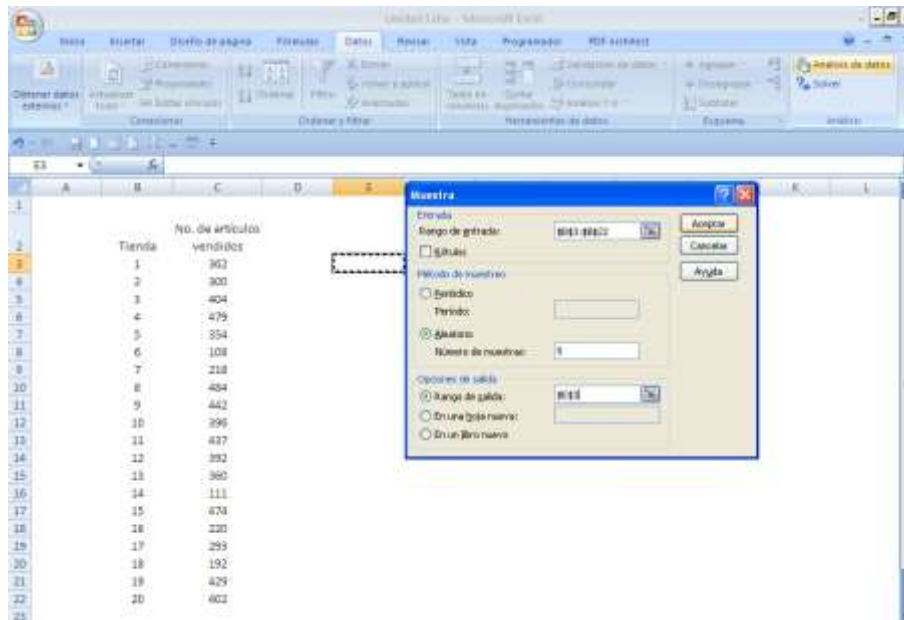
Para este ejemplo, se elige la opción de Aleatorio, y en la casilla de Número de muestras se captura el número de unidades que tendrá la muestra (5).

Opciones de salida. En esta sección, se indica dónde se va a escribir la muestra: en un rango de salida, una nueva hoja o un nuevo libro.

En este ejemplo, se elige Rango de salida y se ingresa la coordenada de la celda en la cual se desea que comience a escribir la muestra, en este caso, la celda es E3.

Si se elige como alternativa En una nueva hoja, la muestra se escribe en una hoja nueva del mismo archivo. En caso de optar por Libro nuevo, la muestra se escribirá en un archivo nuevo.

Una vez completadas las secciones, oprimir Aceptar.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

Excel mostrará los elementos de la muestra en donde se le indicó. En este ejemplo, Excel seleccionó las tiendas 14, 9, 2, 17 y 10.²

Se recomienda revisar que no existan números repetidos; de ser así, se puede volver a escoger una nueva muestra del tamaño de los elementos que se desean reemplazar.

² Como se eligió un muestreo aleatorio, los resultados no necesariamente deben coincidir.

	Tienda	No. de artículos vendidos	Muestra
3	1	194	14
4	2	409	9
5	3	184	2
6	4	424	17
7	5	302	10
8	6	407	
9	7	424	
10	8	301	
11	9	320	
12	10	280	
13	11	367	
14	12	359	
15	13	233	
16	14	231	
17	15	270	
18	16	267	
19	17	116	
20	18	187	
21	19	433	
22	20	126	

Fuente: Microsoft Excel (2013).

Supóngase que a los elementos de la muestra se quiere agregar el número de artículos vendidos. Para hacerlo, se puede emplear la función **Buscarv**, que tiene la siguiente estructura:

Buscarv(valor_buscado, matriz_buscar_en, indicador_columnas, [ordenado])

Valor_buscado. Es el número de la tienda que se desea buscar. En este ejemplo, son los valores arrojados de la muestra 14, 9, 2, 17 y 10.

	Tienda	No. de artículos vendidos	Muestra	No. de artículos vendidos
1	1	132	14	+BUSCARV(15
2	2	253	9	+BUSCARV(matriz_buscar_en,indizado,colores,indizado)
3	3	498	2	
4	4	132	17	
5	5	478	18	
6	6	300		
7	7	264		
8	8	193		
9	9	521		
10	10	256		
11	11	414		
12	12	258		
13	13	407		
14	14	276		
15	15	497		
16	16	386		
17	17	320		
18	18	355		
19	19	388		
20	20	290		

Fuente: Microsoft Excel (2013).

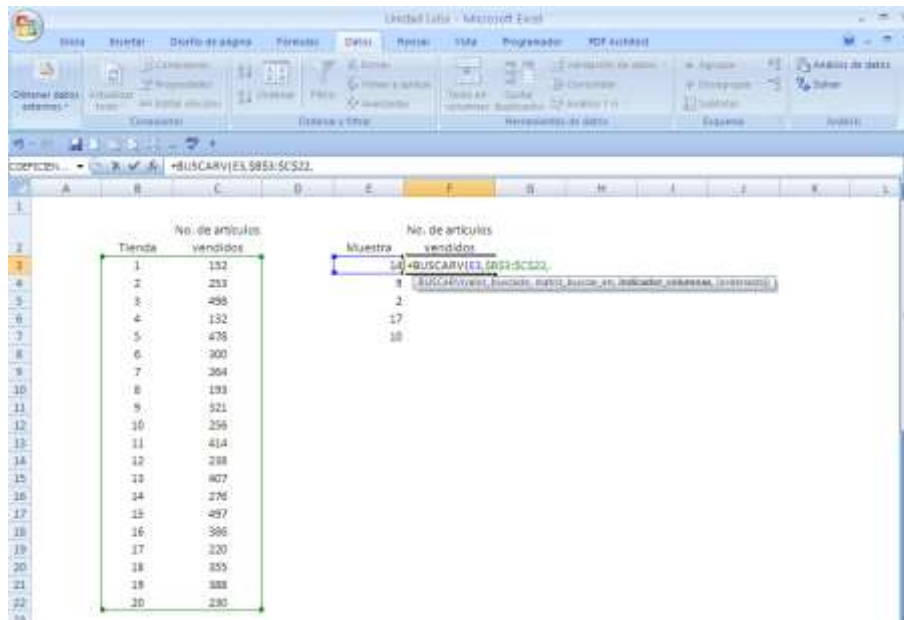
Matriz_buscar_en. Este parámetro se refiere al rango donde se buscará la información. En este caso, las dos columnas completas de Tienda y No. de artículos vendidos.³

	Tienda	No. de artículos vendidos	Muestra	No. de artículos vendidos
1	1	132	14	+BUSCARV(15
2	2	253	9	+BUSCARV(matriz_buscar_en,indizado,colores,indizado)
3	3	498	2	
4	4	132	17	
5	5	478	18	
6	6	300		
7	7	264		
8	8	193		
9	9	521		
10	10	256		
11	11	414		
12	12	258		
13	13	407		
14	14	276		
15	15	497		
16	16	386		
17	17	320		
18	18	355		
19	19	388		
20	20	290		

Fuente: Microsoft Excel (2013).

³ En este rango de búsqueda, la primera columna debe tener los valores buscados; de lo contrario, no trabajará correctamente la función.

Escogidas las columnas, fijar el rango oprimiendo una vez la tecla F4. Aparecerán signos de \$ que indican que ya está fija la matriz.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

Indicador de columnas. En este parámetro, se presenta el número de columna del rango de búsqueda donde se encuentra la información que se desea agregar. En este ejemplo, la información que se quiere agregar es el número de unidades vendidas que se halla en la columna 2 del rango de búsqueda.

Ordenados. Es un valor lógico. Si se escribe 0 (cero), se está indicando que se requieren valores de búsqueda coincidentes. Si se pone 1, significa que los valores de búsqueda pueden ser parecidos.

Completados los parámetros de la función, oprimir la tecla Intro, y automáticamente aparecerán las ventas de cada una de las tiendas. Por ejemplo, la tienda 14 tiene 362 artículos vendidos.

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L
1												
2			No. de artículos vendidos			No. de artículos vendidos						
3		Tienda			Muestra							
4		1	110		14	362						
5		2	171		9	158						
6		3	322		2	171						
7		4	291		17	123						
8		5	118		10	299						
9		6	169									
10		7	144									
11		8	211									
12		9	258									
13		10	239									
14		11	105									
15		12	124									
16		13	196									
17		14	362									
18		15	169									
19		16	249									
20		17	122									
21		18	233									
22		19	305									
23		20	418									

Fuente: Microsoft Excel (2013).

Uso de números aleatorios en MS-Excel

También se puede extraer una muestra generando números aleatorios. Un número aleatorio es una cifra producida al azar a través de un algoritmo interno y que tiene la misma probabilidad de ser elegido respecto a otro número. Excel permite seleccionar números aleatorios enteros entre un rango de valores con la siguiente función:

ALEATORIO.ENTRE(inferior,superior)

inferior es el valor mínimo aleatorio permitido

superior es el valor máximo aleatorio permitido

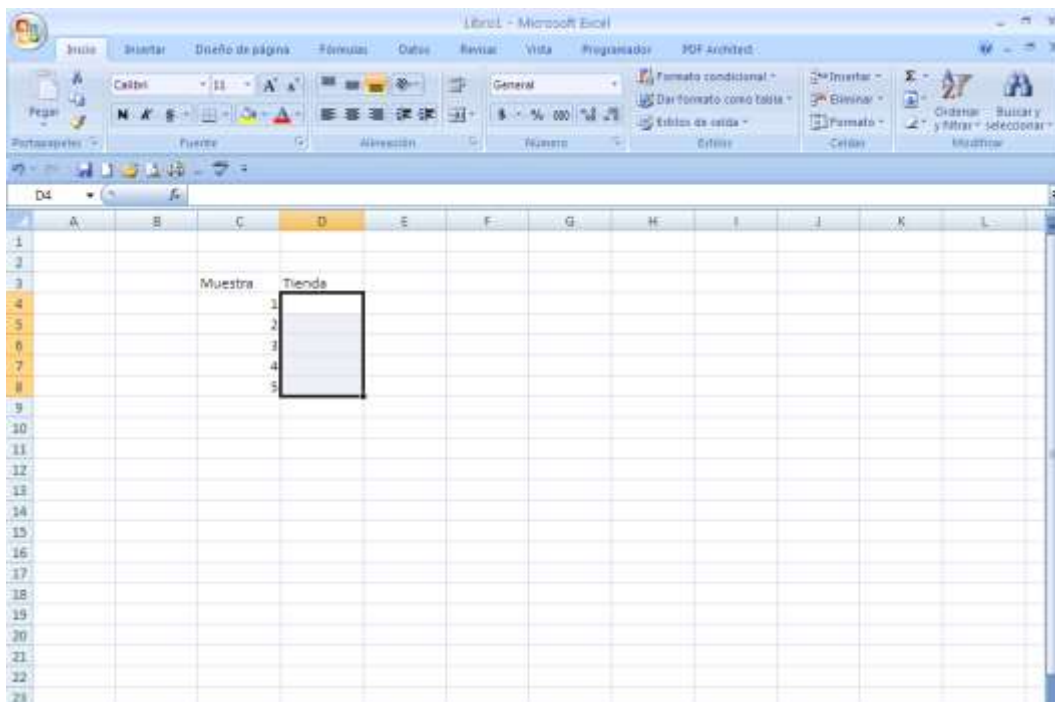
Supóngase que se desea obtener un número aleatorio entre 1 y 10. Aplicando la función ALEATORIO.ENTRE(inferior,superior), se tiene:

ALEATORIO.ENTRE(1,10)

En este ejemplo, al presionar la tecla Intro, se generó el número 7.⁴

Regresando al ejemplo de las 20 tiendas, supóngase que se desea determinar las tiendas que serán auditadas utilizando números aleatorios. Se procederá de la siguiente manera.

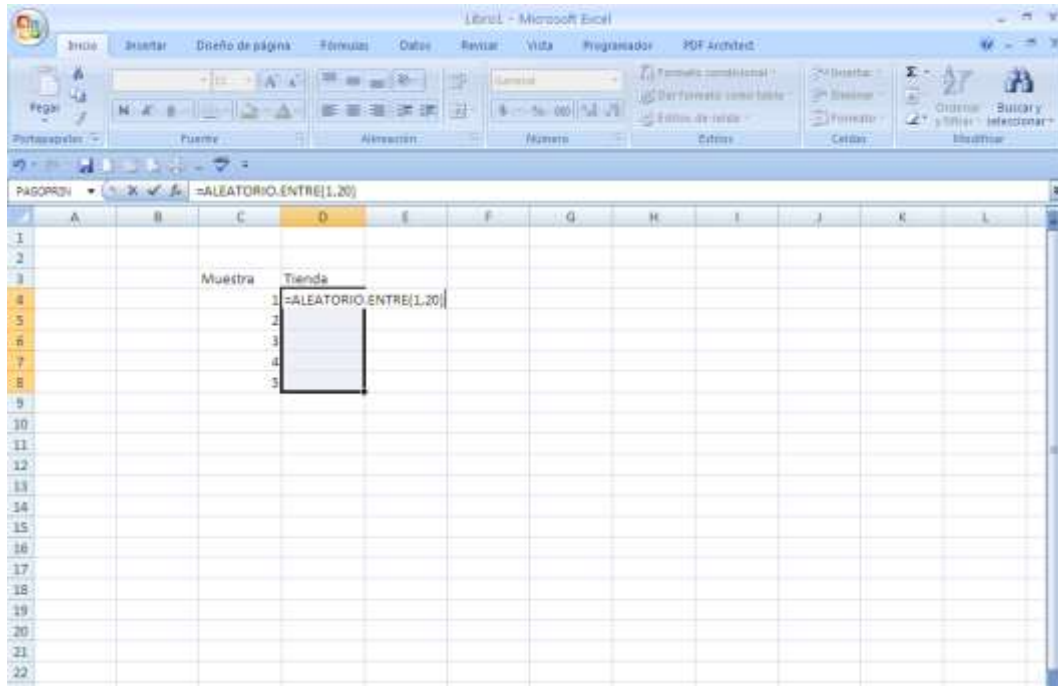
1. Seleccionar toda el área en la cual se generarán los números aleatorios.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

⁴ Si se volviera a presionar la tecla Intro, se generaría otro número aleatorio.

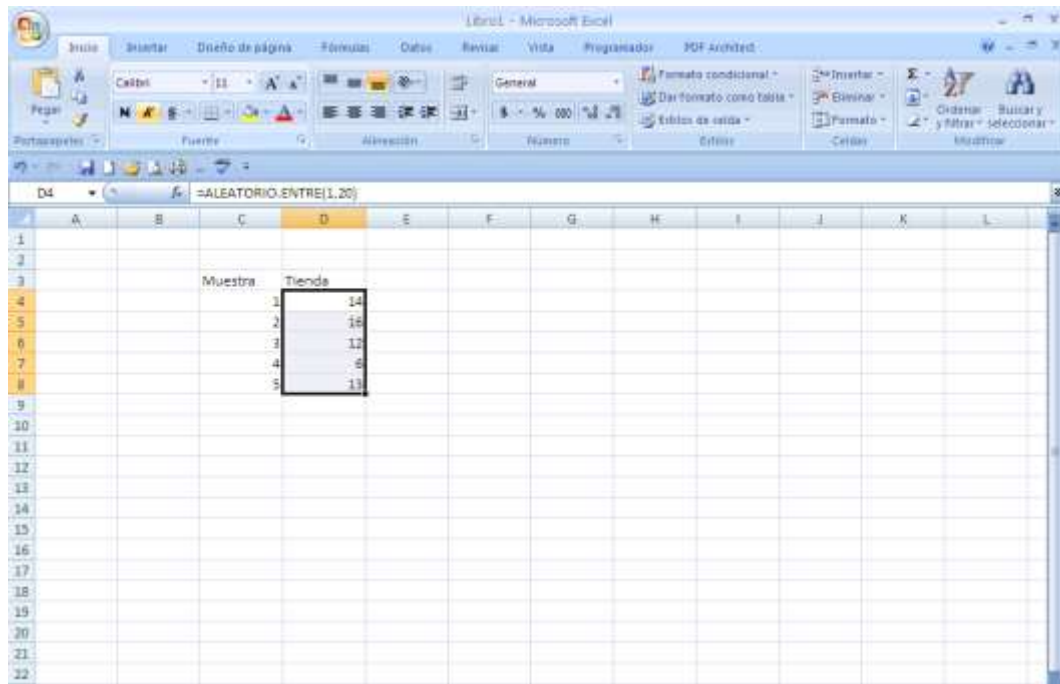
2. Escribir la función Aleatorio.Entre, utilizando un rango de 1 a 20.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

3. Oprimir al mismo tiempo las teclas Ctrl e Intro. Se generarán los números aleatorios.

Los datos conservan la fórmula. Por ello se recomienda copiar y pegar los datos como valores (pegar – pegado especial – valores) para que no cambien cada vez que se realice una acción.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

Para efectos de este ejemplo, las tiendas 6, 12, 13, 14 y 16 son las elegidas para auditarlas (el resultado no necesariamente debe ser el mismo si se replica el ejercicio, debido a que se eligen números aleatorios). De esta manera, se obtiene una muestra empleando números aleatorios.

Si se quisiera generar un número aleatorio entre 0 y 1, hay que hacerlo con la función ALEATORIO(). Esta función no cuenta con parámetros después de escribir su nombre; solamente se abre y cierra paréntesis, y al dar Intro se genera un número entre 0 y 1.

RESUMEN

Las metodologías empleadas en estadística inferencial tienen como insumo la información recabada de una muestra, por ello su obtención cobra relevancia, pues la manera de hacerlo garantizará la validez de los resultados.

Esta unidad ha presentado una introducción al muestreo. En primer lugar, se abordaron tres conceptos que se utilizarán a lo largo del curso: parámetros, estadísticos y estimadores. La estadística inferencial busca determinar el valor o comportamiento de parámetros poblacionales con el empleo de estimadores y estadísticos aplicados con información de una muestra. Si se requiere estimar el valor de un parámetro, se emplean estimadores; y cuando se busca contrastar hipótesis sobre el comportamiento de algún parámetro poblacional, se recurre a pruebas de hipótesis.

Se estudió también el tipo de muestras que puede utilizarse en un estudio, ya sea por el método empleado (aleatorio o juicio), número de muestras (únicas o múltiples) o su independencia (independientes o relacionadas).

Además se expuso de manera breve las características de tipos de muestreo aleatorio (aleatorio simple, sistemático, estratificado y de conglomerados) y se explicó la manera de calcular tamaños de muestra para un muestreo aleatorio simple asumiendo una fracción de muestreo ($\frac{n}{N}$) sin importancia.

Al final, se planteó un ejemplo de cómo utilizar Microsoft Excel (2013) para obtener muestras tanto con el módulo de análisis de datos como con números aleatorios.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S. (2012)	7	265-272
Levin, R. (2010)	6	236-250
Lind, D. (2012)	8	266-274

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 2

Distribuciones muestrales



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad, el alumno identificará e interpretará los diferentes tipos de distribuciones muestrales.

TEMARIO DETALLADO

(8 horas)

2. Distribuciones muestrales

2.1. La distribución muestral de la media

2.2. El teorema central del límite

2.3. La distribución muestral de la proporción

2.4. La distribución muestral de la varianza

INTRODUCCIÓN

El insumo de la estadística tanto descriptiva como inferencial es la información, por lo que la obtención de la muestra juega un papel central en la validez de los resultados. En estadística inferencial, con los valores recabados en una muestra se puede deducir el valor de un parámetro de interés, lo que permitirá determinar el comportamiento de una población.

Al trabajar con muestras, los parámetros presentan comportamientos que se aproximan a distribuciones teóricas de probabilidad. Esto permite evaluar la congruencia de los resultados y la calidad de las inferencias a realizar.

En esta unidad, se expondrán algunas distribuciones muestrales que serán utilizadas en el resto del curso. Primero, la distribución normal y t de Student, asociadas a medias o proporciones; y al final de la unidad, la χ^2 (j – cuadrada) y F , asociadas con varianzas.

En la parte intermedia de la unidad, se destina una sección para exponer uno de los resultados más importantes de la teoría de la probabilidad: el teorema del límite central, el cual garantiza que un promedio muestral tiene una distribución que se aproxima a una normal conforme aumenta el tamaño de la muestra.

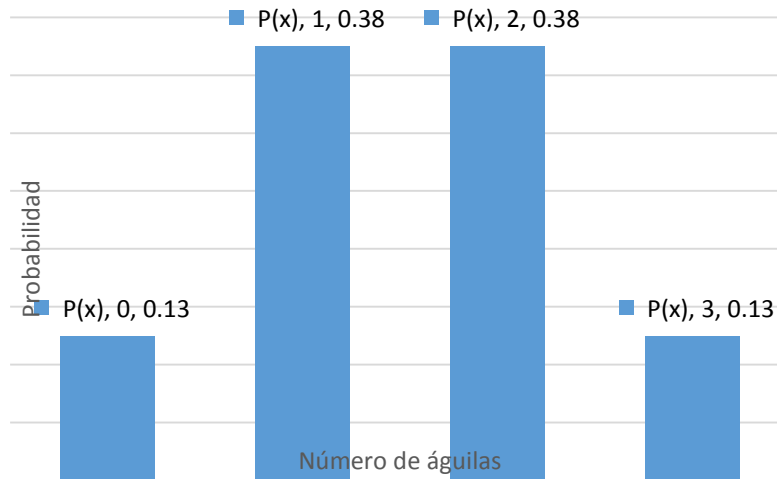
2.1. La distribución muestral de la media

Durante el curso de Estadística Descriptiva, en la sección dedicada a probabilidad, se abordaron las variables aleatorias. Una variable aleatoria es una función que mapea los elementos del espacio muestral al conjunto de los números reales; es decir, una variable aleatoria representa de forma numérica todos los resultados posibles de un experimento. Asimismo, cada valor de la variable aleatoria tiene asociada una probabilidad de ocurrencia, que en conjunto conforman la distribución de probabilidades o simplemente la distribución de la variable aleatoria.

Para ejemplificar lo anterior, supóngase que se tiene el siguiente experimento: número de águilas que se observan en tres lanzamientos de una moneda de diez pesos. El espacio muestral de este experimento lo conforman $2^3 = 8$ eventos que son AAA, AAS, ASA, SAA, ASS, SAS, SSA y SSS: A representa un resultado de águila; y S, de sol.

El número de águilas que pueden aparecer en tres lanzamientos son 0, 1, 2 o 3, por lo que la variable aleatoria X asociada al experimento toma estos valores. La probabilidad de ocurrencia de cada valor de la variable aleatoria es $1/8$ para $X = 0$ y $X = 3$; $3/8$ para $X = 1$ y $X = 2$. La distribución de X se muestra en la siguiente figura.

Figura 1. Distribución de probabilidades de la variable aleatoria asociada al número de águilas observadas en tres lanzamientos de una moneda de diez pesos



Fuente: elaboración propia.

Es habitual que de una muestra aleatoria de tamaño n se calcule el promedio con los valores extraídos, donde el resultado dependerá de la muestra: el promedio muestral es una variable aleatoria que cuenta con una distribución de probabilidades.

Supóngase que al área de planeación de cierta organización la conforman cinco empleados, los cuales cuentan con la siguiente antigüedad en el trabajo.

Tabla 1. Antigüedad de los empleados del área de planeación en la organización

Empleado	Antigüedad en años
1	7
2	3
3	4
4	5
5	2

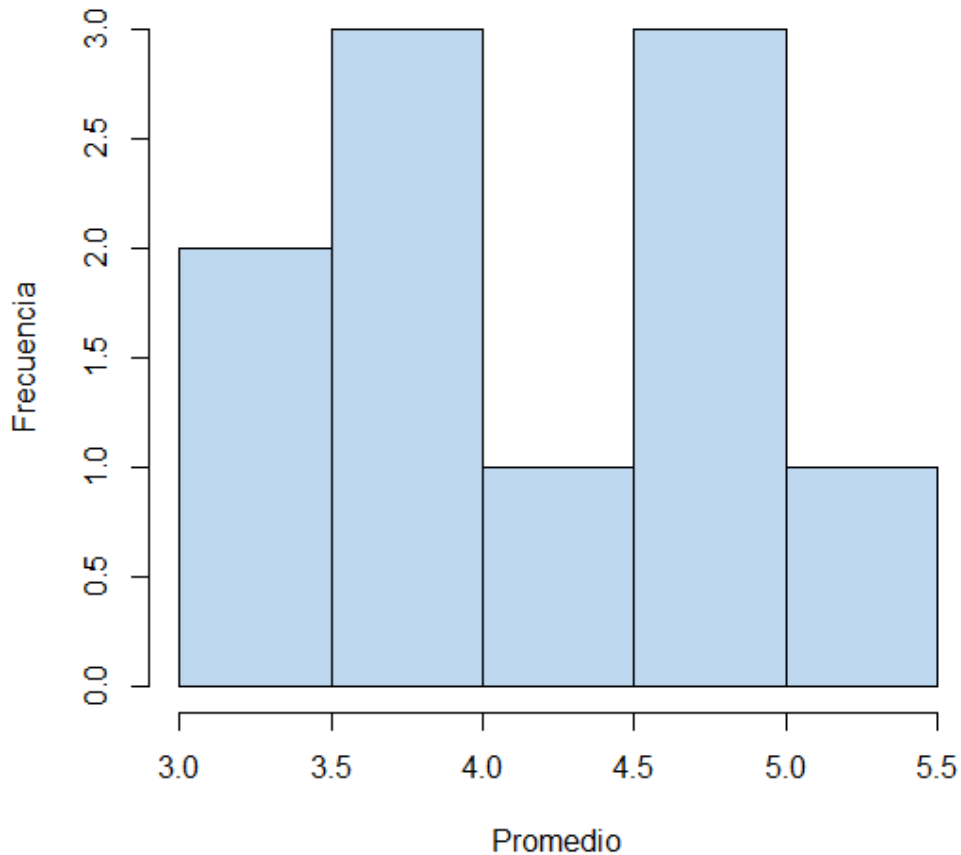
Si se extrae una muestra de tres empleados (sin reemplazo) y se calcula su promedio de antigüedad, hay $\binom{5}{3} = 10$ posibles resultados, los cuales se detallan en la tabla 2.

Tabla 2. Valores posibles del promedio de antigüedad de una muestra de dos empleados del área de planeación

Muestra	Empleados en la muestra	Promedio de antigüedad
1	1,2,3	$\frac{7 + 3 + 4}{3} = 4.7$
2	1,2,4	$\frac{7 + 3 + 5}{3} = 5.0$
3	1,2,5	$\frac{7 + 3 + 2}{3} = 4.0$
4	1,3,4	$\frac{7 + 4 + 5}{3} = 5.3$
5	1,3,5	$\frac{7 + 4 + 2}{3} = 4.3$
6	1,4,5	$\frac{7 + 5 + 2}{3} = 4.7$
7	2,3,4	$\frac{3 + 4 + 5}{3} = 4.0$
8	2,3,5	$\frac{3 + 4 + 2}{3} = 3.0$
9	2,4,5	$\frac{3 + 5 + 2}{3} = 3.3$
10	3,4,5	$\frac{4 + 5 + 2}{3} = 3.7$

En cuanto a la distribución de frecuencias, se muestra en la figura 2.

Figura 2. Distribución de frecuencias de los promedios de antigüedad de una muestra de tres empleados del área de planeación



Fuente: elaboración propia.

En la figura anterior, se muestra la distribución de frecuencias de los posibles promedios. Obsérvese que es más factible tener un resultado entre 3.5 y 4.0 o entre 4.5 y 5.0.

La distribución de todos los promedios posibles de una muestra de tamaño n se conoce como *distribución muestral de la media*. En el ejemplo anterior, la distribución muestral de la media es bimodal, lo que se debe a la poca información y dispersión de datos.

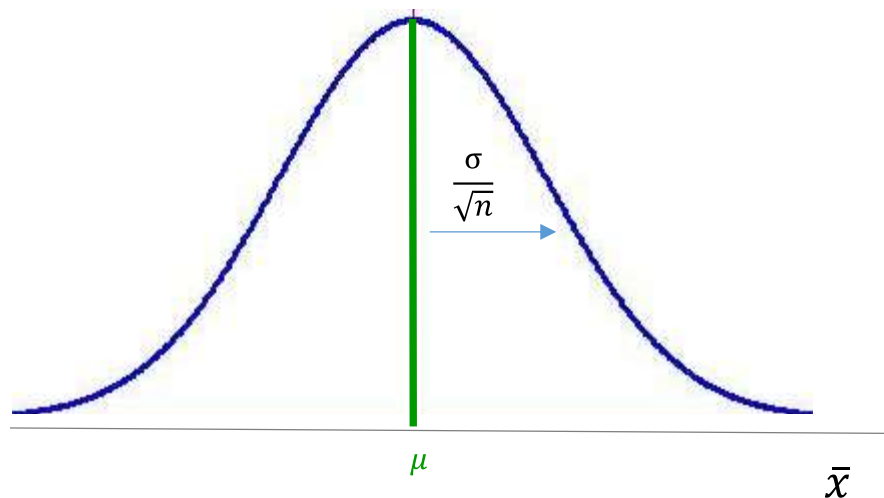
¿Si la población hubiera sido de mayor tamaño o la muestra hubiera permitido repeticiones, la distribución se habría conservado? La respuesta es no.

En la siguiente sección, se analizará un resultado que garantiza que la distribución muestral de la media se aproxima a una distribución normal conforme se incrementa el tamaño de la muestra. Por lo pronto, solamente se hará mención de este resultado.

Distribución muestral de la media

Supóngase que se tiene una población de tamaño N con media μ y varianza σ^2 de la que se extrae una muestra de tamaño n . La distribución de la media muestral (\bar{x}) se aproxima a una normal con media μ y varianza σ^2/n (figura3) en la medida que se incrementa el tamaño de la muestra (n).⁵

Figura 3. Distribución muestral de la media



Fuente: elaboración propia.

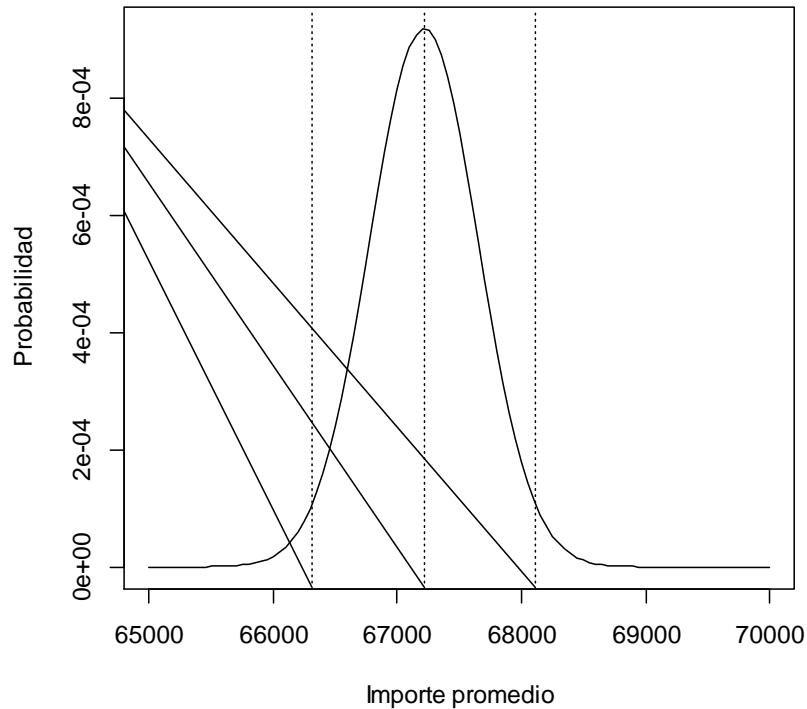
⁵ Cuando la fracción $\frac{n}{N} > 0.05$ se multiplica por el factor de ajuste $\sqrt{\frac{N-n}{N-1}}$

Conociendo lo anterior, puede estandarizarse esta distribución y utilizar el cálculo de una probabilidad para medir la calidad de la muestra, lo cual se ejemplifica a continuación.

Supóngase que una organización realizó 8620 movimientos bancarios durante el último ejercicio fiscal, con un importe promedio de \$67,213.49 y una desviación de \$5,315.22. Se contrató un despacho de auditores para validar estas operaciones. Ante la premura con la que se requieren los resultados, se determinó auditar una muestra de 150 movimientos. Se considera que los resultados son satisfactorios si el promedio muestral difiere del real en \$900. Entonces, ¿cuál es la probabilidad de que el promedio muestral difiera del real \$900?

Conforme a lo expuesto, la distribución muestral del promedio se aproxima a una distribución normal con media de \$67,213.49 y una desviación de $\frac{\$5,315.22}{\sqrt{150}}$. Se busca la probabilidad de que el promedio muestral se encuentre entre $\$67,213.49 \pm \900 . En la figura 3 se muestra la región de interés.

Figura 4. Distribución del promedio muestral de los movimientos bancarios



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior presenta la distribución de todos los promedios obtenidos con muestras de 150 movimientos bancarios. La línea al centro de la distribución es el promedio real y las otras dos líneas verticales alrededor del promedio real limitan la región de los resultados considerados satisfactorios (\$66,313.49 y \$68,113.49).

Para calcular la probabilidad, se procede a estandarizar los valores para trabajar con una distribución normal con media cero y desviación estándar uno (Z).

De esta manera:

$$P(66,313.49 < X < 68,113.49)$$

$$P\left(\frac{66,313.49 - 67,213.49}{\frac{5,315.22}{\sqrt{150}}} < \frac{X - 67,213.49}{\frac{5,315.22}{\sqrt{150}}} < \frac{68,113.49 - 67,213.49}{\frac{5,315.22}{\sqrt{150}}}\right)$$

$$P(-2.073 < Z < 2.073)$$

Para calcular esta probabilidad, se utilizará la probabilidad acumulada hasta 2.073 y se restará la acumulada a -2.073 . Se aplicará la siguiente función de Excel: DISTR.NORM.ESTAND(z), donde z es el cuantil de la distribución normal estándar en donde se desea calcular la probabilidad acumulada.

Entonces, la probabilidad buscada se calcula así:

$$\begin{aligned} & \text{DISTR.NORM.ESTAND}(2.073) - \text{DISTR.NORM.ESTAND}(-2.073) \\ & = 0.9809 - 0.0191 = 0.9618 \end{aligned}$$

Este resultado indica que la probabilidad de que la muestra proporcione un resultado satisfactorio es de 0.9618: los resultados de la muestra son confiables.

Observación

Al trabajar una distribución normal estandarizada en Excel, se pueden utilizar las siguientes funciones:

- DISTR.NORM.ESTAND(z). Devuelve la probabilidad acumulada al punto z en una distribución normal estándar.

- DISTR.NORM.ESTAND.INV(probabilidad). Devuelve el cuantil z donde se acumula la probabilidad indicada.

Distribución muestral de la media cuando se desconoce σ^2

Aunque resulta sencillo determinar la distribución muestral de la media cuando se tiene la varianza o la desviación estándar poblacional, no siempre es posible conocerla. Al presentarse esta situación, se utilizan los valores de la muestra para estimarla de la siguiente manera:

$$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}$$

Donde:

s^2 = varianza muestral

x_i = valor del i-ésimo elemento de la muestra

\bar{x} = promedio muestral

n = tamaño de la muestra

Y la distribución muestral de la media no es una normal, sino una t de Student con n – 1 grados de libertad.

La distribución t de Student es también una distribución acampanada alrededor de cero. A diferencia de una distribución normal estándar (Z), sus extremos tardan en tomar una forma asintótica, por lo que se dice que es “pesada en las colas”.

La distribución t de Student depende de un parámetro conocido como *grados de libertad*. La distribución t de Student es única para cada grado de libertad y conforme aumenta se aproxima más a una distribución normal estándar.

Los grados de libertad se refieren al número de valores independientes en el cálculo de la varianza muestral. Como se sabe que la suma de las desviaciones alrededor de la media es cero, se necesita conocer $n - 1$ valores para determinar el restante.

Con tamaños de muestra grandes ($n > 30$), la distribución t de Student se comporta similar a una normal estandarizada, debido a lo cual se sugiere su uso en muestras de tamaño menor a 30.

Función de densidad de la distribución t de Student:

$$t_n = \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \cdot \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \cdot \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{\left(-\frac{n+1}{2}\right)}$$

Para $x \in (-\infty, \infty)$

Donde:

t_n = valor t con n grados de libertad

Γ = función gamma

n = grados de libertad

Cuando se trabaja con una distribución t en Excel, se utilizan las siguientes funciones:

- $\text{Distr.t}(x, \text{grados de libertad}, \text{colas})$. Calcula la probabilidad acumulada a partir del cuantil X considerando una o dos colas en una distribución t con los grados de libertad.
- $\text{Distr.t}(\text{probabilidad}, \text{grados de libertad})$. Calcula el cuantil a partir del cual se acumula la probabilidad de interés de una distribución t de dos colas, con los grados de libertad establecidos.

Para ilustrar el uso de la distribución t de Student, supóngase que en el ejemplo anterior se desconoce el valor de la varianza poblacional, además el auditor decidió utilizar una muestra de cinco movimientos con los siguientes valores: \$65,128, \$69,310, \$68,501, \$66,920 y \$67,821.

El primer paso es calcular el promedio muestral:

$$\bar{x} = \frac{65,128 + 69,310 + 68,501 + 66,920 + 67,821}{5} = 67,536$$

A continuación, se calcula la varianza muestral:

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{(65,128 - 67,536)^2 + (69,310 - 67,536)^2 + (68,501 - 67,536)^2 + (66,920 - 67,536)^2 + (67,821 - 67,536)^2}{5 - 1} \\ &= 2,584,361.5 \end{aligned}$$

Por tanto, la desviación muestral es

$$\sqrt{2,584,361.5} = 1,607.59$$

A continuación, se estandarizan los datos:

$$P(66,313.49 < X < 68,113.49)$$

$$P\left(\frac{66,313.49 - 67,213.49}{\frac{1,607.59}{\sqrt{5}}} < \frac{X - 67,213.49}{\frac{1,607.59}{\sqrt{5}}} < \frac{68,113.49 - 67,213.49}{\frac{1,607.59}{\sqrt{5}}}\right)$$

$$P(-1.252 < t_4 < 1.252)$$

Para calcular esta probabilidad, se utilizará la probabilidad contenida entre -1.252 y 1.252 , con la función de Excel `Distr.t(x,grados de libertad, colas)`, explicada anteriormente.

Entonces, la probabilidad buscada se calcula así:

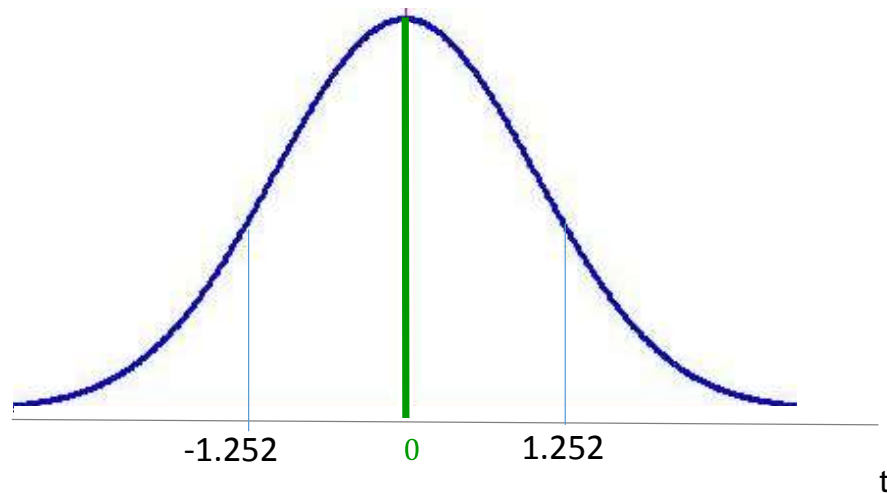
$$(1 - \text{Distr.t}(1.252, 4, 2)) = 0.7212$$

Este resultado indica que la probabilidad de que la muestra proporcione un resultado satisfactorio es de 0.7212 , por lo que es recomendable incrementar el tamaño de la muestra.

Observación:

La función `Distr.t(1.252, 4, 2)`

Figura 5. Segmentación de la distribución t con cuatro grados de libertad considerada en el problema



Fuente: elaboración propia.

Calcula la probabilidad acumulada en las colas, es decir, la suma del área acumulada de menos infinito a -1.252 , y desde 1.252 a infinito. Como la región de interés se encuentra entre -1.252 y 1.252 , se utiliza el complemento.

2.2. El teorema central del límite

En la sección anterior, se mencionó que la distribución muestral de una media es una normal, pero ¿cuál es el sustento teórico de esta afirmación? En la teoría de probabilidad existen dos resultados muy importantes: la ley de los grandes números y el teorema del límite central, este último garantiza que el promedio de una muestra siga una distribución normal. A continuación, se expone este teorema.

Teorema del límite central

El teorema del límite central establece que, si se cuenta con un conjunto de variables aleatorias X_1, X_2, \dots, X_n , las cuales son independientes e idénticamente distribuidas con valor esperado

$$E(X_1) = E(X_2) = \dots = E(X_n) = \mu$$

y varianza

$$V(X_1) = V(X_2) = \dots = V(X_n) = \sigma^2$$

entonces, a medida que se incrementa el número de variables (n),

$$\bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

Donde:

\bar{X}_n : promedio de n variables

$N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$: distribución normal con media μ y varianza σ^2/n

El resultado indica que la distribución del promedio del conjunto de variables se aproxima a una normal con media μ y varianza σ^2/n conforme el tamaño de la muestra se incrementa.

Este resultado es aplicable al muestreo, donde los elementos de la muestra pueden considerarse como variables aleatorias independientes con la misma distribución de la población de la que proceden con media μ y varianza σ^2 . Así, el promedio muestral

conforme el tamaño de la muestra se incrementa se aproxima a una distribución normal con media μ y varianza σ^2/n .

Para entender mejor este resultado, supóngase que de una población con media μ y varianza σ^2 se extraen N muestras aleatorias de tamaño n y con cada una se calcula el promedio. Si se construye un histograma con los N promedios, tendría una forma acampanada alrededor del punto μ y su varianza se aproxima a σ^2/n .

Para ejemplificar lo anterior, supóngase que se desea conocer el comportamiento del promedio del lanzamiento de un dado. Asumiendo que el dado no se encuentra cargado en ningún número, cualquier valor tiene la misma probabilidad de ser elegido ($1/6$), por lo que el valor esperado (μ) es el siguiente:

$$\mu = E(X) = 1 \cdot \frac{1}{6} + 2 \cdot \frac{1}{6} + 3 \cdot \frac{1}{6} + 4 \cdot \frac{1}{6} + 5 \cdot \frac{1}{6} + 6 \cdot \frac{1}{6} = 3.5$$

Y la varianza (σ^2):

$$\sigma^2 = E(X^2) - E^2(X)$$

Donde:

$$E(X^2) = 1^2 \cdot \frac{1}{6} + 2^2 \cdot \frac{1}{6} + 3^2 \cdot \frac{1}{6} + 4^2 \cdot \frac{1}{6} + 5^2 \cdot \frac{1}{6} + 6^2 \cdot \frac{1}{6} = 15.2$$

Así:

$$\sigma^2 = E(X^2) - E^2(X) = 15.2 - 3.5^2 = 2.9$$



Supóngase que se lanza el dado dos veces ($n = 2$) y se calcula el promedio de los dos resultados y se repite este experimento 100 ocasiones ($N = 100$). Se obtienen los resultados que se muestran en la tabla siguiente.



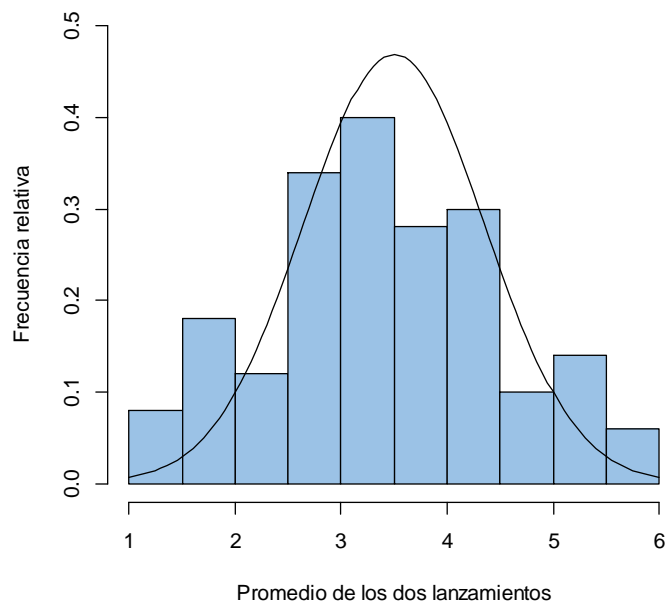
Tabla 3. Resultados de dos lanzamientos de un dado en 100 ocasiones

Lanzamiento				Lanzamiento				Lanzamiento				Lanzamiento			
Muestra	1	2	Promedio	Muestra	1	2	Promedio	Muestra	1	2	Promedio	Muestra	1	2	Promedio
1	2	4	3	26	5	6	5.5	51	4	3	3.5	76	5	4	4.5
2	6	3	4.5	27	6	3	4.5	52	6	5	5.5	77	2	6	4
3	6	6	6	28	6	5	5.5	53	3	1	2	78	4	2	3
4	6	3	4.5	29	5	1	3	54	3	6	4.5	79	3	5	4
5	5	2	3.5	30	5	6	5.5	55	5	4	4.5	80	1	6	3.5
6	2	4	3	31	2	1	1.5	56	2	4	3	81	6	2	4
7	5	2	3.5	32	2	2	2	57	4	6	5	82	4	3	3.5
8	4	2	3	33	1	1	1	58	5	2	3.5	83	5	6	5.5
9	3	6	4.5	34	5	5	5	59	2	3	2.5	84	3	3	3
10	2	4	3	35	4	3	3.5	60	4	1	2.5	85	1	6	3.5
11	1	3	2	36	4	4	4	61	6	4	5	86	4	2	3
12	2	6	4	37	5	1	3	62	2	2	2	87	4	5	4.5
13	3	5	4	38	5	1	3	63	3	3	3	88	6	5	5.5
14	1	4	2.5	39	3	4	3.5	64	2	4	3	89	5	1	3
15	1	6	3.5	40	2	5	3.5	65	5	3	4	90	6	4	5
16	1	5	3	41	6	1	3.5	66	1	3	2	91	3	1	2
17	6	2	4	42	4	5	4.5	67	2	6	4	92	4	5	4.5
18	3	6	4.5	43	4	4	4	68	4	2	3	93	2	3	2.5
19	4	3	3.5	44	2	5	3.5	69	3	5	4	94	6	6	6
20	3	2	2.5	45	3	6	4.5	70	1	2	1.5	95	6	3	4.5
21	5	6	5.5	46	1	1	1	71	5	2	3.5	96	5	1	3
22	3	4	3.5	47	4	3	3.5	72	4	3	3.5	97	5	2	3.5
23	4	4	4	48	6	6	6	73	4	5	4.5	98	5	3	4
24	4	5	4.5	49	4	3	3.5	74	4	1	2.5	99	1	3	2
25	3	1	2	50	1	3	2	75	2	6	4	100	5	5	5

Promedio: 3.6
 Varianza: 1.3

La tabla anterior muestra los resultados de las 100 muestras de dos lanzamientos y sus respectivos promedios. Obsérvese que el promedio de los promedios es 3.6 (cercano a 3.5, el valor esperado) y la varianza de los promedios (1.3), que se acerca a $2.9/2 = 1.45$. La siguiente figura muestra el histograma de la distribución del promedio de dos lanzamientos junto con la distribución teórica a la que debería aproximarse.

Figura 6. Distribución del promedio de dos lanzamientos de un dado



Fuente: elaboración propia con empleo del paquete estadístico R.⁶

Se debe tomar en cuenta que el paquete estadístico donde se graficó la figura anterior muestra la frecuencia relativa modificada por un factor calculado por 10 entre el número de intervalos.

Ahora, supóngase que en vez de realizar dos lanzamientos se hicieran cinco, se calculara el promedio y se repitiera este experimento 100 ocasiones. En la siguiente tabla, se muestran los resultados.

⁶R Core Team (2015). R: A language and environment for statistical computing. R Foundation for Statistical Computing, Vienna, Austria. URL <http://www.R-project.org/>.

Tabla 4. Resultados de cinco lanzamientos de un dado en 100 ocasiones

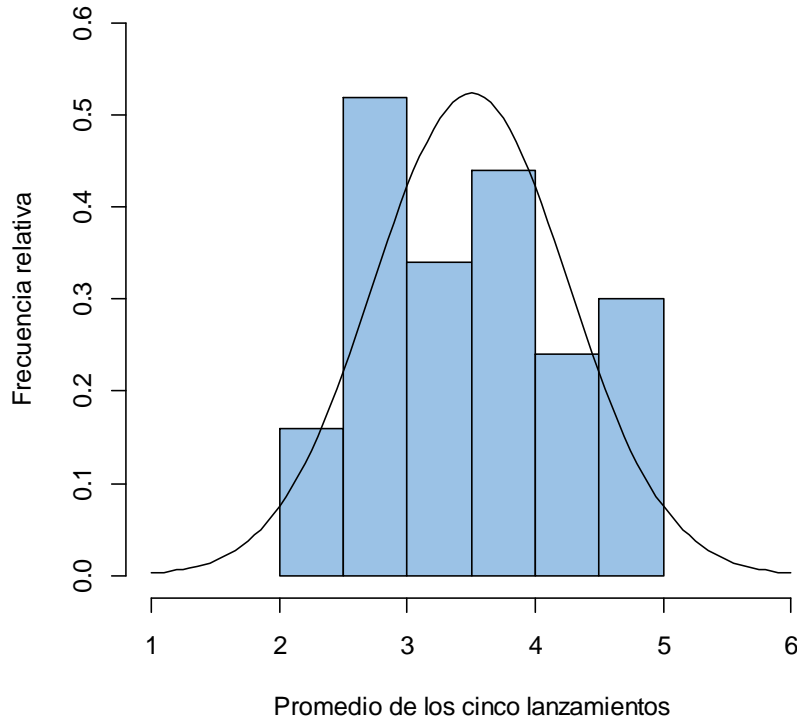
Lanzamiento						Lanzamiento							
Muestra	1	2	3	4	5	Promedio	Muestra	1	2	3	4	5	Promedio
1	3	3	5	2	3	3.2	51	1	4	6	2	1	2.8
2	4	4	3	2	5	3.6	52	5	5	1	1	2	2.8
3	1	1	5	2	6	3	53	4	3	5	1	2	3
4	1	5	6	6	3	4.2	54	5	4	4	1	6	4
5	3	2	3	2	3	2.6	55	6	1	4	1	4	3.2
6	5	4	4	5	5	4.6	56	5	3	5	2	2	3.4
7	3	6	5	1	2	3.4	57	2	6	5	2	6	4.2
8	5	6	3	4	6	4.8	58	3	1	6	3	3	3.2
9	3	3	2	2	5	3	59	4	4	3	5	6	4.4
10	3	3	3	3	4	3.2	60	2	1	4	2	3	2.4
11	3	4	5	2	1	3	61	1	6	4	1	3	3
12	1	5	4	4	3	3.4	62	3	6	6	4	4	4.6
13	3	2	2	5	3	3	63	5	1	1	2	3	2.4
14	2	5	6	1	1	3	64	1	3	2	1	5	2.4
15	1	6	1	1	5	2.8	65	6	1	6	1	4	3.6
16	2	3	3	2	5	3	66	5	6	1	5	1	3.6
17	2	1	3	1	6	2.6	67	2	4	3	5	5	3.8
18	6	5	2	6	3	4.4	68	3	4	2	6	4	3.8
19	1	5	5	3	5	3.8	69	3	1	6	3	3	3.2
20	3	3	1	4	2	2.6	70	4	4	6	6	4	4.8
21	4	6	4	5	1	4	71	2	4	4	2	1	2.6
22	5	1	4	4	1	3	72	6	5	6	3	4	4.8
23	6	3	5	4	1	3.8	73	2	6	5	6	6	5
24	5	1	5	4	6	4.2	74	5	3	2	2	3	3
25	2	4	5	3	1	3	75	1	5	5	2	3	3.2
26	1	5	6	5	6	4.6	76	6	2	6	4	5	4.6
27	1	3	4	3	5	3.2	77	5	1	6	3	3	3.6
28	6	5	3	6	2	4.4	78	5	5	1	4	1	3.2
29	4	6	4	5	4	4.6	79	5	5	2	1	5	3.6
30	5	6	2	4	6	4.6	80	3	3	1	2	3	2.4
31	6	6	2	3	2	3.8	81	2	5	2	5	6	4
32	4	6	5	4	2	4.2	82	2	4	6	5	6	4.6
33	2	3	1	4	6	3.2	83	1	6	3	1	4	3
34	4	3	2	5	2	3.2	84	6	2	6	2	5	4.2
35	2	2	5	1	3	2.6	85	1	1	2	6	1	2.2
36	2	6	5	1	1	3	86	2	5	5	1	1	2.8
37	4	4	2	4	4	3.6	87	3	2	5	2	1	2.6
38	6	1	1	3	2	2.6	88	2	3	2	3	6	3.2
39	4	4	6	2	3	3.8	89	3	1	1	6	1	2.4
40	5	1	1	4	5	3.2	90	4	6	4	3	6	4.6
41	1	3	2	4	1	2.2	91	1	1	2	2	5	2.2
42	6	1	2	5	2	3.2	92	3	6	6	1	6	4.4
43	6	3	3	4	6	4.4	93	5	1	1	5	6	3.6
44	6	5	1	4	2	3.6	94	4	1	1	6	6	3.6
45	4	4	6	6	5	5	95	1	1	3	5	5	3
46	3	5	1	2	4	3	96	6	5	4	1	4	4
47	5	3	6	2	6	4.4	97	6	3	5	4	5	4.6
48	6	4	4	4	2	4	98	3	3	6	6	4	4.4
49	4	2	6	6	2	4	99	5	3	2	6	1	3.4
50	3	5	6	6	4	4.8	100	1	4	4	6	3	3.6

Promedio: 3.5
 Varianza: 0.6

En el caso de 100 muestras de tamaño cinco, el promedio de los promedios es 3.5, el valor esperado del lanzamiento de un dado; y la varianza de los promedios es 0.6, la

cual es casi $2.9/5 = 0.58$. La siguiente figura es la gráfica de la distribución de los promedios de las 100 muestras con la distribución teórica a la que debe aproximarse.

Figura 7. Distribución del promedio de cinco lanzamientos de un dado

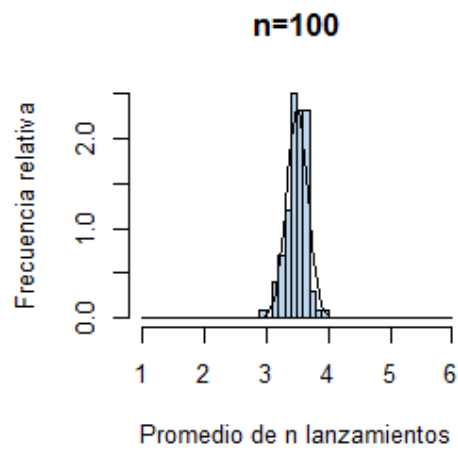
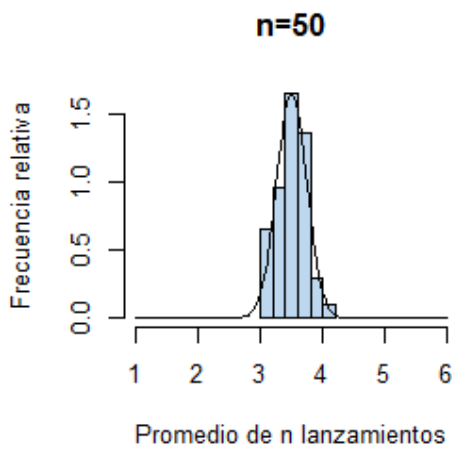
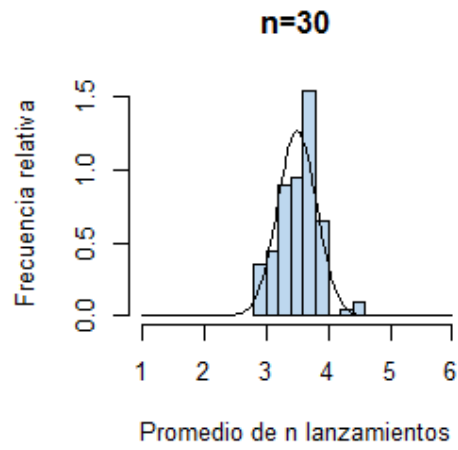
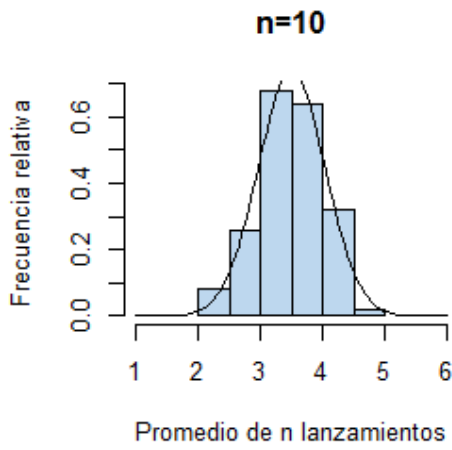


Fuente: elaboración propia con empleo del paquete estadístico R.

Obsérvese que la dispersión va disminuyendo: ahora el promedio se sitúa entre 2 y 5, y ya no incluye los valores extremos.

Conforme se incrementa el número de lanzamientos, la distribución de frecuencias se concentra cada vez más alrededor de 3.5 y se asemeja más a una distribución normal con media 3.5 y varianza $2.9/n$. En la siguiente figura, se expone la distribución de frecuencias de 100 muestras de tamaño de 10, 30, 50 y 100 lanzamientos.

Figura 8. Distribución del promedio de cien muestras de 10, 30, 50 y 100 lanzamientos de un dado



Fuente:

elaboración propia con empleo del paquete estadístico R.

De esta manera, se ha expuesto el teorema del límite central.

2.3. La distribución muestral de la proporción

Con frecuencia, la proporción poblacional P es uno de los parámetros que interesa conocer al extraer una muestra. Para hacerlo, se emplea la proporción muestral p , cuyo cálculo se realiza de la siguiente manera:

$$p = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

Donde:

x_i = valor del i -ésimo elemento de la muestra

n = tamaño de la muestra

La proporción es un caso del promedio donde los valores que toman los elementos de la muestra son 1 si cumple con el criterio de interés, y 0 en caso contrario. De esta manera, cada elemento tiene una distribución Bernoulli con parámetro P y varianza $P \cdot (1 - P)$ debido a que los elementos de la muestra son independientes:

$$E\left(\sum_{i=1}^n x_i\right) = \sum_{i=1}^n E(x_i) = \sum_{i=1}^n P = n \cdot P$$

y

$$V\left(\sum_{i=1}^n x_i\right) = \sum_{i=1}^n V(x_i) = \sum_{i=1}^n P \cdot (1 - P) = n \cdot P \cdot (1 - P)$$

Que es el valor esperado y la varianza de una distribución binomial.

Con lo anterior:

$$E(p) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}\right) = \frac{1}{n} \cdot E\left(\sum_{i=1}^n x_i\right) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n E(x_i) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n P = \frac{1}{n} \cdot n \cdot P = P$$

Y

$$V(p) = V\left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}\right) = \frac{1}{n^2} \cdot V\left(\sum_{i=1}^n x_i\right) = \frac{1}{n^2} \cdot \sum_{i=1}^n V(x_i) = \frac{1}{n^2} \cdot \sum_{i=1}^n P \cdot (1 - P) = \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot P \cdot (1 - P) = \frac{P \cdot (1 - P)}{n}$$

Según la estadística descriptiva, si una variable X tiene una distribución binomial con parámetros n y p , entonces puede aproximarse a una normal con media $n \cdot p$ y varianza $n \cdot p \cdot (1 - p)$ si $np \geq 5$ y $n(1 - p) \geq 5$.

Otro resultado importante, propiedad de la distribución normal, es que, si una variable X se distribuye como una normal con media μ y varianza σ^2 y si se define la variable Y como $Y = a \cdot X + b$ donde a y b son constantes, entonces Y tiene una distribución normal con media $a \cdot \mu + b$ y varianza $a^2 \cdot \sigma^2$.

Aplicando los resultados anteriores, para n considerablemente grande la distribución de $\sum_{i=1}^n x_i$ se aproxima a una normal con media $n \cdot P$ y varianza $n \cdot P \cdot (1 - P)$.

Si se define la siguiente variable $Y = a \cdot \sum_{i=1}^n x_i + b$, donde $a = \frac{1}{n}$ y $b=0$, entonces:

$$Y = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} + 0 = p$$

Tiene una distribución normal con media $\frac{1}{n} \cdot n \cdot P = P$

y varianza $\frac{1}{n^2} \cdot n \cdot P \cdot (1 - P) = \frac{P \cdot (1 - P)}{n}$

Observaciones

1. Cuando la proporción poblacional P es conocida y la población es finita con $\frac{n}{N} \leq 0.05$, la desviación de la proporción muestral será así:

$$\sigma_p = \sqrt{\frac{P(1 - P)}{n}}$$

Pero si $\frac{n}{N} > 0.05$, la desviación de la proporción muestral será ajustada de la siguiente manera:

$$\sigma_p = \sqrt{\frac{P(1 - P)}{n}} \cdot \sqrt{\frac{N - n}{N - 1}}$$

Donde N es el tamaño de la población y n el tamaño de muestra.

2. Cuando se desconoce la proporción poblacional P , se utiliza la proporción muestral. Si la población es finita con $\frac{n}{N} \leq 0.05$, la desviación de la proporción muestral será así:

$$\sigma_p = \sqrt{\frac{p(1 - p)}{n - 1}}$$

Pero si $\frac{n}{N} > 0.05$, la desviación de la proporción muestral será ajustada de la siguiente manera:

$$\sigma_p = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n-1}} \cdot \sqrt{\frac{N-n}{N-1}}$$

Donde N es el tamaño de la población y n el tamaño de muestra.

Para mostrar la utilidad de la distribución muestral de la proporción, se expone el siguiente ejemplo.

De acuerdo con una encuesta realizada a una población de 2919 egresados de licenciatura de la Facultad de Contaduría y Administración, el 80.4% considera excelentes o buenas las técnicas de enseñanza que utilizaron sus profesores durante la carrera⁷. Con la intención de conocer a mayor profundidad la metodología de enseñanza de sus docentes, la Dirección de la Facultad decide contactar a una muestra aleatoria de 100 egresados que contestaron la encuesta. ¿Cuál es la probabilidad de que el porcentaje de egresados en la muestra que juzgue excelentes o buenas las técnicas de enseñanza de sus profesores de licenciatura sea mayor a 90%?

Previo a establecer la distribución muestral de la proporción, se identifica que en este problema se está dando la proporción poblacional (80.4%) y el tamaño de la población (2,919) y de la muestra (100). Con esta información se puede calcular la fracción de muestreo ($\frac{n}{N}$), la cual es $\frac{100}{2,919} = 0.03$. En este caso, como es menor a 0.05, no es necesario realizar algún ajuste al cálculo de la desviación estándar de la proporción muestral.

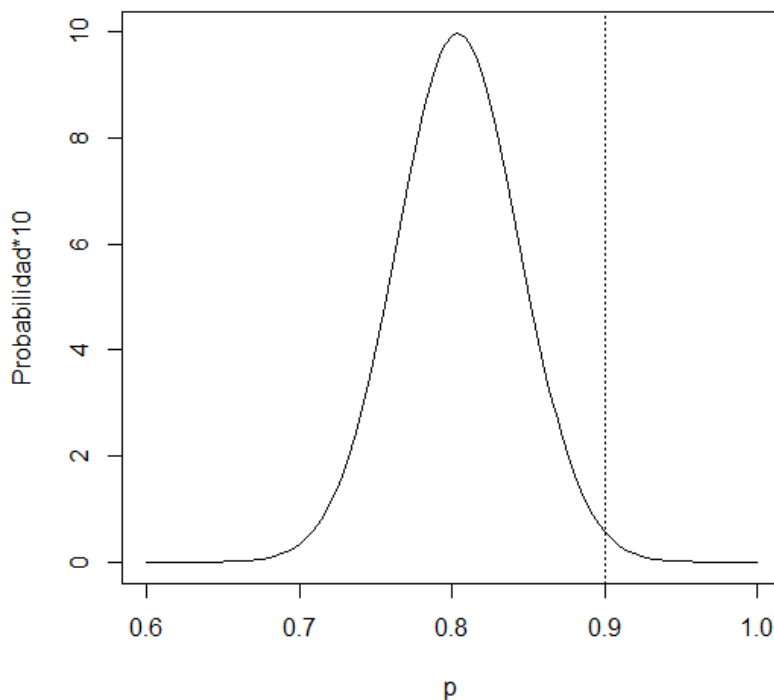
⁷UNAM. Dirección General de Planeación. *Perfiles de alumnos egresados del nivel licenciatura de la UNAM 2012-2013*, p. 71. www.Planeación.unam.mx/publicaciones. Consultado el 13 de julio de 2015.

De esta manera:

$$E(p) = P = 0.804$$
$$\sigma_p = \sqrt{\frac{P(1-P)}{n}} = \sqrt{\frac{0.804(1-0.804)}{100}} = 0.04$$

Ahora, como $n \cdot P = (100) \cdot (0.804) = 80.4$ y $n \cdot (1 - P) = (100) \cdot (1 - 0.804) = 19.6$ son mayores a 5, entonces la distribución muestral de la proporción se aproxima a una normal con media 0.804 y desviación 0.04. (Véase figura 8).

Figura 8. Distribución muestral de una proporción calculada con muestras de cien elementos



Fuente: elaboración propia con empleo del paquete estadístico R.

La figura anterior enseña la distribución muestral de la proporción para tamaños de muestra de 100 elementos. La región que se pide calcular se encuentra a la derecha de la línea punteada.

$$P(X > 0.9) = 1 - P(X \leq 0.9) = 1 - P\left(Z \leq \frac{0.9 - 0.804}{0.04}\right) = 1 - P(Z \leq 2.4)$$

Utilizando la función de Excel DISTR.NORM.ESTAND(z), se obtiene:

$$1 - P(Z \leq 2.4) = 1 - 0.9918 = 0.0082$$

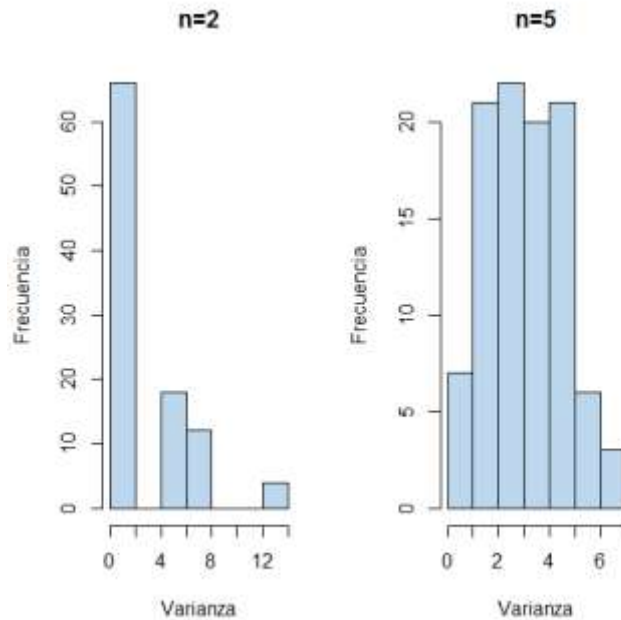
Este resultado indica que es prácticamente imposible tener en la muestra un porcentaje mayor a 90% de egresados que consideren excelentes o buenas las técnicas de enseñanza de sus profesores de licenciatura.

2.4. La distribución muestral de la varianza

En las secciones anteriores, se estudiaron las distribuciones muestrales de la media y de la proporción, dos parámetros que frecuentemente se desea conocer al extraer una muestra. Otro parámetro que también se busca identificar a través de un muestreo es la varianza, a partir de la cual se llega a la desviación estándar.

En el ejemplo del subtema 2.2, se plantearon lanzamientos de un dado para mostrar el comportamiento del promedio muestral, ¿cómo sería la distribución de la varianza de 100 muestras de dos y cinco lanzamientos? (Tablas 3 y 4). En este orden, la figura 9 presenta la distribución de frecuencias de las varianzas de las 100 muestras de dos y cinco lanzamientos.

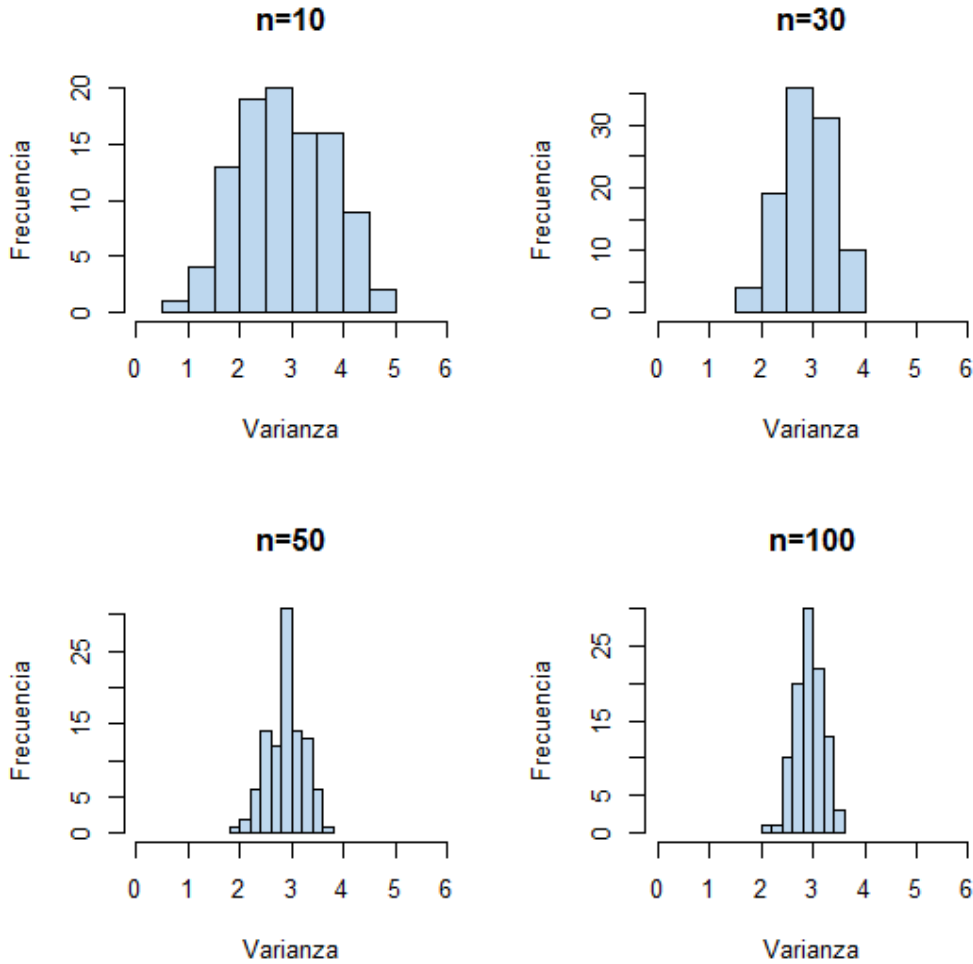
Figura 9. Distribución de frecuencias de las varianzas de dos y cinco lanzamientos de un dado



Fuente: elaboración propia con empleo del paquete estadístico R.

En la figura anterior, se expresan las distribuciones de las varianzas de dos y cinco lanzamientos, ambas sesgadas a la derecha. Obsérvese que con muestras de dos elementos la distribución de frecuencias de la varianza se asemeja a una exponencial, y al aumentar la muestra a cinco lanzamientos la distribución presenta una curvatura y menor variación. Si se aumentara la muestra a 10, 30, 50 y 100 lanzamientos, la varianza tendría el comportamiento que ilustra la figura 10.

Figura 10. Distribución de la varianza para muestras de 10, 30, 50 y 100 elementos



Fuente: elaboración propia con empleo del paquete estadístico R.

Nótese que, a medida que el tamaño de muestra se incrementa, la distribución de la varianza pierde su sesgo y tiene un comportamiento acampanado.

La distribución empleada para modelar la varianza muestral es χ^2 (ji-cuadrada), cuya función de densidad es

$$f(x) = \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}$$

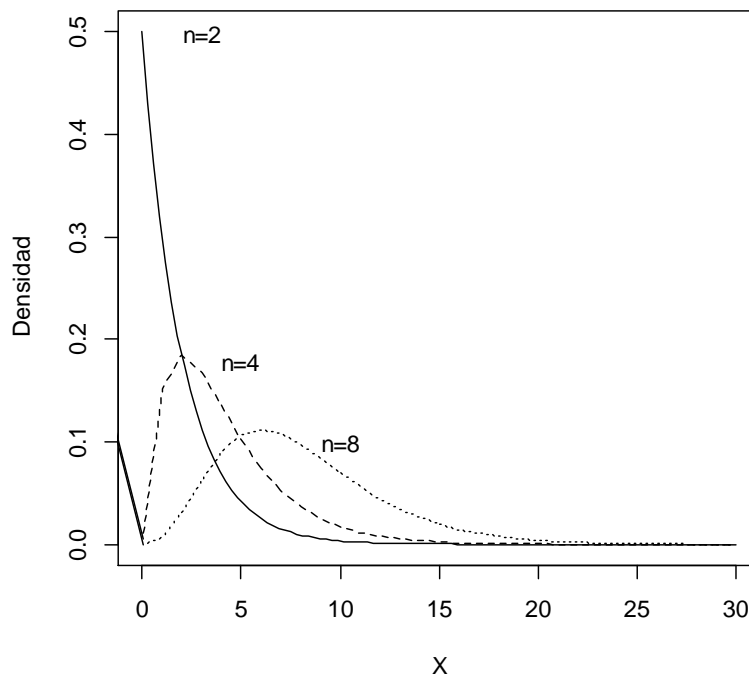
Para $x > 0$

Donde n son los grados de libertad, que se definen de la misma forma como se hizo con la distribución t de Student.

Las características de esta distribución son las siguientes:

- Está definida para valores positivos.
- Es sesgada a la derecha.
- La forma de la distribución varía de acuerdo con los grados de libertad.
- Cuando $n > 2$, la media de la distribución es n y la varianza es $2n$.
- El valor modal de la distribución se observa en $n - 2$.

Figura 11. Ejemplo del comportamiento de una distribución χ^2 con 2, 4 y 8 grados de libertad



Fuente: elaboración propia.

En la figura anterior, se distingue que, conforme aumentan los grados de libertad, la distribución tiende a aplanarse y el sesgo disminuye.

Resultados importantes

Al trabajar con esta distribución, se deben considerar los siguientes resultados importantes:

1. El valor esperado de la varianza muestral $s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1}$ es σ^2 .
2. Si de una población normal se toma una muestra aleatoria simple de tamaño n , la variable $\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$, tendrá una distribución ji cuadrada con $n - 1$ grados de libertad.
3. Si una variable aleatoria X tiene una distribución χ^2 con n grados de libertad, entonces, con una n suficientemente grande, la variable aleatoria $\sqrt{2X}$ se aproxima a tener una distribución normal con media $\sqrt{2n - 1}$ y varianza 1.

Funciones en Excel para trabajar la distribución χ^2

Excel dispone de las siguientes funciones para trabajar con la distribución:

- **Distr.chi(x,grados_de_libertad)**. Calcula la probabilidad que se acumula en una distribución χ^2 con los grados de libertad establecidos a partir del punto x .
- **Prueba.chi.inv(probabilidad, grados de libertad)**. Calcula el cuantil a partir del cual se acumula la probabilidad buscada en una distribución χ^2 con los grados de libertad establecidos a partir del punto x .

Para ejemplificar el uso de la distribución, supóngase que las transacciones bancarias de una organización en el último ejercicio fiscal se distribuyen como una distribución normal con una desviación estándar de \$8,500. Si se elige al azar una muestra de 15 transacciones a fin de auditar al departamento responsable, ¿cuál es la probabilidad de que la desviación muestral exceda a la poblacional?

Para resolver el problema, se requiere calcular

$$P(s > \sigma) = P(s^2 > \sigma^2) = P\left(\frac{s^2}{\sigma^2} > 1\right) = P((n-1) \cdot \frac{s^2}{\sigma^2} > n-1)$$

Como la variable $\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$ tiene una distribución χ^2 con $n - 1$ grados de libertad, entonces, la región que se está solicitando se encuentra a la derecha del valor esperado, es decir, se requiere calcular $P(X > 14)$. Utilizando la función de Excel $\text{Distr.chi}(14,14) = 0.4497$, se calcula la probabilidad solicitada. Este resultado indica que es más probable que la variabilidad muestral sea menor a la poblacional.

En caso de no conocerse la varianza poblacional, el problema se resuelve de la misma manera.

Distribución para comparar dos varianzas

En este curso de estadística inferencial, a veces será necesario comparar la variabilidad de dos muestras, por lo que se empleará la distribución conocida como F, la cual tiene la siguiente función de densidad:

$$f(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+d}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{d}{2}\right)} \cdot \left(\frac{n}{d}\right)^{\frac{n}{2}} \cdot \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{\left(1 + \frac{n}{d}x\right)^{\frac{n+d}{2}}}$$

Parax > 0

Donde n y d son los grados de libertad de cada una de las muestras a comparar.

Características de la distribución F :

- Es una distribución continua.
- Está definida para valores positivos.
- Tiene un sesgo positivo.
- Es asintótica.

Funciones en Excel para trabajar la distribución F

Excel tiene las siguientes funciones para trabajar con la distribución:

- $\text{Distr.f}(x, \text{grados de libertad}, \text{grados de libertad2})$. Calcula la probabilidad que se acumula en una distribución F con los grados de libertad de cada muestra a partir del punto x .
- $\text{Distr.f.inv}(\text{probabilidad}, \text{grados de libertad})$ Calcula el cuantil a partir del cual se acumula la probabilidad buscada en una distribución F con los grados de libertad de cada muestra a partir del punto x .

En la unidad 4, se mostrará con mayor detenimiento el empleo de la distribución F .

RESUMEN

Se analizó la importancia del muestreo para inferir sobre un parámetro de la población de interés. Al obtener una muestra aleatoria, se busca conocer los valores de los parámetros poblacionales por medio de los valores que arroja la muestra. Los parámetros muestrales son variables aleatorias porque dependen de los valores de los elementos en la muestra, por lo que resulta necesario identificar sus distribuciones para medir la calidad de los resultados.

También se expusieron las distribuciones muestrales principales para inferir sobre el promedio, una proporción y la varianza poblacional. Los dos primeros siguen una distribución normal y la varianza muestral puede modelarse con una distribución ji cuadrada. Además se mencionaron de forma general las características de la distribución F, la cual se empleará para comparar dos varianzas.

De igual manera, se explicó el teorema del límite central utilizando como ejemplo el lanzamiento de un dado, lo que garantiza que la distribución muestral del promedio se acerca a una normal conforme la muestra se incrementa.

Como valor agregado, se presentaron las funciones de Excel para trabajar con las distribuciones muestrales del promedio, de una proporción y de la varianza, que se aplicarán en las siguientes unidades.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	7	265-307
Levin, R.	6	247-272
Lind, D.	8	275-296

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin, R. y Rubin, D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal, G. W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 3

Estimación de parámetros



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad, el alumno aprenderá los métodos de estimación de parámetros y su interpretación.

TEMARIO DETALLADO

(10 horas)

3. Estimación de parámetros

3.1. Estimaciones por punto y estimaciones por intervalo

3.2. Error de muestreo y errores que no son de muestreo

3.3. Propiedades de los estimadores

3.4. Estimación de una media con muestras grandes

3.5. Estimación de una media con muestras pequeñas

3.6. Estimación de una proporción

3.7. Otros intervalos de confianza

INTRODUCCIÓN

Con frecuencia, las organizaciones requieren tener indicios del comportamiento de cierta variable de interés. Por ejemplo, el área de mercadotecnia de un banco pudiera estar interesada en conocer qué proporción de tarjetahabientes del producto *premium* responden a una promoción relacionada con un viaje a pagar en plazos sin intereses. O una organización no gubernamental dedicada a implementar programas para mejorar la nutrición de los niños entre seis y 12 años de comunidades rurales querría conocer el promedio de ingesta calórica de esta población.

Como se ha explicado en la primera unidad de este material, el comportamiento de la población está determinado por el valor de un parámetro. Este parámetro, normalmente desconocido, se calculará con la información de una muestra.

En esta unidad, se estudiará uno de los temas básicos de la materia: la estimación de parámetros, en particular, la media, el promedio y la varianza poblacional.

En primer lugar, se mostrarán los tipos de estimación empleados: puntual y de intervalo. El siguiente tema corresponde a los tipos de errores de estimación, los cuales son atribuibles al muestreo u otra causa, continuando con las propiedades de los estimadores. Una vez explicados los aspectos más importantes que se deben tomar en cuenta en la estimación, el siguiente paso es mostrar cómo realizar estimaciones del promedio poblacional (tanto con muestras grandes como con pequeñas), estimaciones de una proporción, y finalmente cómo construir un intervalo de confianza para la varianza y desviación poblacional.

3.1. Estimaciones por punto y estimaciones por intervalo

Como se mencionó en la unidad de introducción al muestreo, la finalidad de la estadística inferencial es realizar estimaciones de parámetros poblacionales con los valores de una muestra. Supóngase que en una organización se realizará un evento deportivo donde se ofrecerán bebidas energéticas a 800 participantes: los organizadores se preguntan qué cantidad del líquido adquirir. Para resolver este problema, encuestan a una muestra de 50 posibles asistentes acerca de la cantidad de bebida que consumen en un evento similar. La encuesta arrojó que en promedio consumen cuatro litros por persona; así, los organizadores estiman que deberán adquirirse $800 \times 4 = 3200$ litros. Los organizadores creen que no necesariamente se tendría que consumir esa cantidad, por lo que prefieren manejar un intervalo., y después de un análisis de la información estiman que el consumo será entre 3000 y 3400 litros. ¿Qué diferencia hubo entre ambas estimaciones? En este subtema, se responderá esta pregunta.

Notación y conceptos

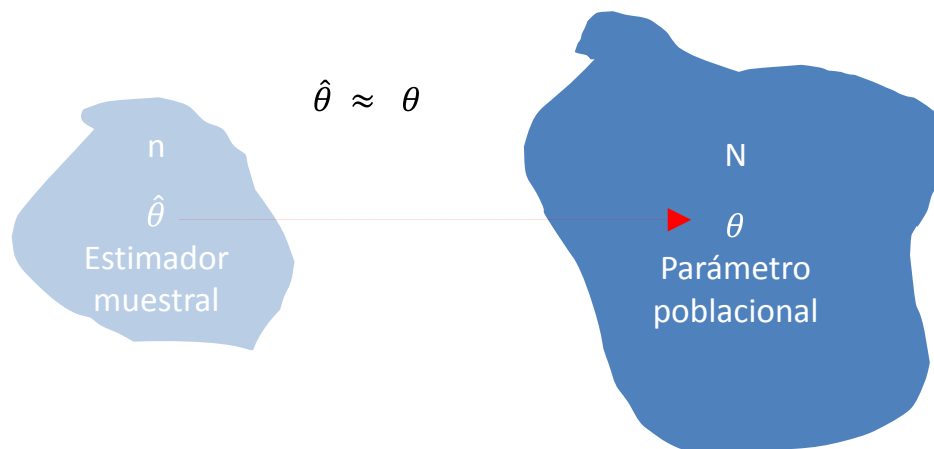
Un parámetro es un valor de la población que determina su comportamiento; por ejemplo, el comportamiento de una población con un promedio de cinco unidades es diferente a otra con promedio de ocho unidades. Para hacer referencia a un parámetro poblacional, se utilizará la letra θ .

El *estimador* es la regla que indica cómo realizar el cálculo de una estimación a través de una fórmula que involucre los valores de una muestra; se denota como $\hat{\theta}$. El símbolo “^” significa que la fórmula es un estimador del parámetro θ . Por ejemplo, si el parámetro poblacional a estimar (θ) es el promedio poblacional \bar{X} , el estimador del parámetro se denotará como \hat{X} .

Como observación adicional, para referirse a parámetros poblacionales se utilizan letras mayúsculas o letras del alfabeto griego.

Se define como *estimación* al valor resultante de aplicar el estimador con los datos de la muestra. En la figura 1 se ilustra el objetivo de un estimador.

Figura 1. Objetivo de un estimador

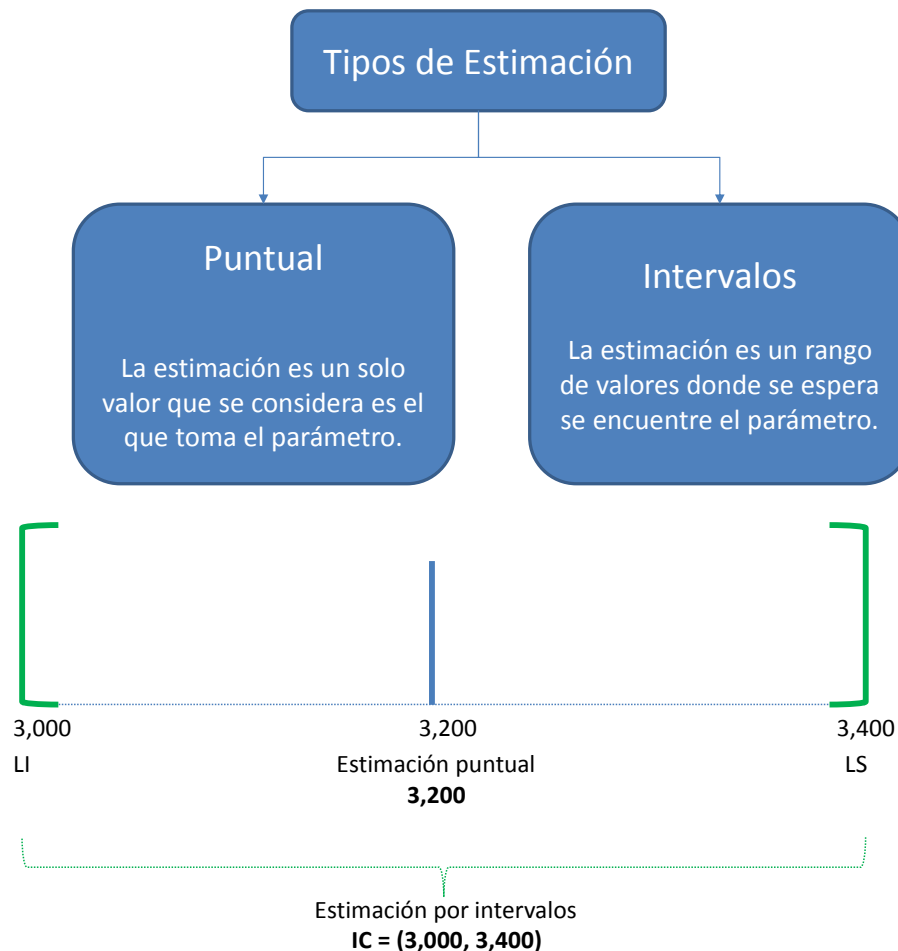


La figura anterior presenta dos conjuntos de diferente tamaño. El menor ejemplifica una muestra de tamaño n tomada del conjunto mayor, que es la población con N elementos. Dentro de la muestra, se obtiene el estimador $\hat{\theta}$, el cual busca estimar el valor del parámetro poblacional θ , que normalmente se desconoce. Se espera que la estimación se aproxime al valor real, lo cual se representa con el símbolo \approx .

Tipos de estimación

En el ejemplo narrado al comienzo de esta sección, los organizadores del evento estimaron la cantidad de bebida energética de dos maneras: a través de un valor puntual y mediante un rango. Lo anterior ejemplifica que la estimación de un parámetro puede hacerse de forma puntual o por intervalo. La figura 2 explica ambos tipos de estimación.

Figura 2. Tipos de estimación



La figura anterior define los tipos de estimación (puntual y de intervalo). La parte inferior de la figura representa esos tipos de estimación: la línea central de color azul señala

la estimación puntual del parámetro (3200 litros de bebida energética); y las líneas en color verde, el rango de valores donde se espera que se encuentre el valor del parámetro (3000, 3400).

Estimación puntual (por punto)

La estimación puntual o por punto consiste en utilizar una regla o fórmula para estimar el parámetro poblacional con los valores de una muestra. El resultado de esta estimación es solamente un valor.

Los parámetros poblacionales que habitualmente interesa estimar son el promedio y la proporción poblacional. La tabla siguiente presenta los estimadores para estos parámetros.

Tabla 1. Parámetros y estimadores más usados

Parámetro poblacional Θ	Estimador $\hat{\theta}$	
	Notación	Fórmula
Promedio M	Promedio $\hat{\mu} = \bar{x}$	$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$
Proporción P	Proporción $\hat{P} = p$	$p = \frac{\sum x_i}{n} x_i = 0 \text{ o } 1$

En la tabla anterior, la primera columna muestra el nombre y la notación del parámetro. Las siguientes dos columnas hacen referencia al estimador del parámetro: una indica cómo denotarlo; la otra, la fórmula que lo define.

Cuando se desconoce la varianza poblacional, se recurre a estimarla con la muestral:

$$s^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}$$

Estimación por intervalos

La estimación por intervalos consiste en calcular un rango de valores en los que se espera, con cierto nivel de confianza, que se encuentre contenido el parámetro. El resultado de esta estimación es un intervalo. Es común llamar a este rango de valores *intervalo de confianza*.

Fórmula general para construir el intervalo de confianza:

$$IC = \hat{\theta} \pm \delta\sigma_{\hat{\theta}}$$

Donde:

IC = Intervalo de confianza

$\hat{\theta}$ = Estimador puntual del parámetro

δ = nivel de confianza. Probabilidad de que el intervalo de confianza contenga al parámetro de la población.

$\sigma_{\hat{\theta}}$ = desviación estandar del estimador

Como un estimador emplea los valores de una muestra aleatoria, el resultado es también aleatorio, por lo que un estimador es una variable aleatoria con un valor esperado $E[\hat{\theta}]$ y una varianza $Var[\hat{\theta}]$. El nivel de confianza de la fórmula más que entenderse como una probabilidad debe considerarse una proporción de éxito en un número muy grande de repeticiones.

Para construir un intervalo de confianza, es necesario conocer la estimación puntual del parámetro y la desviación del estimador, y determinar el nivel de confianza.

La siguiente tabla muestra, para los parámetros promedio y proporción, su estimador, la fórmula para realizar la construcción del intervalo de confianza para muestras grandes y pequeñas, la fórmula para realizar una estimación puntual y la desviación estándar del estimador.

Tabla 2. Elementos para construir un intervalo de confianza para el promedio y proporción poblacional

Parámetro población	Estimador	Tamaño de la muestra	Fórmula		
			Intervalo de confianza	Estimador puntual	Desviación estándar del estimador
Promedio μ	\bar{x}	$n > 30$	$IC = \bar{x} \pm Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$	$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$	$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$
		$n < 30$	$IC = \bar{x} \pm t \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$		
Proporción P	p	$n > 30$	$IC = p \pm Z \sqrt{\frac{pq}{n}}$	$p = \frac{\sum x_i}{n}$	$s_p = \sqrt{\frac{pq}{n}}$
		$n < 30$	$IC = p \pm t \sqrt{\frac{pq}{n}}$		

3.2. Error de muestreo y errores que no son de muestreo

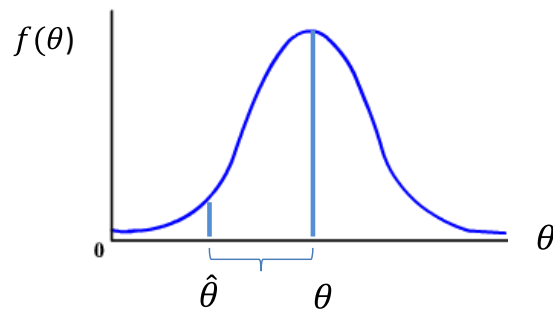
En todo ejercicio de estimación se asume la ocurrencia de un error, por lo que desde el diseño se debe buscar disminuirlo. Los errores que se pueden presentar son atribuibles al muestreo o a otras causas, como se explica a continuación.

Error de muestreo

Toda estimación tiene un error debido a que se conoce una parte de la información. Al comienzo de cualquier ejercicio de estimación se debe fijar el límite de error permitido, como un porcentaje o como una desviación de unidades.

El error de muestreo se refiere a un error de la estimación atribuible a la muestra. Por ejemplo, supóngase que se determinó manejar un error de cinco puntos porcentuales en la estimación de la proporción de alumnos que reprueban un curso de matemáticas financieras; supóngase además que la proporción real es de 36% y la muestra obtenida arroja una estimación de 15%. El error en la estimación más que a la metodología se debe a los alumnos que fueron seleccionados: el error es atribuible a la muestra.

En la figura 3 se ilustra este error de muestreo.

Figura 3. Error de muestreo

Como se sabe, el valor del parámetro determina la distribución de la población, por eso en el eje horizontal se relaciona con el valor del parámetro, por tanto, la distribución se encuentra asociada a este valor.

En la figura, la muestra consiste en elementos con valores ubicados principalmente en la parte izquierda de la distribución: la estimación resultó estar alejada del parámetro real, aunque de acuerdo con la distribución es menos probable que ocurra (esto no significa que no pueda ocurrir).

La distancia entre el valor real del parámetro y su estimación es el error. Para manejar este error, se buscará un tamaño de muestra que garantice

$$P[|\theta - \hat{\theta}| < B] \geq 1 - \alpha$$

Es decir, la probabilidad de que ocurra un error máximo B debe ser al menos $1 - \alpha$, donde alfa (α) es un valor entre 0 y 1. Entonces, esta probabilidad es el nivel de significancia.⁸

⁸ La fórmula anterior es resultado de la ley de los grandes números, uno de los principales resultados de probabilidad: entre mayor información se tenga de un parámetro, la probabilidad de que la estimación se acerque al valor real se incrementa.

Error no atribuible al muestreo

El error no atribuible al muestreo se debe, entre otras causas, a un mal diseño del instrumento, la logística implementada o una elevada tasa de no respuesta. Un buen diseño que considere estas eventualidades ayudará a reducir y controlar el riesgo de error.

Un ejemplo de error no atribuible al muestreo es el siguiente. Una empresa desea conocer el número de tazas de café que toma cierto segmento de interés, y en vez de utilizar una variable cuantitativa en la respuesta de su pregunta emplea una cualitativa.

3.3. Propiedades de los estimadores

Para estimar un parámetro, puede existir en ocasiones más de un estimador, por lo que es necesario utilizar aquellos que tengan las propiedades que se explican a continuación.

Propiedades deseables de los estimadores

La primera propiedad de un estimador es que estime lo que se quiere estimar; por ejemplo, si se realizara una estimación con muchas muestras aleatorias, el valor esperado del estimador es el parámetro poblacional de interés. Cuando esto ocurre, el estimador es *insesgado*.

Un estimador es insesgado si satisface la siguiente condición:

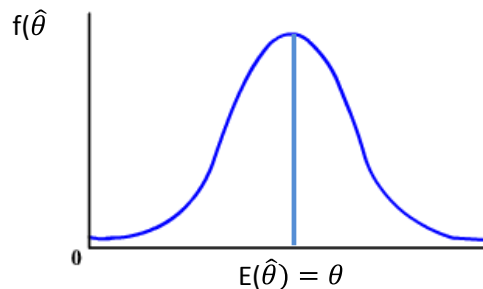
$$E[\hat{\theta}] = \theta$$

Si esto se cumple, entonces:

$$ECM[\hat{\theta}] = Var[\hat{\theta}]$$

En la figura 4 se ilustra esta propiedad.

Figura 4. Distribución de un estimador insesgado



La figura anterior ilustra la distribución de un estimador insesgado cuyo valor esperado es el parámetro. Es importante mencionar que la distribución acampanada de la figura solamente es con fines ilustrativos, ya que un estimador no necesariamente tiene esta distribución de probabilidades.

La siguiente característica que se busca en un estimador es que sus estimaciones varíen lo menos posible del parámetro poblacional. Un estimador así es más eficiente o con menos variabilidad.

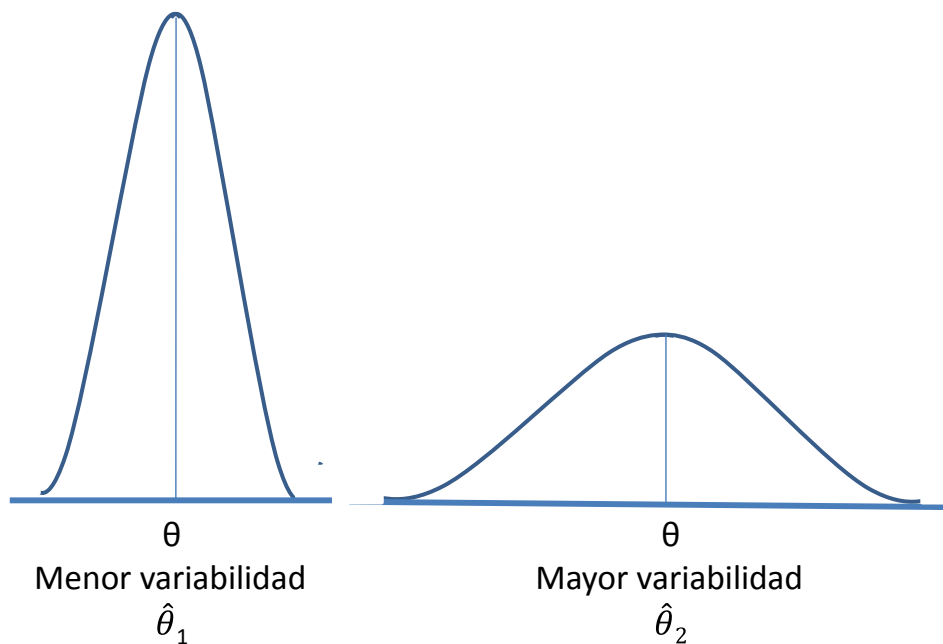
Sean $\hat{\theta}_1$ y $\hat{\theta}_2$ dos estimadores del parámetro θ :

$$\text{Si } Var[\hat{\theta}_1] < Var[\hat{\theta}_2]$$

Entonces, $\hat{\theta}_1$ es más eficiente que $\hat{\theta}_2$

La figura 5 ilustra esta característica.

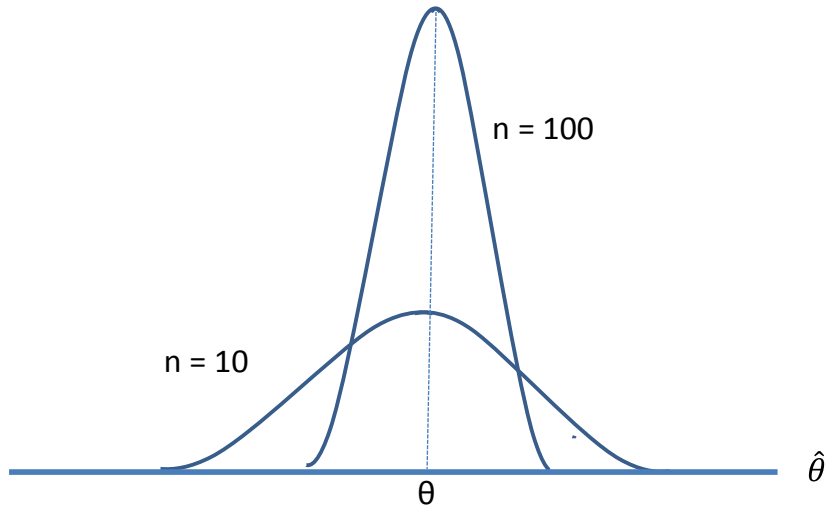
Figura 5. Eficiencia de dos estimadores insesgados



La figura 5 ilustra la distribución de dos estimadores $\hat{\theta}_1$ y $\hat{\theta}_2$ del parámetro poblacional θ . Aunque ambos estimadores son insesgados, el primero da mejores estimaciones, en tanto es más probable que arroje un valor más cercano al parámetro real respecto del segundo. Por tanto, $\hat{\theta}_1$ es más eficiente que $\hat{\theta}_2$.

La última propiedad esperada en un estimador es que, a medida que utilice mayor información de la población, su estimación sea cada vez más cercana al parámetro poblacional. Cuando esto ocurre, el estimador es *consistente*.

La figura 6 ilustra el comportamiento de un estimador consistente.

Figura 6. Comportamiento de un estimador consistente

La figura anterior ilustra el comportamiento de un estimador consistente. Conforme aumenta el tamaño de muestra, la variabilidad del estimador disminuye: las estimaciones son cada vez más cercanas al valor real del parámetro.

3.4. Estimación de una media con muestras grandes

El teorema del límite central garantiza que, conforme aumenta el tamaño de la muestra, la distribución del promedio muestral se acerca a una distribución normal cuya media es el promedio poblacional, y la varianza es la varianza poblacional entre el tamaño de la muestra. Como regla general, se considera que con un tamaño de muestra al menos de 30 elementos la distribución del promedio muestral sigue una distribución normal. Teniendo presente esta regla, en muestras grandes (al menos de 30 elementos) se empleará una distribución normal para realizar una estimación por intervalo de la media.

La tabla siguiente muestra el parámetro media, su estimador, el tamaño de la muestra, la fórmula para el intervalo de confianza de la media, la fórmula para calcular el estimador de la media y la fórmula del estimador de la media muestral.

Tabla 3. Elementos para realizar la estimación puntual y por intervalo de la media (promedio) con muestras grandes

Parámetro población	Estimador	Tamaño de la muestra	Fórmula		
			Intervalo de confianza	Estimador puntual	Desviación estándar del estimador
Promedio μ	\bar{x}	$n > 30$	$IC = \bar{x} \pm z \frac{s}{\sqrt{n}}$	$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$	$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$

En la tabla anterior, columna 5, se muestra el estimador puntual de la media poblacional, que es el promedio muestral. En la columna 4, se presenta cómo calcular el intervalo de confianza. En este caso, cuando se conoce la varianza poblacional, se utiliza en los cálculos; de no ser así, se estima este valor empleando la varianza muestral. El valor Z representa el nivel de confianza buscado; en este planteamiento, z es el cuantil de una distribución normal estándar (Z) que parte la curva en dos áreas, una con valor $1 - \frac{\alpha}{2}$ y otra de $\frac{\alpha}{2}$, siendo α un valor entre 0 y 1.

En la columna 6, se muestra la desviación del estimador, acorde con el teorema del límite central.

Para calcular el valor de z , se puede recurrir a tablas o algún paquete. A continuación, se plantea cómo calcularlo en MS-Excel.

En Excel se emplea la función

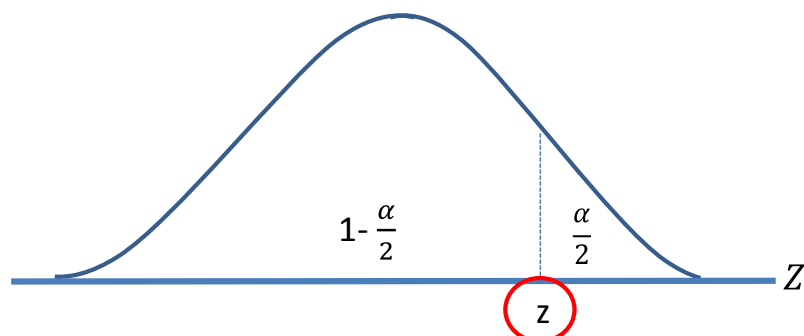
DISTR.NORM.ESTAND.INV(probabilidad)

Para calcular el cuantil z donde se acumula una probabilidad de $1 - \frac{\alpha}{2}$ ($0 < \alpha < 1$)

En la figura 7, se ilustra el valor que calcula la fórmula.

Figura 7. Valor calculado con la fórmula de Excel

DISTR.NORM.ESTAND.INV(probabilidad)



En la figura anterior, en el valor encerrado en el círculo rojo se encuentra el punto que estima la fórmula. La información que se introduce en la fórmula es el área acumulada del lado izquierdo de z.

Supóngase que se desea realizar una estimación con un nivel de confianza del 95%, entonces:

$$1 - \alpha = 0.95$$

$$\alpha = 1 - 0.95$$

$$\alpha = 0.05$$

Por tanto:

$$\frac{\alpha}{2} = \frac{0.05}{2} = \mathbf{0.025}$$

Entonces, el valor z es el siguiente:

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(1 - 0.025) = 1.96$$

En la tabla 4 se muestran los valores de z para los niveles de confianza más usados.

Tabla 4. Valores de z obtenidos para los niveles de confianza más usados empleando Excel

Nivel de confianza	α 1-nivel de confianza	Función en MS-Excel <i>DISTR.NORM.ESTAND.INV</i> ($1 - \frac{\alpha}{2}$)	z
90%	10%	<i>DISTR.NORM.ESTAND.INV</i> ($1 - 0.10/2$)	1.64
95%	5%	<i>DISTR.NORM.ESTAND.INV</i> ($1 - 0.05/2$)	1.96
99%	1%	<i>DISTR.NORM.ESTAND.INV</i> ($1 - 0.01/2$)	2.58



Ejemplos de estimación de una media con muestras grandes

Primer ejemplo

El director financiero de una agencia de publicidad desea conocer el gasto promedio de la organización, pues está preocupado por el nivel de gasto registrado recientemente. Por tal motivo realiza una auditoría a 30 facturas elegidas al azar.

La información de las erogaciones seleccionadas se muestra a continuación.



Monto de las facturas auditadas

Factura	Gasto en miles
1	99
2	15
3	59
4	14
5	72
6	59
7	68
8	22
9	40
10	79
11	97
12	82
13	93
14	76
15	48
16	96
17	79
18	71
19	56
20	51
21	72
22	25
23	71
24	52
25	99
26	70
27	82
28	47
29	35
30	93

Con la información de esta muestra, procede lo siguiente:

- a. Estimar el gasto promedio de la organización con una estimación puntual.
- b. Estimar un intervalo de confianza con un nivel de confianza del 99%.
- c. Interpretar los resultados.

Respuestas

Para solucionar este problema, se sugiere realizar lo siguiente.

1. Determinar el parámetro a estimar

Promedio μ

2. Determinar el estimador del parámetro \bar{x}

3. Calcular el estimador puntual a través de la fórmula correspondiente:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$$
$$\bar{x} = \frac{99 + 15 + \dots + 35 + 93}{30}$$
$$\bar{x} = \frac{1,922}{30} = 64.06$$

4. Determinar la fórmula para realizar el cálculo de la estimación por intervalo del estimador:

$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$

5. Establecer el nivel de confianza para calcular z, a través del nivel de confianza (1- α)

Nivel de confianza 99%, es decir, 0.99

Determinar el valor de α , donde $\alpha = 1 - \text{nivel de confianza}$

$$\alpha = 1 - 0.99$$

$$\alpha = 0.01$$

Calcular el valor de z, utilizando la función en Excel

DISTR. NORM. ESTAND. INV (1- α /2)

DISTR.NORM. ESTAND. INV (1-0.01/2)

$$Z = 2.5758 = 2.58$$

6. Determinar la fórmula para calcular la desviación estándar del estimador

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Calcular la desviación estándar s y definir el valor de n

$$n = 30$$

$$s = \sqrt{\frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{(99 - 64.06)^2 + (15 - 64.06)^2 + \dots + (35 - 64.06)^2 + (93 - 64.06)^2}{30 - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{18,339.86}{29}}$$
$$s = \sqrt{632.409}$$
$$s = 25.14$$

7. Calcular la desviación del estimador a través de la fórmula correspondiente:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$
$$s_{\bar{x}} = \frac{25.14}{\sqrt{30}}$$
$$s_{\bar{x}} = \frac{25.14}{5.477}$$
$$s_{\bar{x}} = 4.59$$

8. Sustituir los valores en la fórmula general y calcular el límite inferior (LI) y límite superior (LS) del intervalo de confianza (IC):

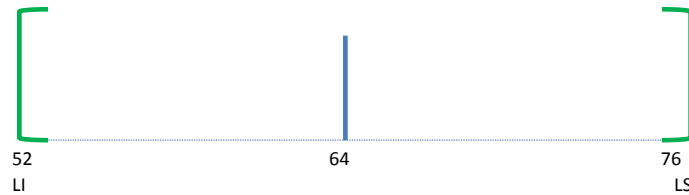
$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$
$$IC = 64.06 \pm 2.58 \cdot 4.59$$
$$IC = 64.06 \pm 11.845$$
$$LI = 64.06 - 11.845$$
$$LI = 52.22$$
$$LS = 64.06 + 11.845$$
$$LS = 75.91$$

9. Construir el intervalo de confianza:

$$IC = (LI, LS)$$
$$IC = (52.22, 75.91)$$

Conforme a la estimación puntual, el promedio de gasto de la organización es de \$64.06 (miles).

De acuerdo con la estimación por intervalo, el gasto promedio de la organización a un nivel de confianza del 99% se sitúa entre \$52.22 y \$75.91 (miles).



Segundo ejemplo

Una farmacéutica cuenta con 500 representantes médicos. Con la intención de diseñar un plan de incentivos, se quiere conocer el promedio de visitas que realizan los representantes, para lo cual se analizó una muestra de 35 representantes médicos elegidos al azar.

En la siguiente tabla, se muestran las visitas realizada en un día por 35 representantes seleccionados.

- a. Estimar el promedio de visitas que realizan los representantes médicos, con una estimación puntual.
- b. Estimar un intervalo de confianza con un nivel de confianza del 95%.
- c. Interpretar los resultados.

Representante	Número de visitas realizadas	Representante	Número de visitas realizadas	Representante	Número de visitas realizadas	Representante	Número de visitas realizadas	Representante	Número de visitas realizadas
1	8	8	8	15	5	22	7	29	5
2	4	9	6	16	7	23	7	30	5
3	7	10	6	17	8	24	7	31	7
4	8	11	7	18	6	25	5	32	4
5	6	12	7	19	5	26	6	33	7
6	6	13	6	20	5	27	8	34	7
7	5	14	4	21	8	28	7	35	6

Respuestas

1. Determinar el parámetro a estimar:

Promedio μ

2. Determinar el estimador del parámetro \bar{x}

3. Calcular el estimador puntual a través de la fórmula correspondiente:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$$
$$\bar{x} = \frac{8 + 4 + \dots + 7 + 6}{35}$$
$$\bar{x} = \frac{220}{35} = 6.28$$

4. Determinar la fórmula para realizar el cálculo de la estimación puntual del estimador:

$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$

5. Establecer el nivel de confianza para calcular z.

95%, es decir, 0.95

Determinar el valor de α :

$$\alpha = 1 - 0.95$$

$$\alpha = 0.05$$

Calcular z con la función de Excel:

DISTR. NORM. ESTAND. INV (1- α /2)

DISTR. NORM. ESTAND. INV (1-0.05/2)

$$Z = 1.959 = 1.96$$

6. Determinar la fórmula para calcular la desviación estándar del estimador:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Calcular la desviación estándar s y definir el valor de n :

$$n = 35$$

$$s = \sqrt{\frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{(8 - 6.28)^2 + (4 - 6.28)^2 + \dots + (7 - 6.28)^2 + (6 - 6.28)^2}{35 - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{51.14}{34}}$$

$$s = \sqrt{1.504}$$

$$s = 1.226$$

7. Calcular la desviación del estimador a través de la fórmula correspondiente:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$s_{\bar{x}} = \frac{1.226}{\sqrt{35}}$$

$$s_{\bar{x}} = \frac{1.226}{5.916}$$

$$s_{\bar{x}} = 0.2073$$

8. Sustituir los valores en la fórmula general y calcular el límite inferior (LI) y límite superior (LS) del intervalo de confianza (IC):

$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$IC = 6.28 \pm 1.96 \cdot 0.207$$

$$IC = 6.28 \pm 0.4063$$

$$LI = 6.28 - 0.4063$$

$$LI = 5.87$$

$$LS = 6.28 + 0.4063$$

$$LS = 6.69$$

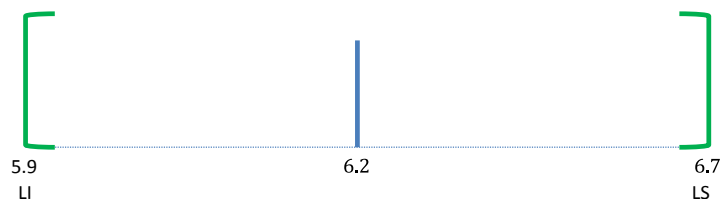
9. Construir el intervalo de confianza:

$$IC = (LI, LS)$$

$$IC = (5.87, 6.69)$$

Con base en la estimación puntual, el promedio de visitas diarias efectuadas por un representante médico es de 6.

Conforme a la estimación por intervalo, el promedio de visitas que realiza un representante médico al día con un nivel de confianza del 95% se sitúa entre 6 y 7.



3.5. Estimación de una media con muestras pequeñas

En la sección anterior, se mostró cómo realizar estimaciones de la media con muestras grandes; sin embargo, en la práctica es común enfrentar situaciones donde el tamaño de la muestra es menor a 30 elementos. ¿Cómo realizar estimaciones para este caso? Sabemos que la distribución de la media muestral tiende a ser una normal conforme aumenta el tamaño de muestra; para muestras pequeñas, donde además se desconoce la varianza poblacional, la distribución del estimador muestral se asemeja: puede modelarse con una distribución t de Student, con $n - 1$ grados de libertad. La distribución t se aproxima a una normal estándar en la medida que aumenta el tamaño de la muestra.

La tabla 5 presenta los elementos para realizar una estimación de la media poblacional con muestras pequeñas.

Tabla 5. Elementos para realizar una estimación de la media (promedio) poblacional con muestras pequeñas

Parámetro población	Estimador	Tamaño de la muestra	Fórmula		
			Intervalo de confianza	Estimador puntual	Desviación estándar del estimador
Promedio μ	\bar{x}	$n < 30$	$IC = \bar{x} \pm t \frac{s}{\sqrt{n}}$	$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$	$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$

La tabla 5 tiene la misma descripción que la tabla 4, con la diferencia que el nivel de confianza está expresado en el cuantil t de una distribución t de Student con $n - 1$ grados de libertad que parte la curva en dos áreas, una con valor $1 - \frac{\alpha}{2}$ y la otra de $\frac{\alpha}{2}$, siendo α un valor entre 0 y 1.

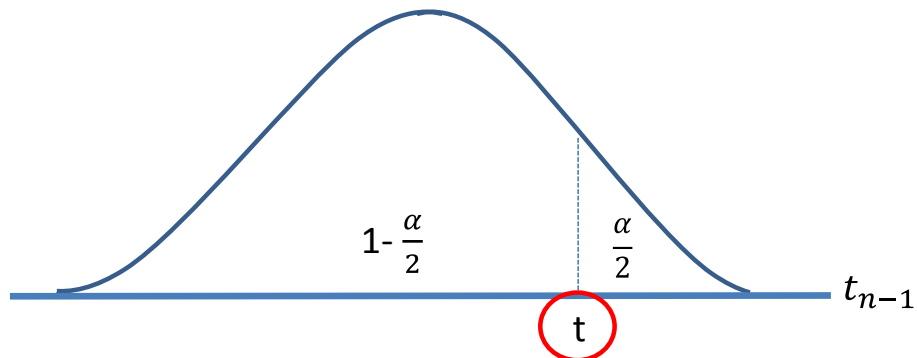
Para calcular el valor de t , se puede recurrir a tablas o algún paquete. A continuación, se muestra cómo calcularlo en MS-Excel.

Excel presenta esta función:

DISTR.T.INV(probabilidad, grados_de_libertad)

En esta función, el parámetro *probabilidad* se refiere a $\frac{\alpha}{2}$ y el resultado es el cuantil t , que separa la curva en dos regiones, una con área $1 - \frac{\alpha}{2}$ y la otra de $\frac{\alpha}{2}$, siendo α un valor entre 0 y 1.

En la figura 8, se ilustra el valor obtenido con la fórmula $DISTR.T.INV(\alpha/2, n-1)$

Figura 8. Valor calculado con la fórmula de Excel DISTR.T.INV($\alpha/2$, $n-1$)

En la figura anterior, el valor que se encuentra encerrado en el círculo rojo es el resultado de la fórmula.

Supóngase que se desea realizar una estimación con un nivel de confianza de 90% con una muestra de 10 elementos.

Primero se calcula α :

$$\alpha = 1 - 0.9 = 0.1$$

El resultado se divide entre 2:

$$\frac{\alpha}{2} = \frac{0.1}{2} = 0.05$$

Se calculan los grados de libertad (g.l.):

$$\text{g.l.} = n - 1 = 10 - 1 = 9$$



Se sustituyen en la fórmula:

$$\text{DISTR.T.INV}(0.05, 9) = 2.26$$

De esta forma, se obtiene el valor buscado.

Ejemplos de estimación de la media poblacional con muestras pequeñas

A continuación se muestran algunos ejemplos de esta estimación:

Primer ejemplo

1. Se desea estimar el número de horas promedio de capacitación de 350 empleados de una empresa fabricante de refrescos. Ante la dificultad de recabar información, se eligió una muestra de 10 empleados del área operativa y se registraron las horas de capacitación recibidas durante el mes de julio.

La siguiente tabla muestra la información.

Horas de capacitación de 10 empleados durante el mes de julio

Empleado	Horas de capacitación
	Julio
1	21
2	40
3	19
4	30
5	40
6	36
7	28
8	28
9	33
10	28

- Realizar una estimación puntual del promedio de horas de capacitación de los empleados recibidas en el mes de julio.
- Realizar una estimación por intervalo para el promedio de capacitación de los empleados recibida en el mes de julio con un nivel de confianza del 95%.
- Interpretar los resultados.

Respuestas

1. Determinar el parámetro a estimar:

Promedio μ

2. Determinar el estimador del parámetro \bar{x}

3. Calcular el estimador puntual a través de la fórmula correspondiente:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$$
$$\bar{x} = \frac{21 + 40 + \dots + 33 + 28}{10}$$
$$\bar{x} = \frac{303}{10} = 30.3$$

4. Determinar la fórmula para realizar el cálculo de la estimación por intervalo:

$$IC = \bar{x} \pm t \frac{s}{\sqrt{n}}$$

5. Establecer el nivel de confianza para calcular el valor del punto de corte a través de α :

Nivel de confianza = 95%, es decir, 0.95

Determinar el valor de α :

$$\alpha = 1 - \text{nivel de confianza}$$

$$\alpha = 1 - 0.95$$

$$\alpha = 0.05$$

Calcular el valor del punto de corte t con la función Excel:

$$\text{DISTR.T.INV}(\alpha / 2, n-1)$$

$$\text{DISTR.T.INV}(0.05/2, 10-1)$$

$$\text{DISTR.T.INV}(0.025, 9)$$

$$t = 2.685 = 2.69$$

6. Determinar la fórmula para calcular la desviación estándar del estimador:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Calcular la desviación estándar s e identificar el valor de n :

$$n = 10$$

$$s = \sqrt{\frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{(21 - 30.3)^2 + (40 - 30.3)^2 + \dots + (33 - 30.3)^2 + (28 - 30.3)^2}{10 - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{458.1}{9}}$$

$$s = \sqrt{50.9}$$

$$s = 7.13$$

Calcular la desviación del estimador a través de la fórmula correspondiente:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$s_{\bar{x}} = \frac{7.13}{\sqrt{10}}$$

$$s_{\bar{x}} = \frac{7.13}{3.1622}$$

$$s_{\bar{x}} = 2.2561$$

7. Sustituir los valores en la fórmula general para calcular el límite inferior (LI) y límite superior (LS) del intervalo:

$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$IC = 30.3 \pm 2.69 \cdot 2.25$$

$$IC = 30.3 \pm 6.041$$

$$LI = 30.3 - 6.041$$

$$LI = 24.25$$

$$LS = 30.3 + 6.041$$

$$LS = 36.34$$

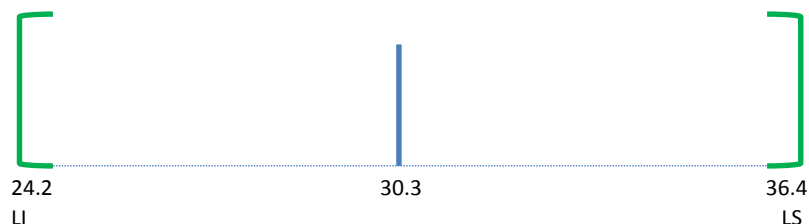
8. Construir el intervalo de confianza:

$$IC = (LI, LS)$$

$$IC = (24.25, 36.34)$$

Con base en la estimación puntual, el promedio de horas de capacitación fue de 30.3 horas en el mes de julio.

De acuerdo con la estimación por intervalo, el promedio de horas de capacitación recibidas en el mes de julio por los empleados del área operativa de la empresa de refrescos está entre 24.25 y 36.34 horas, con un 95% de confianza.



Segundo ejemplo

Con la intención de producir propaganda destinada a jóvenes de 18 años, en cierto estado del país con 500 poblados, se extrajo una muestra de 16 localidades, donde se realizó un censo de jóvenes residentes de 18 años. La siguiente tabla muestra la población de 18 años en 16 localidades.

Localidad	Población de 18 años
1	255,226
2	245,317
3	251,149
4	259,036
5	269,143
6	279,054
7	286,484
8	292,889
9	299,688
10	305,969
11	314,557
12	316,589
13	324,413
14	330,382
15	337,431
16	342,457

- Realizar una estimación puntual del promedio de jóvenes de 18 años.
- Realizar una estimación por intervalo para el promedio de jóvenes de 18 años con un nivel de confianza del 99%.
- Interpretar los resultados.

Respuestas

1. Determinar el parámetro a estimar:

Promedio μ

2. Determinar el estimador del parámetro:

\bar{x}

3. Calcular el estimador puntual a través de la fórmula correspondiente:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$$
$$\bar{x} = \frac{255,226 + 245,317 + \dots + 337,431 + 342,457}{16}$$
$$\bar{x} = \frac{4,709,784}{16} = 294,361.5$$

4. Determinar la fórmula para realizar el cálculo de la estimación por intervalo:

$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$

5. Establecer el nivel de confianza para calcular el valor del punto de corte a través de α :

Nivel de confianza = 99%, es decir, 0.99

Determinar el valor de α :

$$\alpha = 1 - 0.99$$

$$\alpha = 0.01$$

Calcular el valor del punto de corte t utilizando la función Excel:

DISTR. T. INV ($\alpha / 2$, $n-1$)

DISTR.T. INV (0.01/2, 16-1)

DISTR. T. INV (0.005,15)

$$t = 3.286 = 2.29$$

6. Determinar la fórmula para calcular la desviación estándar del estimador:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Calcular la desviación estándar s y definir el valor de n :

$$n = 16$$

$$s = \sqrt{\frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

s

$$= \sqrt{\frac{(255,226 - 294,361.5)^2 + (245,317 - 294,361.5)^2 + \dots + (337,431 - 294,361.5)^2 + (342,457 - 294,361.5)^2}{16 - 1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{15,420,430,666}{15}}$$

$$s = \sqrt{1,028,028,711.06}$$

$$s = 32,062.88$$

7. Calcular la desviación del estimador a través de la fórmula correspondiente:

$$s_{\bar{x}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$
$$s_{\bar{x}} = \frac{32,062.88}{\sqrt{16}}$$
$$s_{\bar{x}} = \frac{32,062.88}{4}$$
$$s_{\bar{x}} = 8,015.72$$

8. Sustituir los valores en la fórmula para calcular el límite inferior (LI) y límite superior (LS) del intervalo (IC):

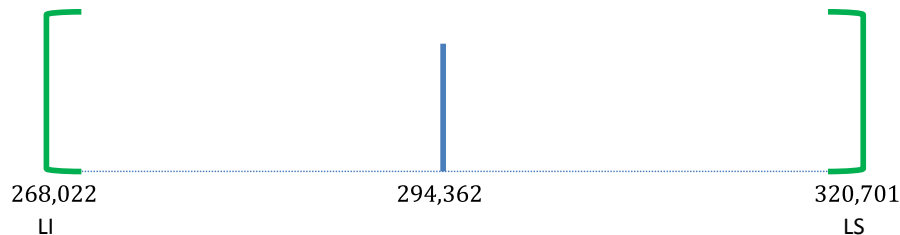
$$IC = \bar{x} \pm Z \frac{s}{\sqrt{n}}$$
$$IC = 294,361.5 \pm 3.29 \cdot 8,015.72$$
$$IC = 294,361.5 \pm 26,339.96$$
$$LI = 294,361.5 - 26,339.96$$
$$LI = 268,021.535$$
$$LS = 294,361.5 + 26,339.96$$
$$LS = 320,701.465$$

9. Construir el intervalo de confianza:

$$IC = (LI, LS)$$
$$IC = (268,022, 320,701)$$

Con base en la estimación puntual, el promedio de jóvenes de 18 años por localidad es de 294 362.

De acuerdo con la estimación por intervalo, el promedio de jóvenes de 18 años por localidad se encuentra entre 268 022 y 320 701, con un 99% de confianza.



3.6. Estimación de una proporción

Como se ha comentado, la media muestral se acerca a una distribución normal que tiene como valor esperado el promedio poblacional, y su varianza es la varianza poblacional entre el tamaño de la muestra. Una proporción muestral es, en cierta manera, un promedio donde los valores son ceros y unos, por lo que su distribución se acerca a una normal cuya media es la proporción poblacional, y la varianza es la proporción por su complemento entre el tamaño de muestra.

La estimación de una proporción poblacional es parecida a la realizada para una media. Se debe aclarar que, si el producto de la proporción muestral por el tamaño de muestra es al menos cinco, entonces el uso de una distribución normal es adecuado; en caso contrario, se deberán utilizar otras técnicas de estimación diferentes a las de este curso.

La tabla 6 presenta los elementos requeridos para efectuar la estimación de una proporción.

Tabla 6. Elementos requeridos para realizar una estimación de la proporción poblacional

Parámetro población	Estimador	Fórmula		
		Intervalo de confianza	Estimador puntual	Desviación estándar del estimador
Proporción P	p	$IC = p \pm Z \sqrt{\frac{pq}{n}}$	$p = \frac{x_i}{n}$ $x_i = 0 \text{ o } 1$	$s_p = \sqrt{\frac{pq}{n}}$ $q=1-p$

A continuación, se presenta un ejemplo de estimación de una proporción poblacional con la información de una muestra.

Se retoma el primer ejemplo de la sección de estimación de medias para muestras grandes.

El director financiero de una agencia de publicidad desea conocer el gasto promedio de la organización debido a que está preocupado por el nivel de gasto registrado recientemente. Entonces, realiza una auditoría a 30 facturas elegidas al azar. La información de las erogaciones seleccionadas se muestra a continuación.



Factura	Gasto en miles
1	99
2	15
3	59
4	14
5	72
6	59
7	68
8	22
9	40
10	79
11	97
12	82
13	93
14	76
15	48
16	96
17	79
18	71
19	56
20	51
21	72
22	25
23	71
24	52
25	99
26	70
27	82
28	47
29	35
30	93

- Realizar una estimación puntual de la proporción de gastos mayores a \$80 mil.
- Realizar una estimación por intervalo para la proporción de gastos mayores a \$80 mil con un nivel de confianza del 95%.
- Interpretar los resultados.



Respuestas

1. Determinar el parámetro a estimar:

Proporción P

2. Determinar el estimador del parámetro:

P

3. Calcular el estimador puntual a través de la fórmula correspondiente:

$$p = \frac{\sum x_i}{n}$$

Se definen n y $\sum x_i$:

$$n = 30$$

$\sum x_i$: valores mayores a 80

$$x_i = 8$$

Factura	Gasto en miles
1	99
2	15
3	59
4	14
5	72
6	59
7	68
8	22
9	40
10	79
11	97
12	82
13	93
14	76
15	48
16	96
17	79
18	71
19	56
20	51
21	72
22	25
23	71
24	52
25	99
26	70
27	82
28	47
29	35
30	93

$$p = \frac{8}{30}$$

$$p = 0.266$$

4. Determinar la fórmula para realizar el cálculo de la estimación puntual del estimador:

$$IC = p \pm Z \sqrt{\frac{pq}{n}}$$

Establecer el nivel de confianza para calcular el valor del punto de corte a través del valor de α :

Nivel de confianza = 95%, es decir, 0.95

Determinar α :

$$\alpha = 1 - \text{nivel de confianza}$$

$$\alpha = 1 - 0.95$$

$$\alpha = 0.05$$

Calcular el valor del punto de corte z con la función Excel:

DISTR. NORM. ESTAND. INV (1- α /2)

DISTR.NORM. ESTAND. INV (1-0.05/2)

$$Z = 1.959 = 1.96$$

5. Determinar la fórmula para calcular la desviación estándar del estimador:

$$s_p = \sqrt{\frac{pq}{n}}$$

Donde $p = 0.266$

$$q = 1 - p$$

$$q = 1 - 0.266$$

$$q = 0.733$$

$$n = 30$$

6. Calcular la desviación del estimador a través de la fórmula correspondiente:

$$s_p = \sqrt{\frac{0.266 \cdot 0.733}{30}}$$

$$s_p = \sqrt{\frac{0.1955}{30}}$$

$$s_p = \sqrt{0.0065}$$

$$s_p = 0.0807$$

7. Sustituir los valores en la fórmula para calcular el límite inferior (LI) y límite superior (LS) del intervalo de confianza (IC):

$$IC = p \pm Z \sqrt{\frac{pq}{n}}$$

$$IC = 0.266 \pm 1.96 \cdot 0.0807$$

$$IC = 0.266 \pm 0.0157$$

$$LI = 0.266 - 0.01571$$

$$LI = 0.2508$$

$$LS = 0.266 + 0.0157$$

$$LS = 0.2824$$

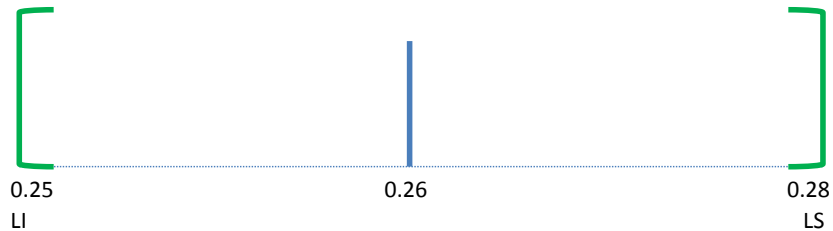
8. Construir el intervalo de confianza:

$$IC = (LI, LS)$$

$$IC = (0.25, 0.28)$$

Con base en la estimación puntual, la proporción de gastos mayores a \$80 mil en la organización es de 26%.

De acuerdo con la estimación por intervalo, la proporción de gastos mayores a \$80 mil en la organización se encuentra entre el 25% y 28%, con un 95% de confianza.



3.7. Otros intervalos de confianza

En los subtemas anteriores, se realizaron estimaciones de la media y proporción poblacionales, ahora, se mostrará cómo hacer estimaciones de la varianza poblacional a partir de una muestra.

Intervalo de confianza para la varianza de la población

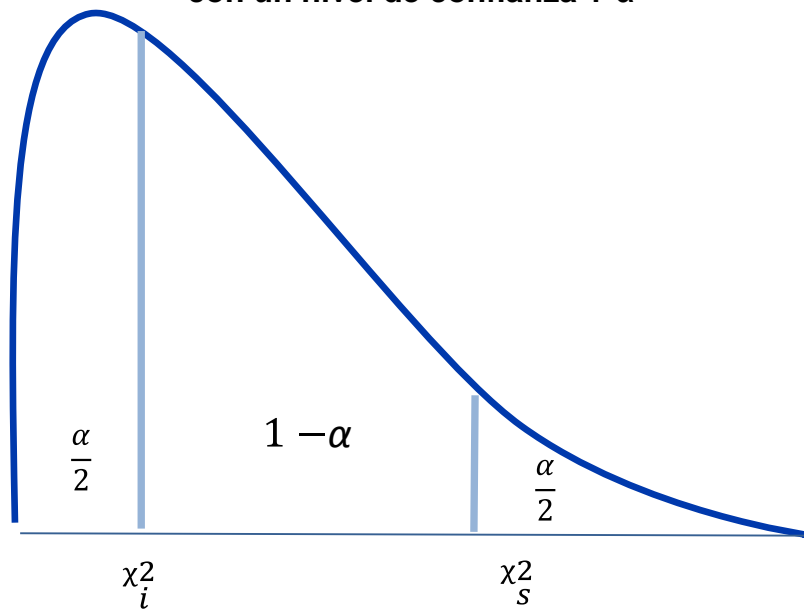
Para estimar el valor de la varianza poblacional a partir de una muestra, se utilizará el siguiente resultado:

$$\frac{(n - 1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$$

Este resultado indica que el cociente $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$ tiene una distribución ji cuadrada con $n - 1$ grados de libertad. De esta manera, para construir un intervalo de confianza para la varianza poblacional, se empleará una distribución ji cuadrada con $n - 1$ grados de libertad.

Para construir un intervalo de confianza que contenga a la varianza poblacional, se deberán encontrar dos cuantiles de una distribución ji cuadrada tal que el área contenida entre ambos puntos sea $1 - \alpha$, donde α es un valor entre 0 y 1, tal como lo muestra la figura 9.

Figura 9. Ubicación de los cuantiles de una distribución ji cuadrada que permitan construir un intervalo que contenga a σ^2 con un nivel de confianza $1 - \alpha$



La figura anterior ilustra la ubicación de los cuantiles que encierran una región cuya área es $1 - \alpha$. El valor superior (χ^2_s) separa la curva en dos regiones, donde la derecha tiene un área de $\frac{\alpha}{2}$. El valor inferior (χ^2_i), por su parte, separa la curva en dos regiones, donde la izquierda tiene un área de $\frac{\alpha}{2}$.

Para obtener estos valores, se puede recurrir a tablas o utilizar un *software*. A continuación se explica cómo calcular estos cuantiles en MS-Excel.

En Excel se emplea la fórmula

PRUEBA.CHI.INV (probabilidad, grados_de_libertad)

El parámetro de *probabilidad* se refiere a la región que se acumula a la derecha del cuantil, y *grados_de_libertad* es el tamaño de la muestra menos uno.

Supóngase que se desea encontrar los puntos críticos que garantizan un nivel de confianza del 90% con una muestra de 30 elementos.

Se establece el nivel de confianza:

Nivel de confianza = 90%, es decir, 0.90

Se determina α :

$$\alpha = 1 - \text{nivel de confianza}$$

$$\alpha = 1 - 0.90$$

$$\alpha = 0.1$$

Se divide alfa entre 2:

$$\frac{0.1}{2} = 0.05$$

Se calcula el punto que corta la curva en dos regiones: una de área $\frac{\alpha}{2}$ (región derecha) y otra de $1 - \frac{\alpha}{2}$ (región izquierda), con la fórmula:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} \left(\frac{\alpha}{2}, n-1 \right)$$

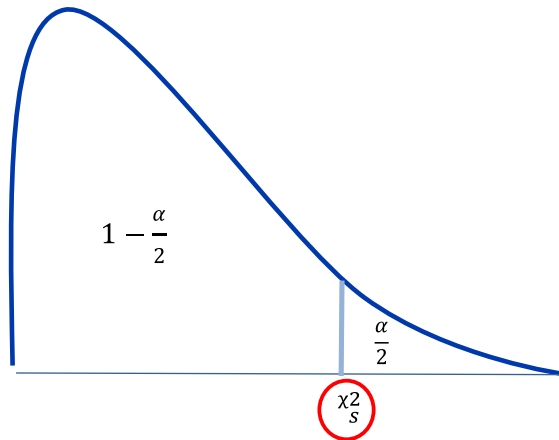
$$\text{PRUEBA.CHI.INV} \left(\frac{0.1}{2}, 30-1 \right)$$

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} (0.05, 29)$$

$$x_s^2 = 42.556$$

La figura 10 representa el punto que se está obteniendo.

Figura 10. Ilustración del punto que se obtiene con la fórmula PRUEBA.CHI.INV ($\alpha/2$, $n - 1$)



En la figura 10 se representa el resultado obtenido al aplicar la fórmula. Nótese que el cuantil divide la curva en dos regiones: la de la derecha tiene un área de $\frac{\alpha}{2}$; y la de la izquierda, de $1 - \frac{\alpha}{2}$.

A continuación se calcula el punto que corta la curva en dos regiones: una de área $1 - \frac{\alpha}{2}$ (región derecha) y otra de $\frac{\alpha}{2}$ (región izquierda), con la fórmula:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} \left(1 - \frac{\alpha}{2}, n-1 \right)$$

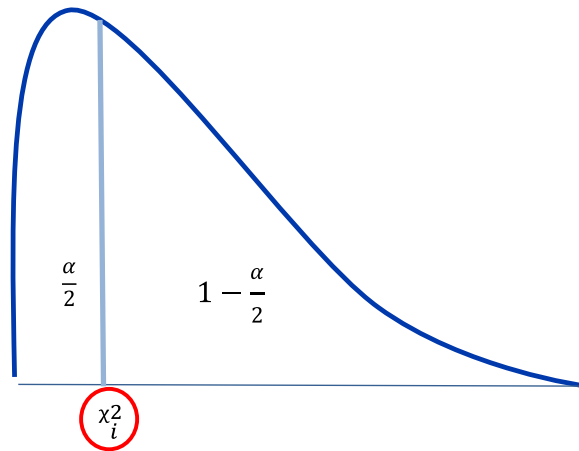
$$\text{PRUEBA.CHI.INV} (0.975, 30-1)$$

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} (0.975, 29)$$

$$x_i^2 = 16.047$$

La figura 11 ilustra el punto que se obtiene.

Figura 11. Ilustración del punto que se obtiene con la fórmula PRUEBA.CHI.INV
($1-\alpha/2, n-1$)



La figura anterior ilustra el resultado al aplicar la fórmula. Nótese que el cuantil divide la curva en dos regiones: la de la derecha tiene un área de $1 - \frac{\alpha}{2}$; y la de la izquierda, de $\frac{\alpha}{2}$.

Obtenidos los cuantiles, se procede a plantear la siguiente desigualdad:

$$X_i^2 \leq \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \leq X_s^2$$

Despejando el parámetro poblacional σ^2 , el intervalo queda de la siguiente manera:

$$\frac{(n-1)S^2}{X_s^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)S^2}{X_i^2}$$

La tabla 7 presenta los elementos requeridos para realizar una estimación de intervalo de una varianza poblacional.

Tabla 7. Elementos requeridos para realizar una estimación de intervalo de una varianza poblacional

Parámetro población	Estimador	Fórmula		
		Intervalo de Confianza	Estimador puntual	Varianza muestral
Varianza σ^2	$\hat{\sigma}^2$	$LI = \frac{(n-1)S^2}{X_s^2}$ $LS = \frac{(n-1)S^2}{X_i^2}$	$\hat{\sigma}^2 = \frac{(n-1)S^2}{X^2}$	$S^2 = \frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n-1}$

A diferencia de los estimadores de intervalo empleados en secciones anteriores, para el intervalo de una varianza poblacional se calculan directamente los límites del intervalo sin necesidad de utilizar el estimador puntual.

A continuación, se ejemplifica cómo estimar un intervalo para la varianza poblacional.

Un parque de diversiones es visitado en promedio por 50 000 personas al mes. Con la finalidad de diseñar una promoción que incentive el consumo de productos ofrecidos por el parque, el gerente quiere conocer la variabilidad del gasto de las familias que lo visitan en un día. Para tal efecto, se entrevistó a 30 familias elegidas al azar y se registró su consumo durante su estadía.

En la siguiente tabla se muestra la información recabada.

Familia	Gasto al día	Familia	Gasto al día
1	645	16	470
2	1,177	17	1,264
3	524	18	436
4	1,192	19	645
5	746	20	409
6	803	21	709
7	1,612	22	1,009
8	382	23	1,180
9	571	24	1,410
10	697	25	377
11	792	26	1,283
12	442	27	1,321
13	959	28	1,534
14	881	29	675
15	1,506	30	1,625

- Realizar una estimación por intervalo para la desviación poblacional con un nivel de confianza del 90%.
- Interpretar los resultados.

Respuestas

Determinar la fórmula para realizar la estimación por intervalo de la varianza poblacional:

$$\frac{(n-1)S^2}{X_s^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)S^2}{X_i^2}$$

Después se calcula el valor de la varianza muestral S^2 y los valores de X_i^2 y X_s^2 para poder obtener los límites inferior y superior.

Varianza muestral S^2 :

$$s^2 = \frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}$$

Para realizar el cálculo, se requiere calcular previamente el promedio de los datos de la muestra:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$$

$$\bar{x} = \frac{645 + 1,177 + \dots + 675 + 1625}{30}$$

$$\bar{x} = \frac{27,276}{30}$$

$$\bar{x} = 909$$

De esta manera:

$$s^2 = \frac{(645 - 909)^2 + (1,177 - 909)^2 + \dots + (675 - 909)^2 + (1,625 - 909)^2}{30 - 1}$$

$$s^2 = \frac{4,717,528.8}{29}$$

$$s^2 = 403.32$$

Establecer el nivel de confianza para calcular los puntos de corte:

Nivel de confianza = 90%, es decir, 0.90

Determinar el valor de α :

$$\alpha = 1 - \text{nivel de confianza}$$

$$\alpha = 1 - 0.90$$

$$\alpha = 0.1$$

Calcular el valor del punto de corte X_s^2 con la función de MS-Excel:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} \left(\frac{\alpha}{2}, n-1 \right)$$

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} \left(\frac{0.1}{2}, 30-1 \right)$$

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} (0.05, 29)$$

$$X_s^2 = 42.556$$

Calcular el valor del punto de corte X_i^2 con la función de MS-Excel:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} \left(1 - \frac{\alpha}{2}, n-1 \right)$$

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} (0.975, 30-1)$$

$$\text{PRUEBA.CHI.INV} (0.975, 29)$$

$$X_i^2 = 16.047$$

Calcular el límite inferior (LI) y superior (LS) del intervalo (IC):

$$n = 30$$

$$S^2 = 403.32$$

$$X_i^2 = 16.04$$

$$X_s^2 = 42.55$$

$$\sigma_i^2 = \frac{(n-1)S^2}{X_i^2}$$



Límite inferior:

$$LI = \frac{(30 - 1)(403.32)}{42.55}$$

$$LI = \frac{(29)(162,673.407)}{42.55}$$

$$LI = \frac{4,717,528.8}{42.55}$$

$$LI = 110,852.08$$

Calcular la raíz cuadrada para obtener el valor inferior de la desviación poblacional:

$$\sigma_{LI} = 332.94$$

Límite superior:

$$LS = \frac{(30 - 1)(403.32)}{42.55}$$

$$LS = \frac{(29)(162,673.407)}{16.04}$$

$$LS = \frac{4,717,528.8}{16.04}$$

$$LS = 293,980.664$$

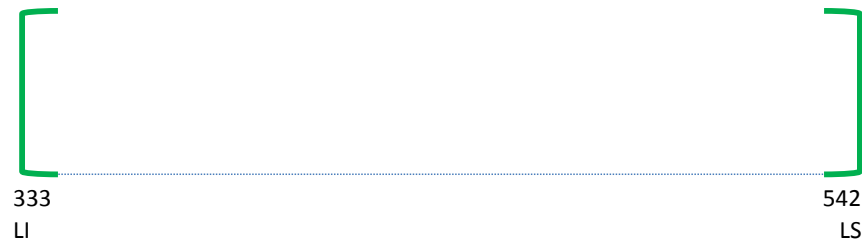
Calcular la raíz cuadrada para obtener el valor superior de la desviación poblacional:

$$\sigma_{LS} = 542.19$$

Construir el intervalo de confianza para la desviación poblacional:

$$IC = (LI, LS)$$

$$IC = (333, 542)$$



Así, la desviación poblacional se ubica en un rango de entre \$333 y \$542 con un 90% de confianza. La promoción que establezca el parque de diversiones deberá estar en este rango respecto al gasto promedio familiar.

RESUMEN

Se expusieron las bases para llevar a cabo la estimación de parámetros, uno de los principales temas de la estadística inferencial. Se mostraron los tipos de estimaciones que pueden realizarse de un parámetro (puntual y por intervalo) y se analizaron las posibles fuentes de error de estimación, que pueden ser atribuibles a la muestra recabada o a otras causas. Es factible que el riesgo de error de estimación por causas no atribuibles al muestreo disminuya a través de un buen diseño del instrumento, de la logística y considerando la posible no respuesta.

Por otro lado, se expusieron las propiedades que se buscan en los estimadores: que sean insesgados, eficientes y consistentes.

Se mostró también cómo realizar estimaciones puntuales y por intervalo de una media poblacional utilizando muestras grandes y pequeñas. De igual manera, la forma de efectuar estimaciones de una proporción poblacional. Finalmente, se dieron los elementos para construir intervalos de confianza para la varianza y desviación poblacional.

El valor agregado de este material fue presentar el uso de fórmulas de MS-Excel para calcular los cuantiles de las distribuciones normal estándar, t de Student y χ^2 , que expresan los niveles de confianza deseados para realizar estimaciones por intervalo.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	8	308-332
Levin, R.	7	273-308
Lind, D.	9	297-319

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 4

Pruebas de hipótesis



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad, el alumno conocerá las pruebas de hipótesis y su aplicación.

TEMARIO DETALLADO

(10 horas)

4. Pruebas de hipótesis

4.1. Planteamiento de las hipótesis

4.2. Errores tipo I y tipo II

4.3. Pruebas de uno y de dos extremos, y regiones de aceptación y de rechazo

4.4. Pruebas de hipótesis para una media poblacional

4.5. Tres métodos para realizar pruebas de hipótesis

4.5.1. El método del intervalo

4.5.2. El método estadístico de prueba

4.5.3. El método del valor de la P

4.6. Prueba de hipótesis sobre una proporción poblacional

4.7. Pruebas de hipótesis sobre la diferencia entre dos medias

4.8. Pruebas de hipótesis sobre la diferencia entre dos proporciones

4.9. Prueba para la diferencia entre dos varianzas

INTRODUCCIÓN

Hay dos temas que tienen mayor importancia en estadística inferencial: estimación de parámetros y pruebas de hipótesis. En la unidad anterior, se expuso el tema de estimación; ahora, se abordará el de pruebas de hipótesis.

En la práctica profesional es habitual enfrentar situaciones donde se requiere apoyar o no un supuesto sobre el comportamiento de una distribución. Por ejemplo, al área de mercadotecnia de una empresa de cosméticos le gustaría comprobar si el 75% de las mujeres entre 30 y 40 años que laboran utilizan un labial de color café. O un auditor desearía comprobar que el 60% de las licitaciones de cierta organización no cumplieron con las bases de la convocatoria. O al coordinador del departamento de Matemáticas le interesaría conocer si existe diferencia en el aprovechamiento de la materia de Estadística entre los alumnos de Administración y Contaduría.

En esta unidad se expone cómo plantear hipótesis, los tipos de errores que se pueden cometer y las clases de pruebas. Además se muestra cómo realizar contrastes de hipótesis para una y dos medias, una y dos proporciones, y dos varianzas.

4.1. Planteamiento de las hipótesis

En todas las áreas del conocimiento donde se aplica el método científico, el planteamiento de hipótesis desempeña un papel central. Después de observar una situación, toda investigación parte de una hipótesis, la cual buscará apoyarse o no con la evidencia recabada en una muestra. Por ejemplo, un investigador de las ciencias administrativas podría estar interesado en demostrar que la proporción de PYMES que fracasan los primeros cinco años de vida es mayor en el sector comercial que en el de servicios. El gerente de marca de un producto desearía demostrar que las ventas de su producto aumentan 10% si el tiempo de promoción en radio es mayor a 25 minutos al día. O el coordinador de Matemáticas pretendería demostrar que no hay diferencia en el desempeño de los alumnos del turno vespertino respecto al matutino.

En este apartado, se mostrará qué es una hipótesis estadística, sus partes y cómo plantearla.

Hipótesis estadística

Una hipótesis estadística es un enunciado sobre el comportamiento de un parámetro poblacional o de la distribución de una variable aleatoria, la cual se confirmará a través de una *prueba de hipótesis* que utiliza la información de una muestra.

Elementos de una prueba de hipótesis:

- *Hipótesis nula (H_0)*. Enunciado referente al comportamiento del valor de un parámetro poblacional que será probado a través de la información de una muestra.
- *Hipótesis alternativa (H_1 o H_a)*. Enunciado que contrasta el comportamiento del valor de un parámetro poblacional definido en la hipótesis nula.
- *Nivel de significancia (α)*. Probabilidad de no aceptar la hipótesis nula cuando es verdadera.
- *Estadístico de prueba (EP)*. Regla expresada con una fórmula que involucra los valores de la muestra.
- *Valor crítico o punto crítico (PC)*. Valor del estadístico de prueba a partir del cual se rechaza la hipótesis nula.
- *Región de rechazo*. Valores de la prueba donde se rechaza la hipótesis nula.
- *Valor p (p -value)*. Probabilidad de que el valor arrojado por el estadístico de prueba sea observado si la hipótesis nula es verdadera.

Planteamiento de hipótesis

El planteamiento de hipótesis consiste en definir tanto la hipótesis nula como la alternativa de forma que involucre el parámetro a inferir. Es deseable plantear en la hipótesis nula que el parámetro de interés es igual a cierto valor ($\theta = \theta_0$); y en la alternativa, que es menor, mayor o diferente.

La notación que se emplea para plantear hipótesis es identificar la hipótesis nula o alternativa (H_0 o H_a) y separar con “.” el enunciado.

Como ejemplo, supóngase que el gerente de producto de cierta organización desea comprobar a los directivos que el principal competidor ocupa en promedio más de 30 minutos al día en sus promocionales insertados en radio. En este caso, el parámetro θ de interés es el promedio poblacional (μ), y la hipótesis que el gerente pretende probar es que $\mu > 30$, lo que la convierte en una hipótesis alternativa, y en consecuencia la hipótesis nula es que $\mu \leq 30$ (como esta región contiene la igualdad, es suficiente utilizar un solo punto de esta región). De esta manera, el planteamiento de hipótesis queda así:

$$H_0 : \mu = 30$$

$$H_a : \mu > 30$$

Para plantear una hipótesis, se sugiere dar estos pasos:

1. Identificar el parámetro poblacional que se desea inferir.
2. Identificar la hipótesis nula.
3. Identificar la hipótesis alternativa.

Una vez que se ha planteado la hipótesis, el siguiente paso es definir la precisión de la prueba, lo cual se explicará en la siguiente sección.

4.2. Errores tipo I y tipo II

Para realizar una prueba de hipótesis, se requiere recabar una muestra. Esto implica asumir que la inferencia tendrá una desviación respecto al comportamiento real.

Se corre el riesgo de dos situaciones que provoquen inferencias equivocadas al realizar un contraste de hipótesis. La primera situación consiste en rechazar la

hipótesis nula cuando es verdadera, a este caso se le conoce como el *error tipo I* y se le denota como α (probabilidad de que se presente esta situación). El segundo caso se refiere a rechazar la hipótesis alternativa cuando es cierta, a este error se le denomina *error tipo II* y se denota como β (probabilidad de caer en esta situación).

En la tabla 1, se ilustran los escenarios posibles al contrastar hipótesis.

Tabla 1. Escenarios posibles al contrastar hipótesis

		Resultado de la prueba	
		Se acepta H_0	Se rechaza H_0
Situación real de H_0	Verdadera	Decisión correcta	Error tipo I α
		Se acepta H_0 y es verdadera	Se rechaza H_0 y es verdadera
	Falsa	Error tipo II β	Decisión correcta
		Se acepta H_0 y es falsa	Se rechaza H_0 y es falsa

Fuente: elaboración propia.

La tabla anterior muestra los escenarios posibles al realizar una prueba de hipótesis. El primero ocurre cuando se toma una decisión correcta, ya sea aceptando o rechazando la hipótesis cuando lo amerite. Los otros escenarios son los errores mencionados previamente.

Al trabajar con pruebas de hipótesis en la práctica, se fija el error tipo I, que se permite, lo cual se conoce como “nivel de significancia de la prueba”. Los valores más comunes son de 0.05 y 0.01. Cuando los resultados de la prueba no tienen consecuencias importantes, puede incrementarse el nivel de significancia. Es factible controlar este error desde el diseño del muestreo.

Este material se centra en controlar el error I. Para el manejo del error tipo II, se recomienda consultar a Anderson (2012, pp. 382-387).

4.3. Pruebas de uno y de dos extremos y regiones de aceptación y de rechazo

Existen dos pruebas: de uno y de dos extremos. En la primera se contrasta que el valor del parámetro sea notablemente mayor o menor al fijado en la hipótesis nula. Y en la prueba de dos extremos se contrasta que el valor sea diferente al establecido en la hipótesis nula, es decir, puede ser notablemente mayor o menor.

El tipo de prueba se define con la hipótesis alternativa. En la prueba de hipótesis se buscará un valor crítico a partir del cual se rechazará todo resultado en la prueba que se encuentra en esta zona (*región de rechazo*). Cuando la prueba es de una cola, la región de rechazo se localizará en un extremo de la distribución del estadístico de prueba; y si es de dos extremos, en los extremos de la distribución. En la tabla 2 se resume esta información.

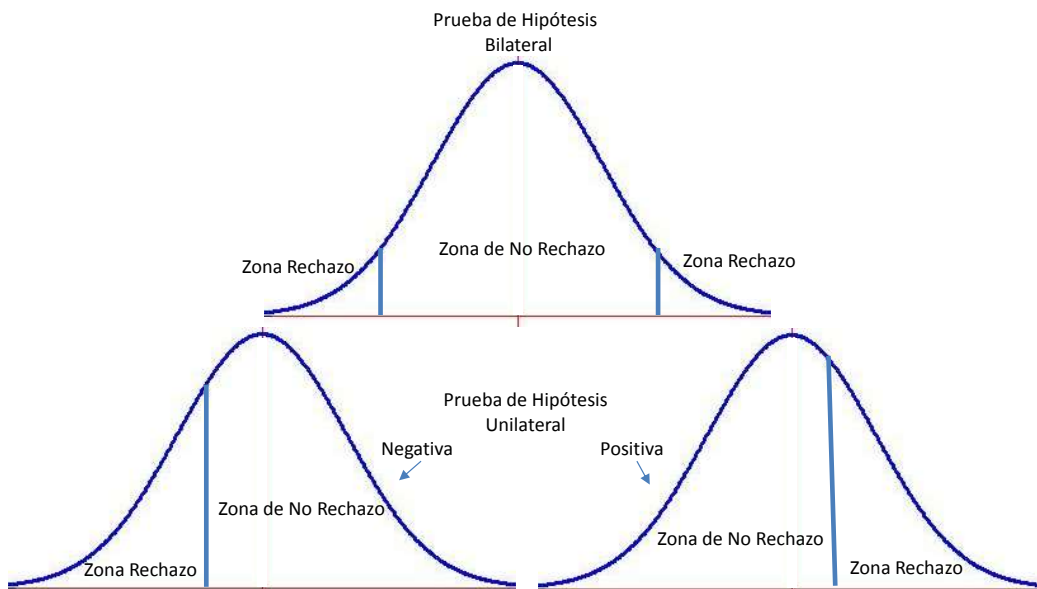
Tabla 2. Características de los tipos de pruebas de hipótesis

<i>Signo de la H_a</i>	Prueba de hipótesis	Número de extremos	Ubicación de la zona de rechazo en la distribución
\neq	Bilateral	Dos	Extremos positivo y negativo
$>$	Unilateral	Una	Extremo positivo
$<$			Extremo negativo

Fuente: elaboración propia.

En la figura 1, se ilustran los tipos de pruebas de hipótesis y sus zonas de rechazo.

Figura 1. Tipos de pruebas de hipótesis y zonas de rechazo



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra que las regiones de rechazo se encuentran a partir de un valor que se denominará *crítico*.

El *valor crítico* se calcula a partir de la significancia que se defina en la prueba. Supóngase que la distribución del estadístico de prueba es una normal estandarizada. Para calcular el valor crítico, se emplea la siguiente función de Excel:

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV(probabilidad)}$$

Donde la probabilidad es $1 - \alpha$. El resultado será el cuantil que separa la curva en dos partes: $1 - \alpha$ y α .

Como ejemplo, supóngase que se estableció un nivel de significancia (α) de 1%. Se pide determinar el valor crítico para una prueba de una o dos colas cuando la distribución del estadístico de prueba es una distribución normal estandarizada.

- a. Para una prueba de una cola (derecha)

$$\alpha = 0.01$$

$$\text{Probabilidad} = 1 - 0.01$$

$$\text{Probabilidad} = 0.99$$

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.99) = 2.32$$

- b. Para una prueba de una cola (izquierda)

Por la propiedad de simetría de una distribución normal, el punto crítico es – 2.32

- c. Para una prueba de dos colas, se buscarán dos puntos críticos y la región de rechazo se dividirá en dos partes iguales.

Partiendo de

$$\alpha = 0.01$$

α se divide entre 2:

$$\frac{\alpha}{2} = \frac{0.01}{2} = 0.005$$

$$\text{Probabilidad} = 1 - 0.005$$

Probabilidad = 0.995

DISTR.NORM.ESTAND.INV(0.995) = 2.575

Por la propiedad de simetría de la distribución normal, los puntos críticos son ± 2.575

Para realizar la prueba de hipótesis, además de una muestra, se requiere un estadístico de prueba, regla que arroja un valor aleatorio para determinar el resultado de la prueba.

Fórmula general de un estadístico de prueba:

$$EP = \frac{\hat{\theta} - \theta_0}{\sigma_{\hat{\theta}}}$$

Donde:

EP = estadístico de prueba

θ_0 = parámetro poblacional asumiendo cierta la hipótesis nula

$\hat{\theta}$ = estimador del parámetro

$\sigma_{\hat{\theta}}$ = desviación estándar del estimador

El estadístico de prueba es una variable aleatoria debido a que su valor dependerá de los elementos que conforman la muestra. En el resto de la unidad, se expondrán las distribuciones muestrales asociadas a esos elementos.

Se cuenta con un estadístico de prueba para realizar una prueba con algún parámetro. La tabla 3 contiene un resumen de los estadísticos de prueba a emplear en esta unidad.

Tabla 3. Resumen de los elementos que conforman los estadísticos de prueba para los casos a estudiar en esta unidad

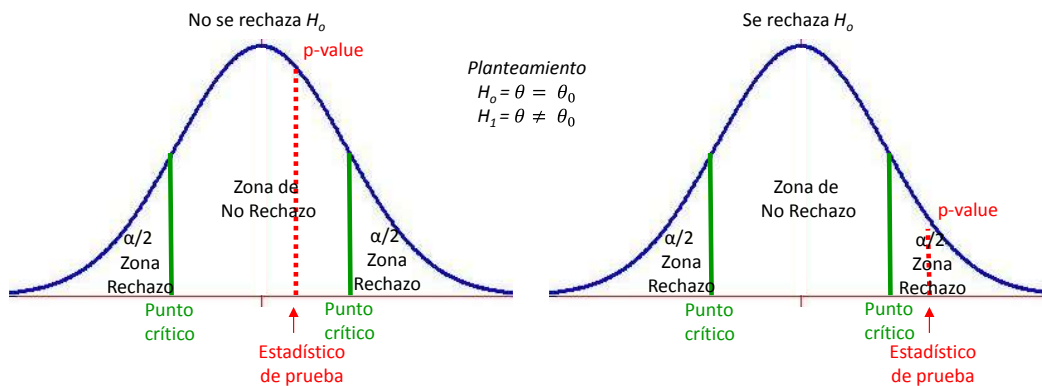
Parámetro poblacional	Estimador	Fórmula	
		Desviación estándar del estimador	Estadístico de prueba
Promedio μ	\bar{x}	$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ Si no se conoce σ , se sustituye por s	$EP = \frac{\bar{x} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ Si no se conoce σ , se sustituye por s
Proporción P	p	$\sigma_p = \sqrt{\frac{PQ}{n}}$ $q=1-p$	$EP = \frac{p - P}{\sqrt{\frac{PQ}{n}}}$
Diferencia de medias $\mu_1 - \mu_2$	$\bar{x}_1 - \bar{x}_2$	$\sigma_{\bar{x}_1 - \bar{x}_2} = \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$ Si no se conocen σ_1, σ_2 , se sustituyen por s_1 y s_2	$EP = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$ Si no se conocen σ_1, σ_2 , se sustituyen por s_1 y s_2
Diferencia de proporciones $p_1 - p_2$	$p_1 - p_2$	$\sigma_{p_1 - p_2} = \sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}$	$EP = \frac{p_1 - p_2}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}}$
Comparación de varianzas $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$	$\frac{s_1^2}{s_2^2}$		$EP = F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$

Fuente: elaboración propia.

En las siguientes secciones se expondrá cada caso.

Para terminar este apartado, en la figura 2 se ilustran los elementos que conforman una prueba de hipótesis de dos colas con un estadístico de prueba con distribución normal estándar.

Figura 2. Elementos de una prueba de hipótesis



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra dos situaciones: la aceptación de la hipótesis nula (figura izquierda) y su rechazo (figura derecha).

4.4. Pruebas de hipótesis para una media poblacional

La primera prueba que se abordará en esta unidad se relaciona con el promedio poblacional (μ). Para estimar este parámetro, se emplea el promedio muestral (\bar{x}). En la segunda unidad, se mencionó que la distribución muestral de la media se acerca a una normal cuando la varianza poblacional es conocida o si la muestra es de tamaño de 30 o más elementos. Si se desconoce la varianza, la distribución muestral es una t con $n - 1$ grados de libertad, la cual se aproxima a una normal estandarizada conforme se incrementa la muestra.

Estadístico de prueba a utilizar:

$$EP = \frac{\hat{\theta} - \theta_0}{\sigma_{\hat{\theta}}} = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma_{\bar{x}}}$$

Donde:

$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Cuando se conoce la varianza poblacional, en caso contrario, se sustituye por s .

A continuación se muestran ejemplos sobre la realización de pruebas con la media.

Ejemplo 1

El gerente del área médica de una empresa farmacéutica sabe por experiencia que el promedio de visitas diarias a los médicos efectuadas por los representantes es de 6 con una desviación estándar de 1.22. Entonces, el gerente del área llama la atención a los representantes médicos, pues considera que el promedio de visitas ha disminuido en los últimos tres meses. A fin de comprobarlo, toma una muestra de 30 representantes, donde encuentra que el promedio es de 6.06 con una desviación de 1.41. Considerando una significancia de 0.05, ¿tiene razón el gerente?

Solución

Para resolver la prueba, se darán los siguientes pasos.



1. Identificar los datos

El parámetro a probar es μ :

$$\mu = 6$$

$$n = 30$$

$$\bar{x} = 6.06$$

$$s = 1.41$$

$$\alpha = 5\% (0.05)$$

2. Definir las hipótesis

La hipótesis nula se establece con el valor histórico ($\mu = 6$). La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “el gerente del área llama la atención a los representantes médicos, pues considera que el promedio de visitas ha disminuido en los últimos tres meses...”.

La prueba queda planteada así:

$$H_0 : \mu = 6$$

$$H_1 : \mu < 6$$

Es una prueba de un extremo (izquierdo).

3. Como el estadístico de prueba sigue una distribución normal estandarizada, se determinará el valor crítico y la zona de rechazo con las fórmulas que corresponden en Excel.

Primero, se calculará el parámetro *probabilidad*:

$$\text{Probabilidad} = 1 - 0.05 = 0.95$$

De esta manera, se calcula el punto crítico (PC) con la siguiente fórmula:

$$PC = \text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.95)$$

$$PC = 1.645 = 1.65$$

Como la prueba es de un extremo a la izquierda por la propiedad de simetría de la distribución normal, el valor crítico es -1.65

4. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba con la fórmula correspondiente:

$$EP = \frac{\bar{x} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$$

$$EP = \frac{6.06 - 6}{\frac{1.41}{\sqrt{30}}}$$

$$EP = \frac{0.06}{\frac{1.41}{5.477}}$$

$$EP = \frac{0.06}{0.2574}$$

$$EP = 0.233$$

5. Se construye una gráfica donde se ubica la zona de rechazo y el valor arrojado por el estadístico de prueba.



El EP se sitúa en la región de no rechazo, así que H_0 no se rechaza a una significancia del 0.05. Es decir, no hay elementos para apoyar la idea del gerente de área de que el promedio de visitas médicas ha disminuido en los últimos tres meses.

Ejemplo 2

El promedio de un examen de conocimientos aplicado por una universidad cada año ha sido de 7.25. El director sospecha que el promedio de calificaciones disminuyó el último año, por lo que solicitó realizar un estudio tomando una muestra de 40 alumnos con una significancia del 10%.

Los resultados de calificaciones obtenidas por los 40 alumnos seleccionados se muestran a continuación.



Alumno	Calificación	Alumno	Calificación
1	2	21	7
2	7	22	0
3	6	23	1
4	2	24	0
5	1	25	6
6	0	26	5
7	10	27	10
8	9	28	8
9	9	29	10
10	5	30	3
11	7	31	8
12	5	32	8
13	3	33	1
14	5	34	2
15	5	35	8
16	10	36	3
17	4	37	8
18	8	38	8
19	7	39	10
20	3	40	9

Con una significancia de 10%, ¿se apoya la hipótesis del director?

Solución

Para resolver la prueba, se darán los siguientes pasos.

1. Identificar los datos

El parámetro a probar es μ :

$$\mu = 7.25$$

$$n = 40$$

$$\alpha = 10\% (0.10)$$

2. Calcular el promedio y desviación muestral. Se pueden emplear las fórmulas promedio() y desvest()de Excel, o calcularlos con sus respectivas fórmulas.

Promedio muestral:

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$
$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n} = \frac{223}{40}$$
$$\bar{x} = 5.57$$

Desviación estándar muestral:

$$s = \sqrt{\frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$
$$s = \sqrt{\frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}} = \sqrt{\frac{407.775}{40 - 1}} = \sqrt{\frac{407.775}{39}} = \sqrt{10.455}$$
$$s = 3.23$$

3. Definir las hipótesis

En este ejemplo, la hipótesis nula se establece con el valor histórico ($\mu = 7.25$). La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “El director sospecha que el promedio de calificaciones disminuyó el último año”.

La prueba se plantea así:

$$H_0 : \mu = 7.25$$

$$H_1 : \mu < 7.25$$

La prueba es de un extremo (izquierdo).

4. Como el estadístico de prueba sigue una distribución normal estandarizada, se determinará el valor crítico y la zona de rechazo con las fórmulas que correspondan en Excel.

Primero, se calcula el parámetro *probabilidad*:

$$\text{Probabilidad} = 1 - \alpha = 0.9$$

De esta manera, se calcula el punto crítico:

$$\text{PC} = \text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.90)$$

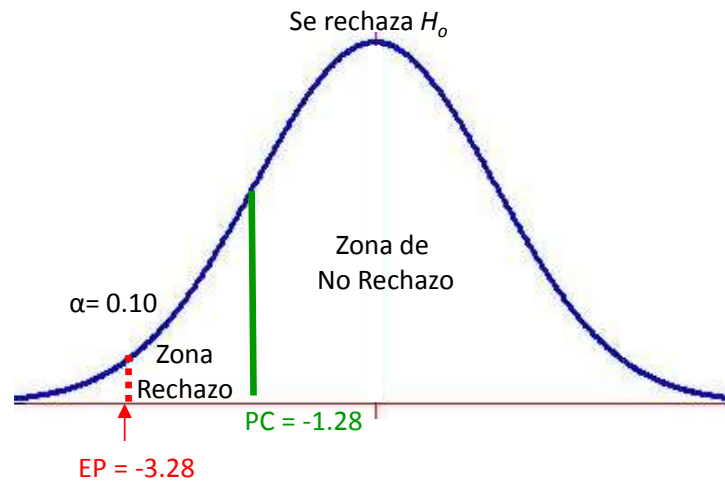
$$\text{PC} = 1.281 = 1.28$$

Como la prueba es de un extremo a la izquierda por la propiedad de simetría de la distribución normal, el valor crítico es -1.28 .

5. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba con la fórmula siguiente:

$$\begin{aligned} EP &= \frac{\bar{x} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \\ EP &= \frac{5.57 - 7.25}{\frac{3.23}{\sqrt{40}}} \\ EP &= \frac{-1.68}{\frac{3.23}{6.3245}} \\ EP &= \frac{-1.68}{0.5112} \\ EP &= -3.28 \end{aligned}$$

6. Se construye la gráfica para determinar la zona donde se ubica el valor del estadístico de prueba.



El EP se sitúa en la región de rechazo, así que H_0 no se acepta a una significancia de 0.10. Es decir, hay elementos para apoyar al director de que el promedio del examen de conocimientos disminuyó el último año.

Ejemplo 3

El gerente de producto de una marca de ropa conoce que a nivel nacional los hogares de su segmento de mercado destinan en promedio al mes \$2,045 en la compra de ropa y calzado. El gerente piensa que los miembros de su programa de CRM (Customer Relationship Management) no gastan esa cantidad. Entonces, para diseñar una estrategia de venta con los miembros de su programa de CRM, entrevista a una muestra elegida al azar de 20 hogares, a quienes pregunta la cantidad de dinero destinada a vestido y calzado al mes. La muestra arrojó que en promedio un hogar miembro del CRM gasta al mes \$1,930 con una desviación del \$680. ¿Los resultados anteriores apoyan la hipótesis del gerente, con una significancia del 5%?



Solución

Nuevamente, se siguen los pasos de los ejemplos anteriores.

1. Establecer los datos

El parámetro a probar es μ :

$$\mu = \$2,045$$

$$n = 20$$

$$\alpha = 5\% (0.05)$$

$$\bar{x} = \$1,930$$

$$s = \$680$$

2. Definir las hipótesis

La hipótesis nula se establece con el valor conocido de la población ($\mu = 2,045$).

La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “El gerente piensa que los miembros de su programa de CRM (Customer Relationship Management) no gastan esa cantidad”.

La prueba queda planteada así:

$$H_0: \mu = 2,045$$

$$H_1: \mu \neq 2,045$$

Es una prueba de dos extremos.

3. Como se desconoce la desviación poblacional y además el tamaño de la muestra es inferior a 30 elementos, el estadístico de prueba sigue una

distribución t de Student con 19 grados de libertad. Se determinará el valor crítico y la zona de rechazo con las fórmulas que correspondan en Excel.

En este caso, los puntos críticos se obtienen con la siguiente fórmula:

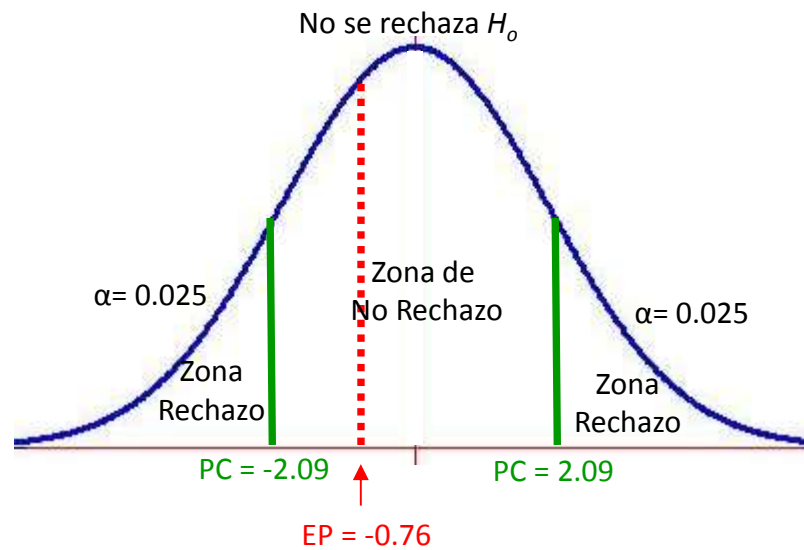
$$PC = \text{DISTR.T.INV}(0.05,19) = 2.0930$$

Como la prueba es de dos extremos y la fórmula considera esta situación, los puntos críticos son ± 2.09 .

4. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba con la fórmula correspondiente:

$$EP = \frac{\bar{x} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$$
$$EP = \frac{1,930 - 2,045}{\frac{680}{\sqrt{20}}}$$
$$EP = \frac{-115}{4.4721}$$
$$EP = \frac{-115}{152.05}$$
$$EP = -0.7563$$

5. Se dibuja la gráfica para determinar la zona donde se encuentra el valor del estadístico de prueba.



El EP no se encuentra en la región de rechazo, así que H_0 no se rechaza a un nivel de significancia de 5%. Es decir, no hay elementos para no apoyar que los hogares miembros del CRM destinan al mes \$2,045 en vestido y calzado.

4.5. Tres métodos para realizar pruebas de hipótesis

En la sección anterior, se expuso cómo realizar pruebas de hipótesis para una media, siguiendo estos pasos:

1. Plantear la hipótesis.
2. Identificar la distribución asociada al estadístico de prueba.
3. Delimitar las regiones de aceptación y rechazo.
4. Calcular el estadístico de prueba con los valores de la muestra.
5. Concluir la prueba.

Para el punto 5, se pueden aplicar tres criterios: basarse en el valor del estadístico de prueba, utilizar el p-value o emplear un intervalo de confianza. La siguiente sesión muestra la manera de concluir una prueba de hipótesis utilizando los tres diferentes métodos.

4.5.1. El método del intervalo

En la unidad anterior, se aprendió a hacer estimaciones de un parámetro poblacional a través de un intervalo de confianza. En este apartado, dicho cálculo servirá para concluir una prueba de hipótesis. Se aplicará la siguiente regla:

**Si el valor de μ_0 se encuentra en el intervalo de confianza,
entonces no se rechaza H_0**

Este criterio del intervalo de confianza se emplea en pruebas bilaterales donde la confiabilidad del intervalo será $1 - \alpha$.

Para ejemplificar el uso del método del intervalo de confianza, se retomará el ejemplo 3 de la sesión anterior, donde con una significancia de 5% se deseaba probar que los hogares miembros del programa de CRM destinaban al mes en promedio una cantidad diferente a \$2,045 en vestido y calzado. Para realizar la prueba, se empleó una muestra aleatoria de 20 familias, quienes en promedio destinaban mensualmente \$1,930 en adquirir vestido y calzado con una desviación del \$680.

El planteamiento de la hipótesis fue el siguiente:

$$H_0: \mu = \$2,045$$

$$H_1: \mu \neq \$2,045$$

El estimador empleado para determinar el valor de μ es el promedio muestral, con una distribución t de Student con 19 grados de libertad, porque se desconoce la varianza poblacional.

Al conocer la distribución del promedio muestral, se puede estimar un intervalo de confianza que contenga a μ .

Con el método de intervalo de confianza, se acepta la hipótesis nula si \$2,045 se encuentra contenido. Como la significancia de la prueba (α) es de 5%, la confiabilidad del intervalo es $1 - \alpha = 1 - 0.05 = 0.95$.

De esta manera, el intervalo de confianza (IC) con 95% de confiabilidad resulta:

$$IC = \bar{x} \pm t \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$IC = 1,930 \pm 2.09 \cdot \frac{680}{\sqrt{20}}$$

$$IC = 1,930 \pm 318.25$$

$$IC = (1,611.75 - 2,248.25)$$

Como el valor del parámetro bajo la hipótesis nula (2,045) lo contiene el intervalo, no se rechaza H_0

4.5.2. El método estadístico de prueba

En los ejemplos utilizados en las pruebas sobre la media se procedía a delimitar las regiones de aceptación y rechazo de acuerdo con la distribución del estadístico de prueba. Luego, con los valores de la muestra, se calculaba el valor del estadístico de prueba y se observaba la región donde caía este valor: si caía en la región de aceptación, se aceptaba la hipótesis nula; de lo contrario, se rechazaba. Esta

metodología se empleó en la sección de pruebas de hipótesis para una media poblacional.

4.5.3. El método del valor de la p

Otro criterio para determinar si se acepta o no una hipótesis es a través del valor de la p , conocido como p-value. Este valor es la probabilidad de que el estadístico de prueba sea el que arroje la muestra o un valor mayor. Como regla práctica, si p-value es mayor a la significancia de la prueba, se acepta la hipótesis nula; en caso contrario, se rechaza.

Para ejemplificar este método, se plantea nuevamente el ejemplo 3 de la sección anterior, donde el estadístico de prueba resultó -0.7563 . Como la distribución del estadístico de prueba es una t con 19 grados de libertad, la probabilidad de observar el valor del estadístico de prueba es el siguiente:

$$\text{DISTR.T}(-7563,19,2) = 0.4587$$

Como el p-value es mayor a 0.05, no se rechaza la hipótesis nula.

4.6. Prueba de hipótesis sobre una proporción poblacional

La segunda prueba que se abordará en esta unidad es la relacionada con la proporción poblacional (P). Para estimar este parámetro, se emplea la proporción muestral (p). En la segunda unidad, se estudió que la distribución muestral de la proporción se acerca a una normal; en este caso, el estadístico de prueba a utilizar es el siguiente:

$$EP = \frac{\hat{\theta} - \theta_0}{\sigma_{\hat{\theta}}} = \frac{p - P}{\sigma_p}$$

Donde:

$$\sigma_p = \sqrt{\frac{P(1 - P)}{n}}$$

Esto es cuando se conoce la proporción poblacional. En caso contrario, en vez de dividir entre n , se hace entre $n - 1$.

A continuación, se exponen ejemplos sobre la realización de pruebas con la proporción.

Ejemplo 1

Históricamente, las entregas a domicilio de productos adquiridos en una cadena de tiendas departamentales en el tiempo establecido en sus políticas es de 85%. A fin de solicitar un bono de desempeño, el gerente de logística selecciona una muestra aleatoria de 50 casos para demostrar que la proporción de entregas hechas en tiempo

se ha incrementado. En la muestra, se realizaron en tiempo 44 entregas. Con una significancia de 0.05, se pide confirmar si se apoya lo dicho por el gerente de logística.

Solución

Se realiza lo mismo de los ejemplos anteriores.

1. Establecer los datos

Parámetro solicitado P:

$$P = 85\%, 0.85 \text{ entregas}$$

$$Q = 1 - P$$

$$Q = 1 - 0.85$$

$$Q = 0.15$$

$$n = 50$$

$$\alpha = 0.05$$

Calcular la proporción muestral (p), donde hay 44 entregas realizadas en tiempo:

$$p = \frac{44}{50} = 0.88$$

2. Definir las hipótesis

En este ejemplo, la hipótesis nula se establece con el valor conocido de la población ($P = 0.85$). La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “la proporción de entregas hechas en tiempo se ha incrementado”.

La prueba queda planteada así:

$$H_0 : P = 0.85$$

$$H_1 : P > 0.85$$

Es una prueba de un extremo (derecho).

3. Se determina la zona de rechazo calculando el punto crítico. Es necesario calcular el valor de la probabilidad que se sustituirá en la fórmula de Excel. Este valor se obtiene utilizando el valor de α :

$$\text{Probabilidad} = 1 - 0.05 = 0.95$$

$$\text{PC} = \text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.95)$$

$$\text{PC} = 1.644 = 1.64$$

4. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba con la fórmula correspondiente:

$$EP = \frac{p - P}{\sqrt{\frac{PQ}{n}}}$$

$$EP = \frac{0.88 - 0.85}{\sqrt{\frac{0.85 \cdot 0.15}{50}}}$$

$$EP = \frac{0.03}{\sqrt{\frac{0.1275}{50}}}$$

$$EP = \frac{0.03}{\sqrt{0.00255}}$$

$$EP = \frac{0.03}{0.05049}$$

$$EP = 0.594$$

5. Se dibuja la gráfica para determinar la zona donde se encuentra el valor del estadístico de prueba:



El EP se halla en la región de no rechazo, así que H_0 no se rechaza con un nivel de significancia de 0.05. Es decir, no hay elementos para apoyar al gerente cuando afirma que la proporción de entregas hechas en tiempo ha incrementado.

Ejemplo 2

Las cifras oficiales reportadas por un país ante un organismo internacional señalan que el 72% de la población mayor a 18 años en posibilidad de generar un ingreso se encuentra en informalidad laboral. Un investigador considera que estas cifras no coinciden con la realidad nacional y levanta una encuesta entre 300 personas elegidas al azar, mayores de 18 años y en posibilidad de generar ingresos: obtiene que 262 se

encuentran en informalidad. ¿Hay la suficiente evidencia con un nivel de significancia del 10% para apoyar las cifras oficiales?

Solución

Se procede como en los ejemplos anteriores.

1. Establecer los datos

Parámetro solicitado P:

$$P = 72\%, 0.72$$

$$Q = 1 - P$$

$$Q = 1 - 0.72$$

$$Q = 0.28$$

$$n = 300$$

$$\alpha = 0.10$$

$$\text{Probabilidad} = 1 - 0.10 = 0.9$$

$$p = \frac{262}{300} = 0.87$$

2. Definir las hipótesis

En este ejemplo, la hipótesis nula se establece con el valor conocido de la población ($P = 0.72$). La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “estas cifras no coinciden con la realidad nacional”.

La prueba queda definida así:

$$H_0 : P = 0.72$$

$$H_1 : P \neq 0.72$$

Es una prueba de dos extremos.

3. Se determina la zona de rechazo calculando el punto crítico. Es necesario calcular el valor de la probabilidad que se sustituirá en la fórmula de Excel, el cual parte del valor de α .

$$\alpha = 0.10$$

Como es de dos colas la significancia, se dividen entre dos:

$$\frac{\alpha}{2} = \frac{0.10}{2} = 0.05$$

La probabilidad será $1 - 0.05 = 0.95$

Entonces, el punto crítico es el siguiente:

$$PC = \text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.95)$$

$$PC = 1.644 = 1.64$$

Por tratarse de una prueba de dos colas y por la simetría de la distribución normal, los puntos críticos son ± 1.64

4. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba utilizando la fórmula correspondiente:

$$EP = \frac{p - P}{\sqrt{\frac{PQ}{n}}}$$

$$EP = \frac{0.87 - 0.72}{\sqrt{\frac{0.72 \cdot 0.28}{300}}}$$

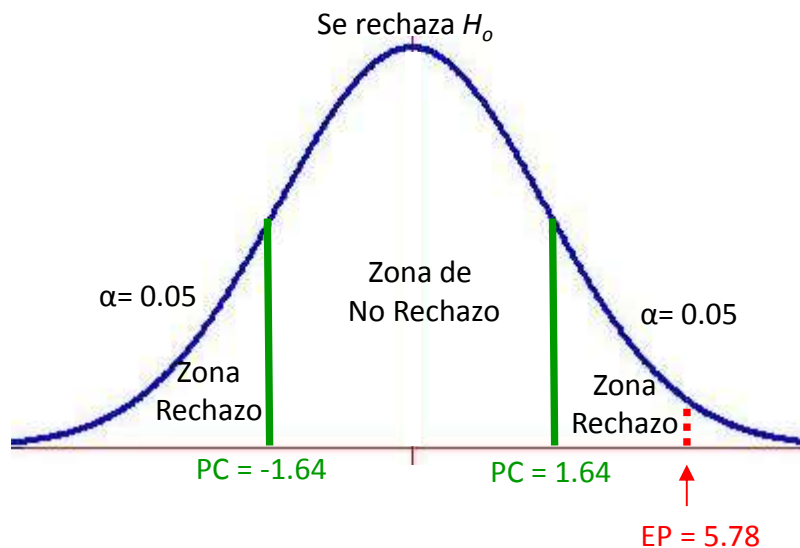
$$EP = \frac{0.15}{\sqrt{\frac{0.2016}{300}}}$$

$$EP = \frac{0.15}{\sqrt{0.000672}}$$

$$EP = \frac{0.15}{0.02592}$$

$$EP = 5.78$$

6. Se dibuja la gráfica para determinar la zona donde se encuentra el valor del estadístico de prueba:



El EP se halla en la región de rechazo, así que H_0 se rechaza a un nivel de confianza de 90%. Es decir, hay elementos para apoyar al investigador cuando afirma que las cifras oficiales no coinciden con la realidad nacional.

4.7. Pruebas de hipótesis sobre la diferencia entre dos medias

Es común enfrentarse a situaciones donde se desea comparar los parámetros de dos poblaciones. Por ejemplo, el director de mercadotecnia de una organización podría estar interesado en conocer el nivel de ingreso de cierto segmento de interés en el Distrito Federal y en Tijuana; o el director de la FCA se interesaría en conocer el nivel de matemáticas de los alumnos de primer ingreso provenientes del concurso de selección en comparación con los de pase reglamentario.

En este apartado se muestra cómo realizar estos comparativos. La prueba que se abordará es la diferencia entre dos medias de poblaciones diferentes ($\mu_1 - \mu_2$). En esencia, la prueba establece que no existe diferencia importante entre las medias de estas poblaciones ($\mu_1 = \mu_2$). Para estimar esta diferencia, se recurre a la diferencia de los promedios muestrales ($\bar{x}_1 - \bar{x}_2$).

El estadístico de prueba a utilizar es el siguiente:

$$EP = \frac{\hat{\theta} - \theta_0}{\sigma_{\hat{\theta}}} = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sigma_{\mu_1 - \mu_2}}$$

Donde:

$$\sigma_{\mu_1 - \mu_2} = \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$$

Esto es cuando se conoce la varianza poblacional; en caso contrario, se sustituye por s .

Cuando se conocen las varianzas poblacionales, el estadístico de prueba tiene una distribución normal estandarizada. De lo contrario, la distribución del estadístico de prueba es una t con grados de libertad definidos con la siguiente fórmula:

$$gl = \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{1}{n_1-1} \left(\frac{s_1^2}{n_1}\right)^2 + \frac{1}{n_2-1} \left(\frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}$$

A continuación, se muestran ejemplos sobre la realización de este tipo de pruebas.

Ejemplo 1

Un inversionista planea desarrollar un gimnasio destinado a mujeres. Para definir a qué segmento enfocarse, opta por encuestar a dos grupos de 50 mujeres elegidas aleatoriamente que realizan ejercicio, para conocer el tiempo destinado a ello. El primer grupo lo integran mujeres de 30 años o menos; y el segundo, mujeres mayores de 30 años. Los resultados de las encuestas arrojaron que las mujeres de 30 años o menos destinan en ejercitarse un promedio de 3.1 horas al día con una varianza muestral de 1.43 horas; las mujeres mayores de 30 años, destinan en promedio 2.78 horas con una varianza muestral de 1.34 horas. Con una significancia del 1%, se pide determinar si existe diferencia entre los grupos al tiempo promedio destinado a ejercitarse.

Solución

Se procede como en los ejemplos anteriores.

1. Establecer los datos

 Parámetro solicitado $\mu_1 - \mu_2$:

$$\bar{x}_1 = 3.1$$

$$\bar{x}_2 = 2.78$$

$$s_1^2 = 1.43$$

$$s_2^2 = 1.34$$

$$n_1 = 50$$

$$n_2 = 50$$

$$\alpha = 0.01$$

Como no se conocen las varianzas poblacionales, es necesario calcular los grados de libertad:

$$gl = \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{1}{n_1-1} \left(\frac{s_1^2}{n_1}\right)^2 + \frac{1}{n_2-1} \left(\frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}$$

$$gl = \frac{\left(\frac{1.43}{50} + \frac{1.34}{50}\right)^2}{\frac{1}{50-1} \left(\frac{1.43}{50}\right)^2 + \frac{1}{50-1} \left(\frac{1.34}{50}\right)^2}$$

$$gl = \frac{(0.0286 + 0.0268)^2}{\frac{1}{49} (0.0286)^2 + \frac{1}{49} (0.0268)^2}$$

$$gl = \frac{(0.0554)^2}{\frac{1}{49} (0.0008) + \frac{1}{49} (0.0007)}$$

$$gl = \frac{0.00309}{\frac{1}{49} (0.0008 + 0.0007)}$$

$$gl = \frac{0.00309}{\frac{1}{49} (0.0008 + 0.0007)}$$

$$gl = \frac{0.00309}{\frac{1}{49}(0.0008 + 0.0007)}$$

$$gl = \frac{0.00309}{\frac{1}{49}(0.0015)}$$

$$gl = \frac{0.00309}{\frac{1}{49}(0.0015)}$$

$$gl = \frac{0.00309}{0.0000313}$$

$$gl = 97.9$$

$$gl = 98$$

2. Definir las hipótesis

En este ejemplo, la hipótesis nula es que no existe diferencia entre los grupos ($\mu_1 = \mu_2$, equivalente a $\mu_1 - \mu_2 = 0$). La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “si existe diferencia entre los grupos al tiempo promedio destinado a ejercitarse”.

La prueba queda planteada así:

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2$$

La prueba es de dos extremos.

3. Se determina la zona de rechazo calculando los puntos críticos de un estadístico de prueba con una distribución t de Student con 98 grados de libertad. Para calcularlos en Excel, es suficiente contar con la significancia de la prueba (0.01):

$$PC = \text{DISTRIB.T.INV}(0.01,98)$$

$$PC = 2.63$$

Por la simetría de la distribución, los puntos críticos son ± 2.63 .

4. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba con la fórmula correspondiente:

$$EP = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$$

$$EP = \frac{3.1 - 2.78}{\sqrt{\frac{1.43}{50} + \frac{1.34}{50}}}$$

$$EP = \frac{0.32}{\sqrt{0.0286 + 0.0268}}$$

$$EP = \frac{0.32}{\sqrt{0.0408 + 0.0414}}$$

$$EP = \frac{0.32}{\sqrt{0.0554}}$$

$$EP = \frac{0.32}{0.2354}$$

$$EP = 1.36$$

5. Se dibuja la gráfica para determinar la zona donde se encuentra el valor del estadístico de prueba:



El EP se localiza en la región de no rechazo, así que H_0 no se rechaza con una significancia de 0.01. Es decir, no hay elementos para apoyar que existe diferencia entre los grupos al tiempo promedio destinado a ejercitarse.

Ejemplo 2

De acuerdo con una encuesta de origen-destino, el tiempo de traslado al centro de la ciudad tiene una desviación de 0.24 horas para los habitantes del norte y de 0.19 horas para los del sur. En una organización ubicada en el centro de la ciudad, el director de recursos humanos desea proponer una política de contratación basada en el tiempo que toma el aspirante para trasladarse de su domicilio a la organización, para ello toma una muestra aleatoria de 30 empleados que viven al norte y otra de 35 que viven al sur: obtiene que el tiempo promedio de traslado es de 1.56 horas para los empleados que viven en el norte y de 2.08 horas para los que habitan en el sur. Entonces, con una significancia de 0.05, ¿existe evidencia estadística que apoye la promoción de una política de contratación basada en el tiempo de traslado del aspirante?

Solución

Se procede como en los ejemplos anteriores.

1. Establecer los datos

Parámetro solicitado $\mu_1 - \mu_2$:

$$\bar{x}_1 = 1.56$$

$$\bar{x}_2 = 2.08$$

$$s_1 = 0.24$$

$$s_2 = 0.19$$

$$n_1 = 30$$

$$n_2 = 35$$

$$\alpha = 0.05$$

2. Definir las hipótesis

La hipótesis nula es que no existe diferencia entre los grupos ($\mu_1 = \mu_2$, lo cual es equivalente a $\mu_1 - \mu_2 = 0$). La hipótesis alternativa se encuentra implícita en este segmento del enunciado del problema: “¿Existe evidencia estadística que apoye la promoción de una política de contratación basada en el tiempo de traslado del aspirante?”. Si hay una diferencia importante, entonces se tiene el sustento para promover la política.

La prueba queda planteada de la siguiente manera:

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$$

Es una prueba de dos extremos.

3. Se determina la zona de rechazo calculando los puntos críticos. Es necesario calcular el valor de la probabilidad que se sustituirá en la fórmula de Excel utilizando el valor de α . Como la prueba es de dos extremos, la significancia se divide entre 2:

$$\frac{\alpha}{2} = \frac{0.05}{2} = 0.025$$

La probabilidad es $1 - 0.025 = 0.975$

$$PC = \text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.975)$$

$$PC = 1.96$$

4. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba con la fórmula correspondiente:

$$EP = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

$$EP = \frac{1.56 - 2.08}{\sqrt{\frac{0.24}{30} + \frac{0.19}{35}}}$$

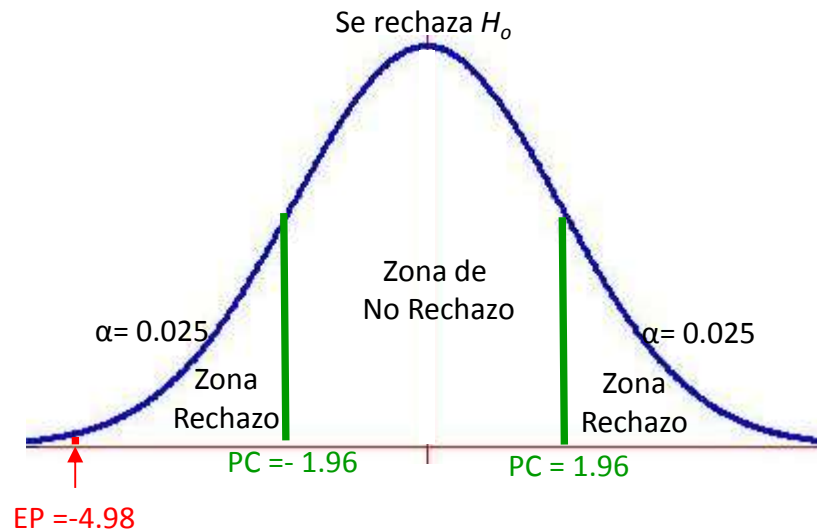
$$EP = \frac{-0.52}{\sqrt{0.008 + 0.0054}}$$

$$EP = \frac{-0.52}{\sqrt{0.0134}}$$

$$EP = \frac{-0.52}{0.1158}$$

$$EP = -4.48$$

5. Se dibuja la gráfica para determinar la zona donde se encuentra el valor del estadístico de prueba:



El EP se sitúa en la región de rechazo, así que H_0 se rechaza a un nivel de significancia de .05. Es decir, hay elementos para apoyar que existe evidencia estadística que apoye la promoción de una política de contratación basada en el tiempo de traslado del aspirante.

4.8. Pruebas de hipótesis sobre la diferencia entre dos proporciones

En este apartado, se muestra la prueba que realiza la diferencia entre dos proporciones poblacionales ($P_1 - P_2$). En esencia, la prueba establece que no existe diferencia importante entre las proporciones de estas poblaciones ($P_1 = P_2$). Para

estimar esta diferencia, se emplea la diferencia de las proporciones muestrales ($p_1 - p_2$).

El estadístico de prueba a utilizar es el siguiente:

$$EP = \frac{\hat{\theta} - \theta_0}{\sigma_{\hat{\theta}}} = \frac{p_1 - p_2}{\sigma_{p_1 - p_2}}$$

Donde:

$$\sigma_{p_1 - p_2} = \sqrt{\frac{p_1(1 - p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1 - p_2)}{n_2}}$$

El estadístico de prueba tiene una distribución normal estandarizada.

A continuación, se muestran ejemplos sobre la realización de esta prueba.

Ejemplo 1

El SUAYED de la FCA de la UNAM ofrece dos modalidades para cursar las carreras impartidas en esa Facultad: universidad abierta y educación a distancia. En ambas modalidades, se cuida la calidad de sus profesores para garantizar la excelencia académica. Se sospecha que en la materia de Estadística II existe diferencia en la reprobación, por lo que se seleccionaron al azar dos muestras: una de 80 alumnos de educación a distancia y otra de 60 de universidad abierta, para comprobar si hay diferencia en las modalidades. Los resultados de las muestras se presentan en la siguiente tabla.

Alumnos de la muestra que aprueban y reprueban Estadística II

Modalidad	Aprueba	No aprueba	Total
Educación a distancia	55	25	80
Universidad abierta	32	28	60
Total	87	53	140

Con una significancia del 5%, ¿se apoya que no existe diferencia entre modalidades en la materia de Estadística II?

Solución

Prueba de hipótesis:

$$H_0 = p_1 = p_2$$

$$H_1 = p_1 \neq p_2$$

Modalidad	Proporción de alumnos que	
	aprueba p_i	no aprueba q_i
Educación a distancia	$\frac{55}{80} = 0.69$	$\frac{25}{80} = 0.31$
Universidad abierta	$\frac{32}{60} = 0.53$	$\frac{28}{60} = 0.47$
Total	$\frac{87}{140} = 0.62$	$\frac{53}{140} = 0.38$

Estadístico de prueba:

$$Z = \frac{p_1 - p_2}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}}$$

$$Z = \frac{0.69 - 0.53}{\sqrt{\frac{0.69(1-0.69)}{80} + \frac{0.53(1-0.53)}{60}}}$$

$$Z = \frac{0.15}{\sqrt{\frac{0.69(0.31)}{80} + \frac{0.53(0.47)}{60}}}$$

$$Z = \frac{0.15}{\sqrt{\frac{0.2139}{80} + \frac{0.2491}{60}}}$$

$$Z = \frac{0.15}{\sqrt{0.0027 + 0.0041}}$$

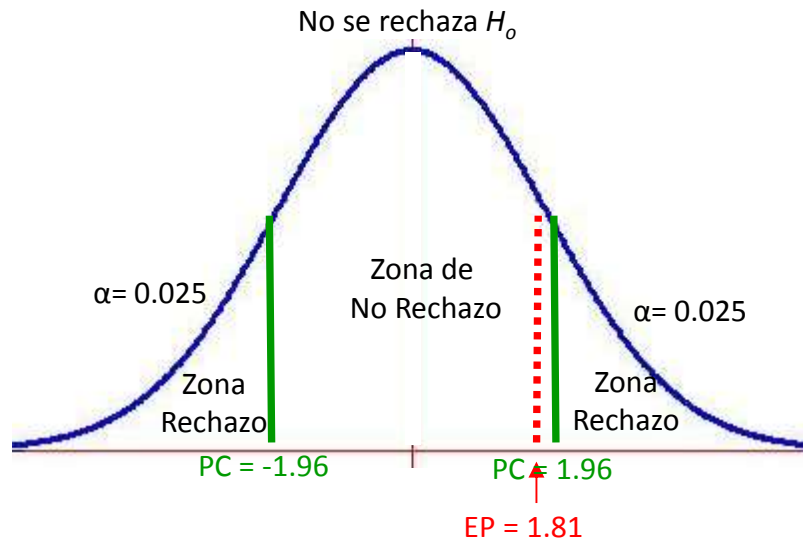
$$Z = \frac{0.15}{\sqrt{0.0068}}$$

$$Z = \frac{0.15}{0.0826}$$

$$Z = 1.81$$

Punto crítico:

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(1-0.05/2) = 1.959$$



El EP se halla en la región de no rechazo, así que H_0 no se rechaza con una significancia del 5%. Entonces, no hay evidencia para rechazar la hipótesis nula de que no existe diferencia entre las modalidades de acuerdo con la proporción de estudiantes aprobados en la materia de Estadística II.

Ejemplo 2

Una compañía dedicada a la venta de tiempos compartidos quiere lanzar una campaña de publicidad para captar más clientes y desea saber si la proporción de matrimonios que realiza la compra del tiempo compartido es igual a la proporción de parejas en unión libre. Se toma una muestra de 100 matrimonios y otra de 100 parejas en unión libre. La información del resultado de la venta se muestra en la siguiente tabla.

Resultado de la venta de tiempos compartidos en la muestra de matrimonios y parejas en unión libre

Muestra	Compra	No compra	Total
Matrimonios	63	37	100
Parejas en unión libre	47	53	100
Total	110	90	200

Con una significancia del 0.1, ¿se apoya que hay diferencia en el resultado de la venta de acuerdo con la situación marital?

Solución

Prueba de hipótesis:

$$H_0 = p_1 = p_2$$

$$H_a = p_1 \neq p_2$$

Muestra	Resultado de la venta	
	Compra	No compra
Matrimonios	$\frac{63}{100} = 0.63$	$\frac{37}{100} = 0.37$
Parejas en unión libre	$\frac{47}{100} = 0.47$	$\frac{53}{100} = 0.53$
Total	$\frac{110}{200} = 0.55$	$\frac{90}{200} = 0.45$

Estadístico de prueba:

$$Z = \frac{p_1 - p_2}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}}$$

$$Z = \frac{0.63 - 0.47}{\sqrt{\frac{0.63(1-0.63)}{100} + \frac{0.47(1-0.47)}{100}}}$$

$$Z = \frac{0.16}{\sqrt{\frac{0.63(0.37)}{100} + \frac{0.47(0.53)}{100}}}$$

$$Z = \frac{0.16}{\sqrt{\frac{0.2331}{100} + \frac{0.2491}{100}}}$$

$$Z = \frac{0.16}{\sqrt{0.002331 + 0.002491}}$$

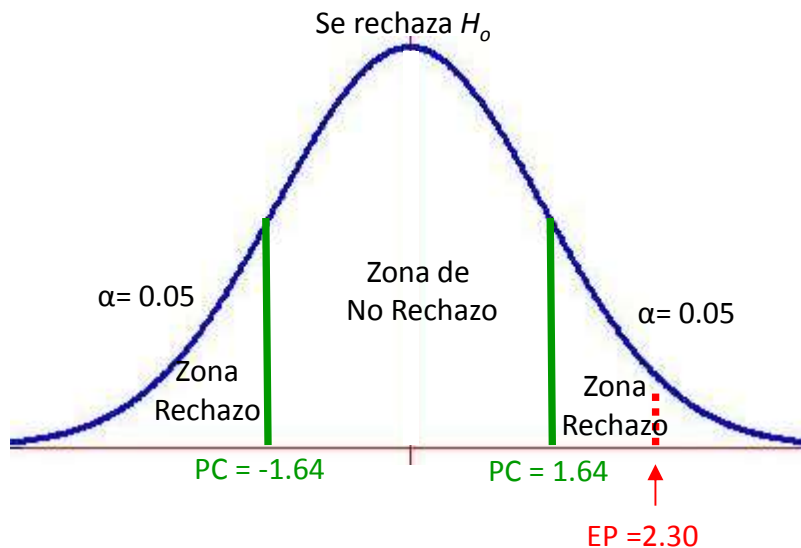
$$Z = \frac{0.16}{\sqrt{0.004822}}$$

$$Z = \frac{0.16}{0.0694}$$

$$Z = 2.30$$

Punto crítico:

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(1-0.10/2) = 1.644$$



El EP se sitúa en la región de rechazo, por lo que H_0 se rechaza con una significancia del 10%. Luego, hay evidencia para no apoyar que no existe diferencia en la proporción de matrimonios y parejas en unión libre que realizan la compra del tiempo compartido.

4.9. Prueba para la diferencia entre dos varianzas

La última prueba que se abordará en esta unidad se utilizará para comparar dos varianzas. A diferencia de las pruebas para comparar dos medias o dos proporciones, la distribución del estadístico de prueba es sesgada a la derecha, la cual es la distribución F (mencionada al final de la segunda unidad). Para emplear esta distribución, se parte del supuesto de que las muestras provienen de poblaciones con distribución normal y que las dispersiones son las mismas. Si no se cumple el supuesto, la prueba caerá en la región de rechazo.

El estadístico de prueba es el siguiente:

$$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$$

Donde:

S_1^2 = la varianza muestral de la población 1

S_2^2 = la varianza muestral de la población 2

Al igual que las distribuciones t de Student y χ^2 , la distribución F depende del número de elementos de las muestras extraídas de cada población, así que esta distribución tiene como parámetros los grados de libertad: el tamaño de la muestra de la primera población menos uno y el tamaño de la muestra de la segunda población menos uno.

Se acostumbra colocar la varianza más grande de las muestras en el numerador. A continuación se desglosa un ejemplo.

Ejemplo

Una escuela tiene como política aplicar exámenes departamentales de cada materia para comprobar que los conocimientos de los alumnos es el mismo independientemente del grupo al que pertenezcan, con una significancia del 0.1. El coordinador del área de matemáticas quiere saber si hay variación entre las calificaciones obtenidas de los dos grupos de Estadística Inferencial, y aplica el examen parcial de la materia a una muestra de diez alumnos de cada grupo. Las calificaciones obtenidas en cada muestra son las siguientes:

Calificaciones	
Grupo 1	Grupo 2
4	7
8	9
9	6
3	6
5	8
5	7
8	8
5	7
8	10
9	7

Respuesta

1. Parámetros: σ_1^2, σ_2^2
2. Calcular las varianzas muestrales y los grados de libertad.

Utilizando las fórmulas de Excel se obtiene:

$$s_1^2 = 4.93$$

$$s_2^2 = 1.61$$

Como $s_1^2 > s_2^2$, se ubicará el valor de la primera muestra en el numerador del estadístico de prueba.

Los grados de libertad asociados al numerador son $10 - 1 = 9$, el cual es el mismo para los del denominador, ya que ambos tamaños de muestra constan de 10 elementos.

3. Definir las hipótesis

En este ejemplo, la hipótesis nula es que no existe diferencia entre los grupos ($\sigma_1^2 = \sigma_2^2$). La hipótesis alternativa se encuentra en este segmento del enunciado del problema: “hay variación entre las calificaciones obtenidas de los dos grupos de Estadística Inferencial”.

La prueba queda planteada así:

$$H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2$$

$$H_1 : \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$$

Esta prueba es de dos extremos.

4. Como se trata de una prueba de dos colas y además está sesgada, se deben determinar dos valores críticos a través de la siguiente fórmula de Excel, que requiere del valor de α y de los grados de libertad:

$$\frac{\alpha}{2} = \frac{0.1}{2} = 0.05$$

$$PC_1 = \text{DISTR.F.INV}(0.05,9,9)=3.17$$

$$PC_2 = \text{DISTR.F.INV}(0.95,9,9)=0.31$$

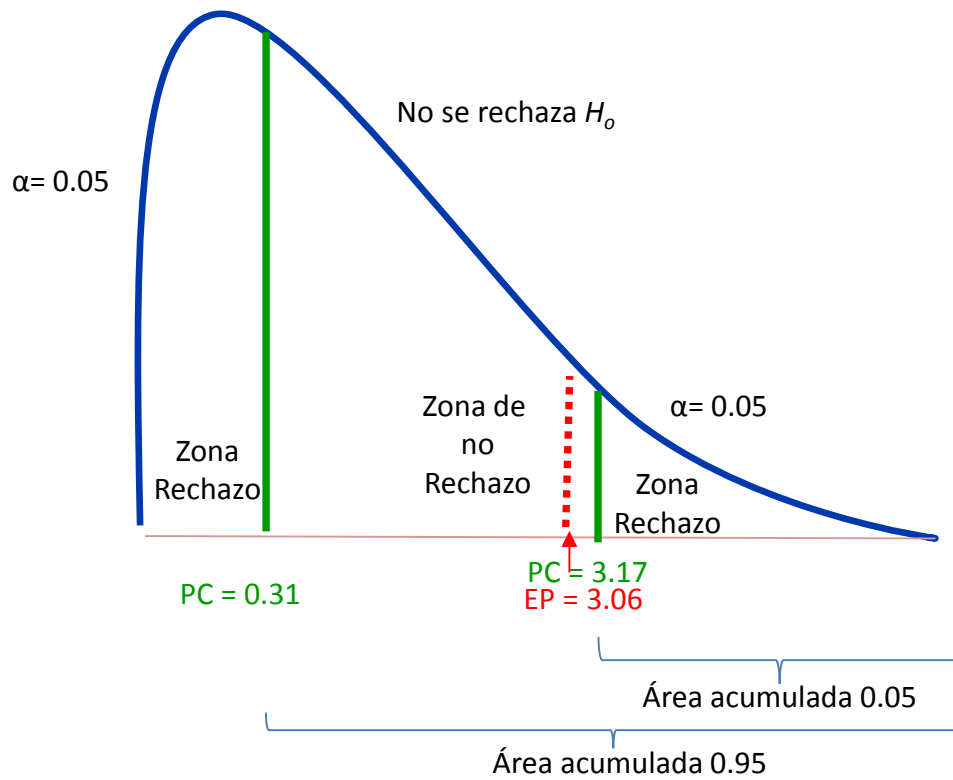
5. Se realizan los cálculos del estadístico de prueba utilizando la fórmula correspondiente:

$$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$$

$$F = \frac{4.93}{1.61}$$

$$F = 3.06$$

6. Se dibuja la gráfica para determinar las zonas de rechazo y comparar el estadístico de prueba:



El EP se sitúa en la región de no rechazo, así que H_0 no se rechaza con una significancia del 10%. Luego, no hay evidencia para rechazar que no hay variación entre las calificaciones obtenidas de los dos grupos de Estadística Inferencial.

RESUMEN

En esta unidad, se trató el tema de prueba de hipótesis, consistente en un contraste de dos supuestos sobre el valor de un parámetro, el cual se prueba con los resultados de una muestra. Se analizó cómo plantear hipótesis, se mencionaron los tipos de errores que pueden cometerse, los tipos de pruebas que pueden realizarse y la forma de delimitar las regiones de aceptación y rechazo. Se explicó también cómo efectuar pruebas de hipótesis con los métodos de intervalo, estadístico de prueba y p-value. Además, con el apoyo de Excel, se trabajaron ejercicios para realizar pruebas con la media y la proporción, así como con la diferencia de medias, proporciones y varianzas.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	9	348-405
Levin, R.	8	319-358
	9	359-402
Lind, D.	10	333-370
	11	371-409

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 5

Pruebas de hipótesis con la distribución ji cuadrada



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad, el alumno relacionará los conceptos de prueba de hipótesis con la distribución ji cuadrada.

TEMARIO DETALLADO

(10 horas)

5. Pruebas de hipótesis con la distribución ji cuadrada

5.1. La distribución ji cuadrada, χ^2

5.2. Pruebas de hipótesis para la varianza de una población

5.3. Prueba para la diferencia entre n proporciones

5.4. Pruebas de bondad de ajuste a distribuciones teóricas

5.5. Pruebas sobre la independencia entre dos variables

5.6. Pruebas de homogeneidad

INTRODUCCIÓN

En la unidad anterior, se dieron las bases para realizar pruebas de hipótesis para contrastar valores de parámetros de una población, como la media y una proporción. Posteriormente, se contrastaron medias, proporciones y varianzas de poblaciones independientes utilizando estadísticos de prueba con distribuciones normal, t de Student y F. Ahora, en esta unidad, se empleará otra distribución muestral, la ji cuadrada (χ^2), útil no solamente para realizar pruebas relacionadas con una varianza poblacional, sino también para validar si una muestra se ajusta a una distribución teórica, si hay un cambio en una distribución, si dos variables son independientes o si dos muestras proceden de la misma población.

Primero, se expondrá la distribución χ^2 ; después, se mostrará su uso para contrastar hipótesis relacionadas con la varianza poblacional, diferencia de proporciones, bondad de ajuste, independencia y homogeneidad.

Para el profesional egresado de la Facultad de Contaduría y Administración, el conocimiento y manejo de esta distribución le dará una herramienta adicional para una mejor toma de decisiones.

5.1. La distribución ji cuadrada, χ^2

En la última sección de la tercera unidad, se utilizó la distribución χ^2 (ji cuadrada) para estimar un intervalo para una varianza poblacional. Teóricamente, esta distribución es un caso de otra distribución conocida como *gamma*; el parámetro que determina su distribución son los grados de libertad, es decir, el número de observaciones que pueden variar libremente. Las características de esta distribución son las siguientes:

- La distribución se encuentra definida para valores positivos.
- La forma de una distribución χ^2 depende de los grados de libertad (gl), por lo que hay un número infinito de distribuciones.
- El área bajo la curva es uno.
- La distribución es sesgada a la derecha.

En distribuciones muestrales, se emplea el estadístico

$$\chi^2 = \frac{(n - 1)s^2}{\sigma^2}$$

Donde:

n = tamaño de muestra

σ^2 = varianza poblacional



s^2 = varianza muestral

El estadístico tiene una distribución χ^2 con $n - 1$ grados de libertad.

Este resultado es válido si la muestra proviene de una población con distribución normal.

5.2. Pruebas de hipótesis para la varianza de una población

En la unidad anterior, se realizaron pruebas de hipótesis relacionadas con una media, una proporción, diferencia de medias y diferencia de proporciones, y se finalizó con pruebas entre dos varianzas. En este capítulo, se expone cómo efectuar una prueba para la varianza de una población.

Como se ha mencionado en las unidades pasadas, en ocasiones se requiere hacer inferencias sobre la varianza poblacional. Así como en la unidad anterior, en este caso se plantea una hipótesis nula y otra alternativa que involucra a la varianza, pero el estadístico de prueba es

$$\chi^2 = \frac{(n - 1)s^2}{\sigma^2}$$

Y la distribución asociada es una χ^2 con $n - 1$ grados de libertad.

A continuación, se analizan dos ejemplos.

Primer ejemplo

Un *call center* tiene como criterio de calidad que la duración de sus llamadas tengan una desviación estándar de 1.5 respecto al promedio de cinco minutos. El gerente del *call center* sospecha que la desviación es mayor, para confirmarlo elige una muestra de 50 llamadas y obtiene una desviación de 1.37 minutos. ¿Se puede afirmar con un nivel de confianza del 95% que la sospecha del gerente es correcta?

Parámetro solicitado:

$$\sigma$$

Datos:

$$\sigma = 1.5$$

$$n = 50$$

$$s = 1.37$$

$$\text{Nivel de confianza: } 95\% = 0.95$$

$$\text{Significancia: } \alpha = 1 - 0.95 = 0.05$$

$$\text{Grados de libertad: } n - 1 = 50 - 1 = 49$$

Hipótesis:

$$H_0 = \sigma^2 = (1.5)^2$$

$$H_1 = \sigma^2 > (1.5)^2$$

Cálculo del estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \frac{(50 - 1) \cdot (1.37)^2}{(1.5)^2}$$

$$\chi^2 = \frac{(49) \cdot (1.37)^2}{(1.5)^2}$$

$$\chi^2 = \frac{(49) \cdot 1.8967}{2.25}$$

$$\chi^2 = \frac{91.9681}{2.25}$$

$$\chi^2 = 40.87$$

Cálculo del punto crítico

Con el empleo de la función de Ms-Excel:

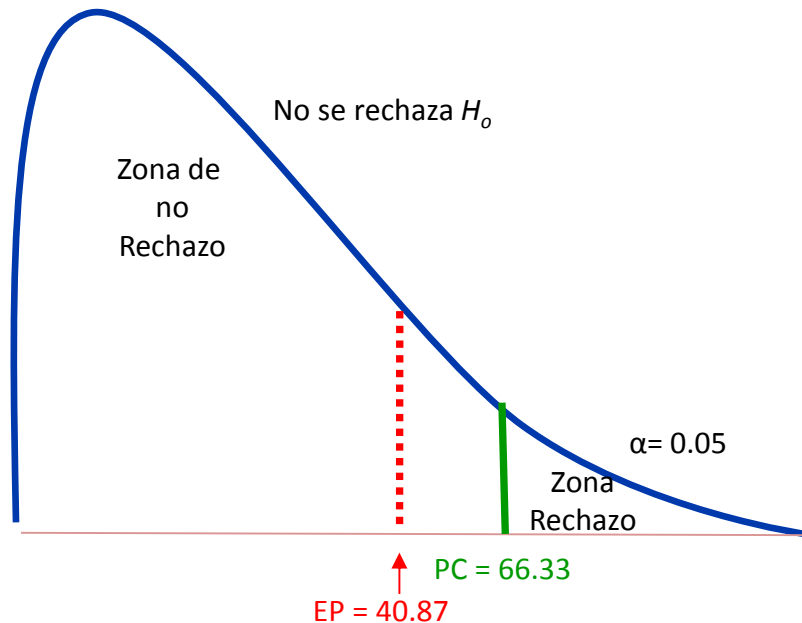
PRUEBA.CHI.INV(probabilidad,grados_de_libertad)

Se obtiene:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV}(0.05,49) = 66.3386$$

En la figura 1, se ilustra la región donde cae el estadístico de prueba:

Figura 1. Resultado de la prueba de hipótesis $H_0: \sigma^2 = 1.5$ contra $H_0: \sigma^2 > 1.5$



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra la distribución del estadístico de prueba asumiendo que la hipótesis nula es cierta. Como la prueba es unilateral, en este caso la región de rechazo se encuentra en el extremo derecho de la curva, a partir del punto crítico (66.33), ello significa que, si la prueba tiene un valor mayor a este punto, la hipótesis nula se rechaza. En la figura, se observa que el resultado de la prueba (40.87) es menor al punto crítico, por tanto, no se rechaza la hipótesis nula.

En conclusión, no existe evidencia estadística para rechazar la hipótesis nula, es decir, no se apoya la sospecha del gerente que la desviación estándar sea mayor a 1.5 minutos.

Segundo ejemplo

Una empresa realiza periódicamente una encuesta de clima laboral entre los empleados. Recientemente, varios departamentos solicitan que esta encuesta ya no se realice con la misma periodicidad, pues distrae las labores de los subordinados. En defensa de la encuesta, el director de recursos humanos sostiene que una variabilidad de 7 minutos no afecta el desempeño. Para comprobar que la variabilidad es de 7, elige una muestra de 20 empleados y obtiene un resultado de 6.7 minutos. ¿Se puede afirmar, con un nivel de confianza del 90%, que el director está en lo correcto?

Parámetro solicitado:

$$\sigma$$

Datos:

$$\sigma = 7$$

$$n = 20$$

$$s = 6.7$$

Nivel de confianza: 90% = 0.90

Significancia: $\alpha = 1 - 0.9 = 0.1$

$$\alpha = \frac{0.1}{2} = 0.05$$

Grados de libertad: $n - 1 = 20 - 1 = 19$

Hipótesis:

$$H_0 = \sigma^2 = (7)^2$$

$$H_1 = \sigma^2 \neq (7)^2$$

Cálculo del estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \frac{(20 - 1) \cdot (6.7)^2}{(7)^2}$$

$$\chi^2 = \frac{(19) \cdot 44.89}{49}$$

$$\chi^2 = \frac{852.91}{49}$$

$$\chi^2 = 17.4$$

Cálculo de los puntos críticos

Con Excel, se obtienen los puntos críticos. Valor crítico superior:

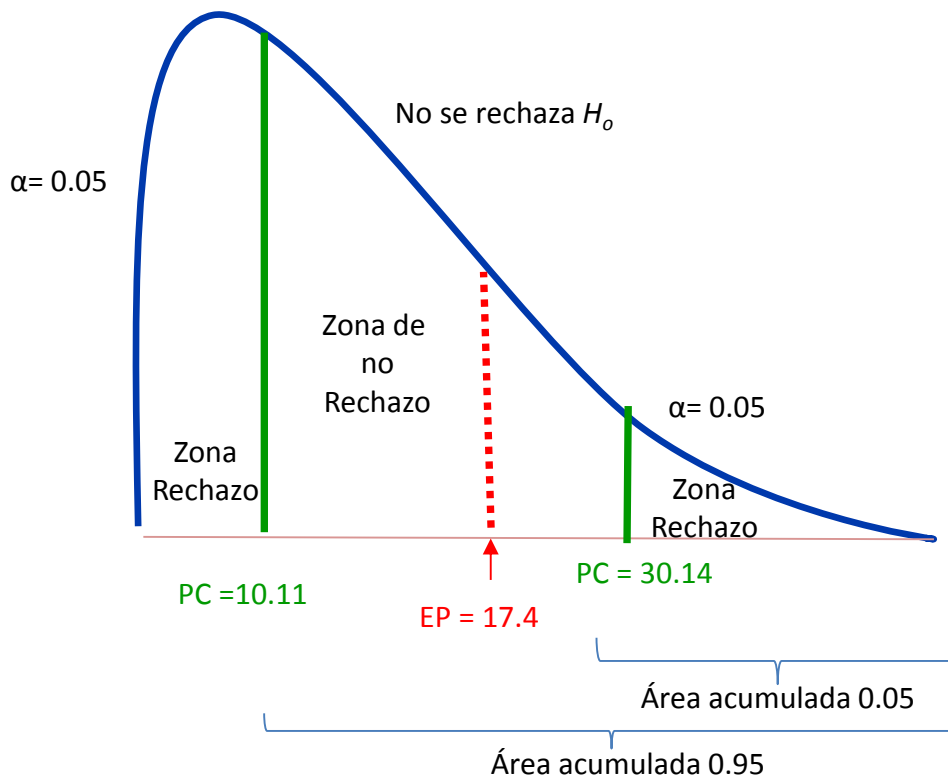
$$\text{PRUEBA.CHI.INV}(0.05,19) = 30.14$$

Valor crítico inferior:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV}(0.95,19) = 10.11$$

En la figura 2, se ilustra la región donde cae el estadístico de prueba:

Figura 2. Resultado de la prueba de hipótesis $H_0: \sigma^2 = 7$ contra $H_0: \sigma^2 \neq 7$



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra la distribución del estadístico de prueba asumiendo que la hipótesis nula es cierta. Como la prueba es bilateral, la región de rechazo se encuentra en ambos extremos de la curva. La región de aceptación se halla entre los puntos críticos (10.11 y 30.14), esto significa que, si la prueba tiene un valor en esta región, la hipótesis nula se acepta. En la figura, se observa que el resultado de la prueba (17.4) se encuentra en la zona de aceptación, por tanto, no se rechaza la hipótesis nula.

En conclusión, no existe evidencia estadística para rechazar la hipótesis nula: se apoya la defensa del director de recursos humanos.

5.3. Prueba para la diferencia entre n proporciones

En la sección anterior, se mostró el empleo de la distribución χ^2 para hacer un contraste de hipótesis de una varianza poblacional. A partir de esta sección, se analizará su utilidad en la comparación de datos observados contra esperados, y de esta manera apoyar o no un comportamiento teórico.

Estadístico de prueba que se empleará a partir de esta sección:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

Donde:

o_i = valor observado

e_i = valor esperado

k = número de categorías

Este estadístico tendrá una distribución χ^2 . Los grados de libertad varían según el contexto.

En esta sección, se aplicará el estadístico mencionado para apoyar o no que un conjunto de datos tiene una distribución multinomial.

En el curso de Estadística Descriptiva, se presentó la distribución binomial, la cual tiene como una de sus características que cada uno de los n ensayos independientes solamente ofrece dos resultados posibles manteniéndose constante la probabilidad de éxito. Cuando existen al menos tres resultados posibles, los cuales son mutuamente excluyentes y cada uno con una probabilidad de ocurrencia de manera que su suma da uno, se está frente a una distribución multinomial.

Supóngase que históricamente la proporción de estudiantes de Administración que obtiene una calificación mayor a 9 en Estadística Inferencial es 0.05; entre 8 y 9, 0.15; entre 7 y 8, 0.55; y el resto, menor a 7. Se ha propuesto un estrategia de enseñanza que se espera mejore el aprovechamiento de la materia en los estudiantes de Administración. Un grupo piloto de 140 alumnos registró los siguientes resultados:

Nivel	Rango de calificación	Alumnos
A	9.1-10	15
B	8.1-9.0	35
C	7.1-8.0	50
D	Hasta 7.0	40
Total		140

¿Se podría apoyar con un nivel de confianza de 95% que la estrategia modificó el aprovechamiento de los estudiantes de Administración en Estadística Inferencial?

Obsérvese que el tratamiento de la información se ajusta al de una distribución multinomial porque hay más de dos resultados y cada alumno nada más puede estar en una categoría. Se denotará como p_A , p_B , p_C y p_D a la proporción

de alumnos en cada nivel, y se aplicará una prueba de hipótesis para determinar si la nueva estrategia modifica el desempeño.

La hipótesis nula y alternativa para probar si la estrategia modifica o no el desempeño es la siguiente:

$$H_0: p_A = 0.05; p_B = 0.15; p_C = 0.55; p_D = 0.25$$

H_a: las proporciones poblacionales no son las de la hipótesis nula

Asumiendo como cierta la hipótesis nula, se esperaría que los 140 alumnos se distribuyeran de la siguiente manera:

Nivel	Rango de calificación	Proporción bajo H ₀	Alumnos esperados
A	9.1-10	0.05	140 · 0.05 = 7
B	8.1-9.0	0.15	140 · 0.15 = 21
C	7.1-8.0	0.55	140 · 0.55 = 77
D	Hasta 7.0	0.25	140 · 0.25 = 35
Total			140

Se calcula el estadístico de prueba que tendrá una distribución χ^2 con $k - 1$ grados de libertad, en este caso, $k = 4$:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

$$\chi^2 = \frac{(15 - 7)^2}{7} + \frac{(35 - 21)^2}{21} + \frac{(50 - 77)^2}{77} + \frac{(40 - 35)^2}{35}$$

$$\chi^2 = 9.1 + 9.3 + 9.5 + 0.7$$

$$\chi^2 = 28.7$$

Se realiza una prueba bilateral. Con Microsoft Excel (2013), se calcula el punto crítico superior:

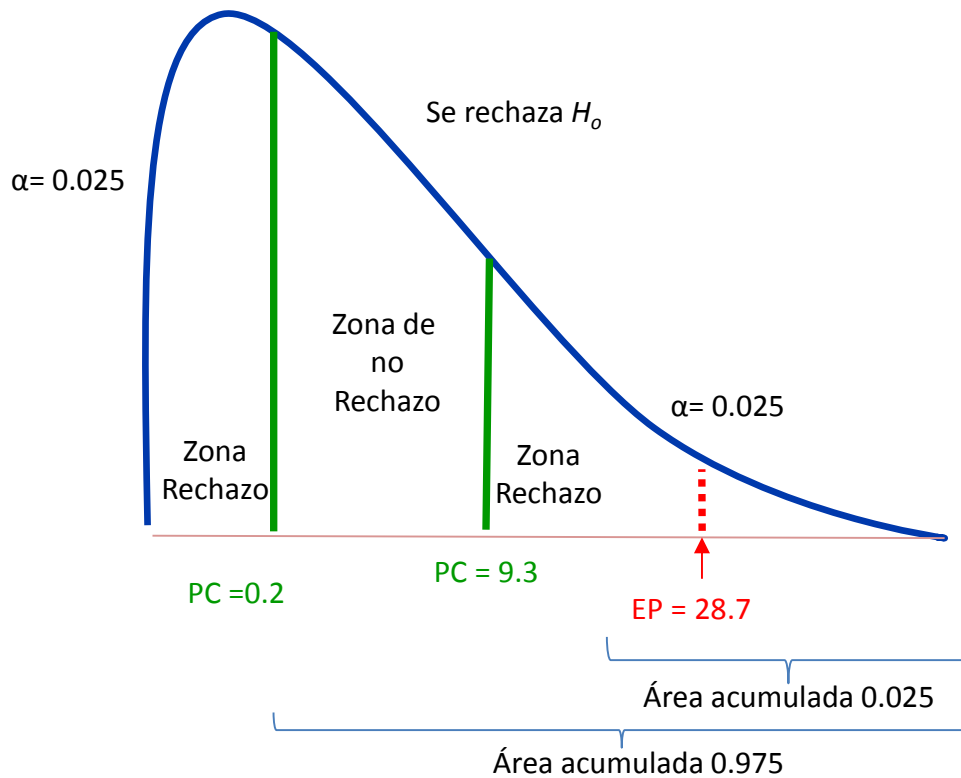
$$\text{PRUEBA.CH.IINV}(0.05/2,3) = 9.3$$

Y el inferior:

$$\text{PRUEBA.CH.IINV}(1-0.05/2,3) = 0.2$$

En la figura 3, se ilustra la región donde cae el estadístico de prueba.

Figura 3. Resultado de la prueba de hipótesis



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra la distribución del estadístico de prueba asumiendo que la hipótesis nula es cierta. Debido a que la prueba es bilateral, la región de rechazo se encuentra en ambos extremos de la curva. La región de aceptación se halla entre los puntos críticos (0.2 y 9.3), lo cual significa que, si la prueba tiene un valor en esta región, la hipótesis nula se acepta. En la

figura se observa que el resultado de la prueba (28.7) se sitúa en la zona de rechazo, por tanto, se rechaza la hipótesis nula.

En conclusión, hay evidencia estadística para rechazar la hipótesis nula: la estrategia modificó el aprovechamiento de los estudiantes de Administración en Estadística Inferencial.

5.4. Pruebas de bondad de ajuste a distribuciones teóricas

Como se ha estudiado hasta este punto, tanto las técnicas de estimación como las de contraste de hipótesis se realizan con la información de una muestra. A veces, se pretende conocer si la población de la que proviene la muestra se ajusta a una distribución teórica. En esta sección, se utilizará la distribución χ^2 para probar si un conjunto de información se ajusta a una distribución normal, Poisson o binomial. En las tres distribuciones el proceso para realizar la prueba es similar:

- Se forman categorías.
- Se realizan conteos en cada categoría.
- Se estima el valor esperado de elementos en cada categoría.
- Se contrasta la hipótesis.

H_0 : los datos se ajustan a la distribución

H_1 : los datos no se ajustan a la distribución

Con el estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

Donde:

o_i = valor observado

e_i = valor esperado

k = número de categorías

Asumiendo cierta la hipótesis nula, este estadístico tendrá una distribución χ^2 , con $k - p - 1$ grados de libertad, donde k es el número de categorías y p los parámetros de la distribución teórica.

La hipótesis nula se rechaza si el valor del estadístico de prueba resulta mayor al punto crítico de la distribución teórica.

A continuación, se muestra cómo realizar la prueba de bondad de ajuste para una distribución normal.

5.4.1. Ajuste a una distribución normal

Para explicar la prueba para el ajuste a una distribución normal, se utilizará un ejemplo.

Los resultados de una prueba realizada a 110 aspirantes a ocupar una plaza laboral se muestra a continuación.

80.0	60.0	56.7	54.2	52.5	50.8	48.3	46.7	45.0	42.5	36.7
69.2	59.2	56.7	53.3	51.7	50.0	48.3	46.7	45.0	42.5	36.7
69.2	59.2	56.7	53.3	51.7	50.0	48.3	45.8	44.2	41.7	36.7
69.2	59.2	56.7	53.3	51.7	49.2	47.5	45.8	44.2	41.7	34.2
69.2	58.3	56.7	53.3	51.7	49.2	47.5	45.8	44.2	40.8	34.2
68.3	58.3	55.8	53.3	50.8	49.2	47.5	45.0	44.2	40.8	33.3
64.2	57.5	55.8	53.3	50.8	49.2	47.5	45.0	43.3	40.0	32.5
63.3	57.5	55.8	52.5	50.8	49.2	46.7	45.0	43.3	38.3	32.5
61.7	56.7	55.0	52.5	50.8	48.3	46.7	45.0	43.3	37.5	29.2
60.8	56.7	54.2	52.5	50.8	48.3	46.7	45.0	42.5	36.7	37.2

A fin de precisar los puntajes que deben tener los candidatos para pasar a la siguiente etapa, se quiere probar primeramente que los datos provienen de una distribución normal con un nivel de confianza de 95%.

Como la distribución normal es continua, para probar el ajuste a esta distribución, se categorizará la información en deciles.

En primer lugar, se estimarán los parámetros de la distribución (media y desviación estándar) con la información de la muestra.

El estimador de la media (μ) es el promedio muestral; y el de la desviación estándar (σ), la desviación muestral.

Así:

$$\hat{\mu} = \frac{80.0 + 69.2 + \dots + 29.2 + 37.2}{109} = 49.7$$

Y:

$$\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{(80.0 - 49.7)^2 + (69.2 - 49.7)^2 + \dots + (29.2 - 49.7)^2 + (37.2 - 49.9)^2}{109 - 1}} = 8.9$$

Se va a probar, entonces, si la información se ajusta a una distribución normal con media 49.7 y desviación estándar de 8.9.

Para realizar la prueba, se formarán 10 categorías y cada una concentrará una probabilidad de 10%. Estas categorías se determinarán con los cuantiles z de una distribución normal estándar; una vez conocido este valor, se procede a convertirlo en la métrica de la prueba.

En la siguiente tabla se muestran los puntos de corte.

Tabla. Cálculo de los puntos de corte para formar las categorías que se utilizarán en la prueba de bondad de ajuste a una distribución normal

Corte	z	Puntaje $49.7+z \cdot 8.9$
	-	
1	1.28	38.29
	-	
2	0.84	42.21
	-	
3	0.52	45.03
	-	
4	0.25	47.45
5	0.00	49.70
6	0.25	51.95
7	0.52	54.37
8	0.84	57.19
9	1.28	61.11

La tabla anterior consta de tres columnas: corte, z y puntaje. En la primera columna solamente se enumeran los puntos de corte que se requieren para dividir la distribución teórica en 10 partes iguales. La segunda (z) es el cuantil de una distribución normal estándar que acumula un área de 0.1 desde el último corte a la izquierda. Y la tercera es la conversión del valor del cuantil z a la métrica del examen. Esta conversión se fundamenta en que la distribución normal estándar se calcula así:



$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

Donde:

Z = variable estandarizada

X = variable original

μ = media de X

σ = desviación de X

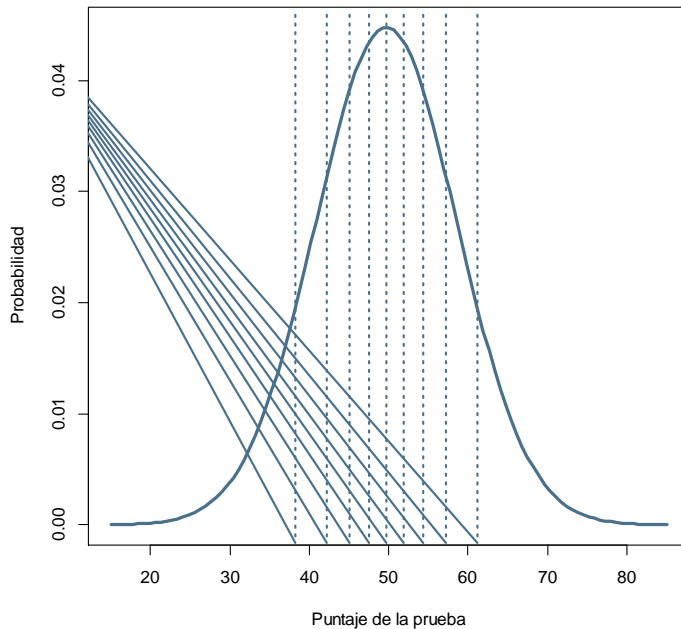
Al despejar X, se obtiene:

$$X = \mu + Z \cdot \sigma$$

Así, el punto de corte en la métrica del examen se obtiene sumando al promedio (49.7) el producto del cuantil por la desviación estándar (8.9).

En la figura 4, se ilustra la segmentación de la distribución teórica con el empleo de los puntos de corte calculados.

Figura 4. Segmentación de la distribución teórica en 10 áreas iguales



Fuente: elaboración propia con empleo del paquete estadístico R⁹

La figura anterior muestra la segmentación en 10 áreas del mismo tamaño (0.1) de una distribución normal con media de 49.7 y desviación estándar de 8.9. El siguiente paso consiste en realizar un conteo de los aspirantes que caen en cada categoría (área) y compararlo con su número esperado: $(110)(0.1) = 11$. La siguiente tabla presenta las frecuencias observadas y esperadas para cada categoría.

Tabla. Frecuencias observadas y esperadas por categoría

Categoría	Frecuencia	
	Observada	Estimada
1	12	11
2	6	11
3	17	11
4	8	11
5	14	11
6	12	11

⁹R Core Team (2014). R: A language and environment for statistical computing. R Foundation for Statistical Computing, Vienna, Austria. URL <http://www.R-project.org/>.

7	12	11
8	11	11
9	9	11
10	9	11
Total	110	110

Una vez que se cuenta con las frecuencias observadas y estimadas para cada categoría, se procede a realizar la prueba con el estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

Sustituyendo los valores, se tiene:

$$\chi^2 = \frac{(12 - 11)^2}{11} + \frac{(6 - 11)^2}{11} + \dots + \frac{(9 - 11)^2}{11} = 8.2$$

A partir de la hipótesis nula, el estadístico de prueba tiene una distribución χ^2 con $k - p - 1$ grados de libertad. En este caso, $k = 10$ y $p = 2$ porque la distribución normal tiene dos parámetros (media y desviación estándar): se comparará el valor del estadístico de prueba con el punto crítico de una distribución χ^2 con $10 - 2 - 1 = 7$ grados de libertad que corta la curva en dos zonas: una con área de 0.05 a su derecha y la otra de 0.95.

Con Microsoft Excel (2013), se calcula el punto crítico de esta distribución así:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV}(0.05, 7) = 14.07$$

Como el punto crítico es mayor al valor del estadístico de prueba, no se tiene evidencia estadística para rechazar la hipótesis nula. Luego, se apoya la hipótesis de que la muestra proviene de una población con distribución normal.

5.4.2. Ajuste a una distribución Poisson

En este apartado, se muestra un ejemplo donde se prueba la bondad de ajuste a una distribución Poisson.

En un establecimiento comercial, se han incrementado las quejas respecto a que no hay suficiente personal para atender a la clientela. Por su parte, los empleados solicitan al gerente que contrate más personal debido a que la demanda los supera. Con la intención de justificar la contratación de más personal, el gerente, durante una semana, tomó una muestra aleatoria de 60 periodos de 15 minutos y registró el número de clientes que acuden al establecimiento. Los registros son los siguientes:

10	6	9	8	12	9
20	15	1	20	16	1
14	16	18	0	19	9
17	1	5	4	10	4
10	20	13	10	16	19
8	17	13	9	1	6
5	10	15	10	14	9
10	15	8	3	11	8
18	17	14	17	12	9
3	2	14	15	16	1

Para realizar simulaciones, se debe estar convencido de que la distribución de las llegadas sigue una distribución Poisson. Con un nivel de confianza del 95%, se apoya la hipótesis de que las llegadas se ajustan a una distribución Poisson.

Para realizar la prueba, primero se construye una tabla de frecuencia de llegadas:

Llegadas	Casos
1	6
2	1
3	2
4	2
5	2
6	2
7	0
8	4
9	6
10	7
11	1
12	2
13	2
14	4
15	4
16	4
17	4
18	2
19	2
20	3
Promedio	10.7

En la primera columna de la tabla anterior, se muestra el número de llegadas registradas en periodos de 15 minutos, estas llegadas oscilan entre 1 y 20. En promedio, se registran 10.7 llegadas cada 15 minutos (este promedio se calculó utilizando el criterio de datos agrupados).

Con el propósito de no trabajar con frecuencias menores a cinco, se agruparán categorías y la tabla quedará de la siguiente forma:

Llegadas	Casos
1	6
2 a 7	9
8 a 9	10
10 y más	35

La agrupación utilizada es un tanto subjetiva (normalmente, queda al criterio del investigador).

Se busca probar que la muestra proviene de una población con distribución Poisson con parámetro $\lambda = 10.7$, por lo que el siguiente paso es calcular el valor esperado de cada categoría.

Llegadas	Casos	Probabilidad	Esperado
1 a 7	15	0.1624	10
8 a 9	10	0.2096	13
10 y más	35	0.6245	37

En la tabla anterior, se agruparon la primera y segunda categorías debido a que la frecuencia esperada de una llegada resultó cero. Para calcular la frecuencia esperada, primero se utiliza la distribución teórica Poisson con $\lambda = 10.7$. Después, la probabilidad obtenida en cada categoría se multiplica por el tamaño de la muestra (60). Una vez que se tienen los datos observados y esperados, se realiza la prueba con el estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

Sustituyendo los valores, se obtiene:

$$\chi^2 = \frac{(15 - 10)^2}{10} + \frac{(10 - 13)^2}{13} + \frac{(35 - 37)^2}{37}$$

$$\chi^2 = 3.52$$

A partir de la hipótesis nula, el estadístico de prueba tiene una distribución χ^2 con $k - p - 1$ grados de libertad. En este caso $k = 3$ y $p = 1$ porque la distribución Poisson tiene un parámetro, por lo que se comparará el valor del

estadístico de prueba con el punto crítico de una distribución χ^2 con $3 - 1 - 1 = 1$ grados de libertad que corta la curva en dos zonas: una con área de 0.05 a su derecha y la otra de 0.95.

Con Microsoft Excel (2013), se calcula el punto crítico de esta distribución así:

$$\text{PRUEBA.CHI.INV}(0.05, 1) = 3.84$$

Como el punto crítico es mayor al valor del estadístico de prueba, no se tiene evidencia estadística para rechazar la hipótesis nula: se apoya la hipótesis de que la muestra proviene de una población con distribución Poisson.

5.4.3. Ajuste a una distribución binomial

Para finalizar el empleo de la χ^2 para ajustar a una distribución teórica, a continuación se presenta un ejercicio donde la distribución es binomial.

El expediente de un trámite se compone de cuatro documentos; si un documento está mal llenado, el expediente se clasifica como erróneo.

La auditoría realizada a la organización que elabora los expedientes mostró los siguientes resultados:

Documentos erróneos	Expedientes
0	130
1	150
2	200
3	120
4	50
Total	650

Antes de establecer alguna métrica, el auditor desea verificar que los expedientes con errores siguen una distribución binomial con un nivel de confianza del 95%.

La distribución binomial tiene dos parámetros: la probabilidad de éxito (p) y el número de ensayos (k). Si se define la variable teórica como el número de documentos con error de los cuatro que forman el trámite, $k = 4$ y p es la probabilidad de que un documento tenga error. Como k ya se conoce, el siguiente paso es estimar p minúscula. Para hacerlo, se calcula el promedio bajo un criterio de datos agrupados y se divide entre k . Realizando estas operaciones, la estimación de $p = 0.42692$.

Estimados los parámetros de la distribución teórica, se procede a calcular los valores esperados. Primero, se calculan las probabilidades de cada categoría y después la probabilidad calculada se multiplica por el total de expedientes.

En la siguiente tabla, se muestran las frecuencia observadas y estimadas:

Documentos erróneos	Expedientes	Probabilidad	Esperados
0	130	0.108	70
1	150	0.321	209
2	200	0.359	233
3	120	0.178	116
4	50	0.033	22
Total	650	1	650

Por último, se realiza la prueba con el estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

Sustituyendo los valores, se obtiene:

$$\chi^2 = \frac{(130 - 70)^2}{70} + \frac{(150 - 209)^2}{209} + \frac{(200 - 233)^2}{203} + \frac{(120 - 116)^2}{116} + \frac{(50 - 22)^2}{22}$$
$$\chi^2 = 110.1$$

A partir de la hipótesis nula, el estadístico de prueba tiene una distribución χ^2 con $k - p - 1$ grados de libertad. En este caso, $k = 5$ y $p = 2$ porque la distribución binomial tiene dos parámetros; entonces, se comparará el valor del estadístico de prueba con el punto crítico de una distribución χ^2 con $5 - 2 - 1 = 2$ grados de libertad que corta la curva en dos zonas: una con área de 0.05 a su derecha, y la otra de 0.95.

Con Microsoft Excel (2013), se calcula el punto crítico de esta distribución así:

$$\text{PRUEBA.CH.I.INV}(0.05, 2) = 5.99$$

Como el punto crítico es menor al valor del estadístico de prueba, se tiene evidencia estadística para apoyar la hipótesis nula, es decir, se rechaza la hipótesis de que la muestra proviene de una población con distribución binomial.

5.5. Pruebas sobre la independencia entre dos variables

En las secciones 5.3 y 5.4, se mostró el uso de la distribución χ^2 para realizar pruebas acerca de la distribución de una población. Otra aplicación de la distribución es para determinar independencia entre dos variables cualitativas. Por ejemplo, podría ser de interés para el gerente de marca de una bebida gaseosa determinar si existe asociación entre el apego emocional a la marca respecto al consumo del producto; o al gerente de recursos humanos de una organización le sería de utilidad identificar la asociación entre el nivel de puntualidad de los empleados respecto a su zona de residencia. A continuación, se expone el empleo de la distribución χ^2 para determinar asociación entre variables.

Antes de entrar en materia, conviene repasar algunos conceptos revisados en el curso de Estadística Descriptiva referentes a probabilidad.

Independencia de eventos

Con frecuencia, es necesario determinar la probabilidad de dos eventos independientes. Los eventos A y B son independientes si $P(A \text{ y } B) = P(A) \cdot P(B)$, es decir, si dos eventos son independientes, entonces, la probabilidad de que ocurran al mismo tiempo es el producto de sus probabilidades.

Como una extensión, si las variables X_1 y X_2 son independientes, su función conjunta $f(x_1, x_2) = f(x_1) \cdot f(x_2)$

Para ilustrar lo anterior, se expone el siguiente ejemplo. Supóngase que la variable X_1 está asociada al resultado de un curso de estadística (aprobado, reprobado), donde la probabilidad de aprobar es 0.3 y la variable X_2 el sexo del alumno (mujer, hombre), siendo la probabilidad que una mujer tome el curso de 0.2.

En la tabla 1, se ilustra la distribución de ambas variables.

Tabla 1. Distribución de las variables X_1 y X_2

Género	Aprueba	Reprueba	$f(x_2)$
Mujer			0.2
Hombre			0.8
$f(x_1)$	0.3	0.7	1.0

En la tabla anterior, se presentan las variables de interés: por fila se muestra los valores de la variable X_2 (género del alumno); y en las columnas, los valores asociados a X_1 (resultado del curso). En los márgenes de la tabla se

encuentran las distribuciones de probabilidad de las variables X_1 y X_2 , denominadas distribuciones marginales.

Si X_1 y X_2 fueran independientes, su distribución conjunta $f(x_1, x_2)$ serían los valores de las celdas de la tabla, resultado de multiplicar las distribuciones marginales.

En la tabla 2, aparece el cálculo de la distribución conjunta.

Tabla 2. Cálculo de la distribución conjunta de X_1 y X_2

Género	Aprueba	Reprueba	$f(x_2)$
Mujer	$0.2 \cdot 0.3 = 0.06$	$0.2 \cdot 0.7 = 0.14$	0.2
Hombre	$0.3 \cdot 0.8 = 0.24$	$0.8 \cdot 0.7 = 0.56$	0.8
$f(x_1)$	0.3	0.7	1.0

Los valores de cada celda de la tabla son el resultado de multiplicar el valor de la distribución marginal en la fila por el de la columna.

Con lo anterior, si el grupo se compone de 60 alumnos, ¿cuántos se esperaría observar en cada categoría? Para responder esta pregunta, se multiplica los 60 por la probabilidad conjunta correspondiente, como se muestra a continuación.

Tabla 3. Distribución esperada de 60 alumnos conforme a la distribución conjunta de X_1 y X_2

Género	Aprueba	Reprueba	Total
Mujer	$60 \cdot 0.06 = 4$	$60 \cdot 0.14 = 8$	12
Hombre	$60 \cdot 0.24 = 14$	$60 \cdot 0.56 = 34$	48
Total	18	42	60

Por último, se muestra el uso de la distribución χ^2 para determinar independencia entre dos valores.

Tablas cruzadas

Una tabla cruzada se utiliza para clasificar observaciones de una muestra de acuerdo con dos o más características (variables cualitativas). Si las variables involucradas en la tabla son independientes, la distribución conjunta tiene una distribución χ^2 con $(r - 1) \cdot (c - 1)$ grados de libertad, donde r es el número de renglones de la tabla y c sus columnas.

De nuevo, el estadístico de prueba es

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

A continuación se muestra un ejemplo.

La opinión de los alumnos asignados a la licenciatura de la UNAM sobre su nivel de preparación precedente se muestra a continuación por tipo de ingreso.

Opinión de los alumnos asignados a licenciaturas de la UNAM sobre su preparación precedente por tipo de ingreso

Tipo de ingreso	Excelente	Buena	Regular	Deficiente	Total
Pase reglamentado	6,160	15,184	1,276	80	22,700
Concurso de selección	4,012	9,007	1,298	139	14,456
Total	10,172	24,191	2,574	219	37,156

Fuente: Perfiles de Aspirantes y Asignados a Bachillerato, Técnico y Licenciatura de la UNAM 2013-2014. Dirección General de Planeación. UNAM.

¿Con un nivel de confianza de 95% se apoyaría la hipótesis de que la opinión del alumno respecto a su preparación previa a la licenciatura es independiente del tipo de ingreso?

Prueba de hipótesis:

H_0 : La opinión sobre la preparación precedente es independiente del tipo de ingreso

H_a : Existe asociación entre la opinión sobre la preparación precedente y el tipo de ingreso

Para responder la pregunta, primero se calculan los valores esperados: se calculan las distribuciones marginales dividiendo los totales por fila y columna entre el total general. Por ejemplo, la proporción de alumnos que respondió excelente es $\frac{10,172}{37,156} = 0.27$; y la proporción de alumnos que ingresó por pase reglamentado, $\frac{22,700}{37,156} = 0.61$. El resto de las proporciones se muestra a continuación.

Tipo de ingreso	Excelente	Buena	Regular	Deficiente	Total
Pase reglamentado					0.61
Concurso de selección					0.39
Total	0.27	0.65	0.07	0.01	1.00

El siguiente paso consiste en calcular el valor esperado de cada celda de la tabla, al que se llega multiplicando el total general (37,156) por el producto de la probabilidad de la fila y de la columna. Por ejemplo, el valor esperado de alumnos de pase reglamentado que respondieron Excelente es el siguiente:

$$37,156 \cdot (0.61 \cdot 0.27) = 6,214$$

De esta manera, los valores esperados se muestran a continuación.

Tipo de ingreso	Excelente	Buena	Regular	Deficiente	Total
Pase reglamentado	6,214	14,779	1,573	134	22,700
Concurso de selección	3,958	9,412	1,001	85	14,456
Total	10,172	24,191	2,574	219	37,156

Obtenidos los valores esperados, sigue calcular el estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

$$\begin{aligned}\chi^2 &= \frac{(6,160 - 6,214)^2}{6,214} + \frac{(15,184 - 14,779)^2}{14,779} + \frac{(1,276 - 1,573)^2}{1,573} + \frac{(80 - 134)^2}{134} \\ &+ \frac{(4,012 - 3,958)^2}{3,958} + \frac{(9,007 - 9,412)^2}{9,412} + \frac{(1,298 - 1,001)^2}{1,001} \\ &+ \frac{(139 - 85)^2}{85} \\ \chi^2 &= 229.0608\end{aligned}$$

Se rechazará la hipótesis nula si el estadístico de prueba es mayor al punto crítico.

Si se asume que la hipótesis nula es cierta, el estadístico de prueba tiene una distribución χ^2 con $(r - 1)(c - 1)$, donde $r = 2$ renglones y $c = 4$ columnas, por tanto, tiene $(2 - 1) \cdot (4 - 1) = 3$ grados de libertad.

Con Excel, se obtiene como punto crítico:

$$\text{PRUEBA.CH.I.INV}(.05,3)=7.8$$

Como el valor de la prueba es notablemente mayor al punto crítico, se rechaza la hipótesis nula: se apoya que la opinión del estudiante sobre su preparación previa se encuentra asociada a su procedencia (tipo de ingreso).

5.6. Pruebas de homogeneidad

En la sección precedente, se utilizó la distribución χ^2 para determinar si dos variables son independientes; ahora, se empleará para comprobar que dos o más muestras son homogéneas.

Que dos o más muestras sean homogéneas significa que provienen de la misma población, por lo que es de esperarse que presenten un

comportamiento similar. Supóngase que se desea realizar un estudio para determinar las causas por las que los alumnos de la carrera de Administración no tienen un buen desempeño en la materia de Estadística Inferencial. Se escogen al azar cuatro grupos (dos del turno matutino y dos del vespertino) y se obtiene la distribución de calificaciones en la materia, como se muestra a continuación.

Tabla. Distribución de las calificaciones del curso de Estadística Inferencial en cuatro grupos de Administración

Grupo	Calificación del curso				Total
	5	6.0 a 7.5	7.6 a 8.5	8.6 a 10	
Matutino ₁	7	50	9	6	72
Matutino ₂	9	55	8	7	79
Vespertino ₁	6	40	6	5	57
Vespertino ₂	7	35	7	6	55
Total	29	180	30	24	263

La tabla anterior presenta la distribución de calificaciones de Estadística Inferencial de 263 alumnos provenientes de los cuatro grupos seleccionados: 180 (68%) tiene calificaciones entre 6 y 7.5; y 24 (9%), notas mayores a 8.5.

Antes de continuar, los académicos responsables de la investigación quieren verificar que las muestras (los grupos) sean homogéneas con un nivel de confianza de 95% para generalizar los resultados que se obtengan, por lo que realizan una prueba de homogeneidad de muestras.

Hipótesis que contrastan:

H_0 : las muestras son homogéneas

H_1 : las muestras no son homogéneas

Así como se procedió para probar si dos variables son independientes, en este caso se utilizará el estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

Su distribución bajo la hipótesis nula es χ^2 con $(r - 1) \cdot (c - 1)$ grados de libertad. Para este ejemplo, la tabla cuenta con cuatro renglones (r) y cuatro columnas (c), por lo que la distribución tendrá $(4 - 1) \cdot (4 - 1) = 9$ grados de libertad.

El cálculo de los valores esperados se realiza de la misma manera que la sección anterior.

Tabla. Valores esperados conforme a la hipótesis nula

Grupo	Calificación del curso				Total
	5	6.0 a 7.5	7.6 a 8.5	8.6 a 10	
Matutino ₁	7	50	8	7	72
Matutino ₂	8	55	9	7	79
Vespertino ₁	6	39	7	5	57
Vespertino ₂	5	36	6	5	52
Total	26	180	30	24	260

Estadístico de prueba:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

$$\chi^2 = \frac{(7 - 7)^2}{7} + \frac{(50 - 51)^2}{51} + \frac{(9 - 9)^2}{9} + \frac{(6 - 7)^2}{7} + \dots + \frac{(6 - 5)^2}{5}$$

$$\chi^2 = 1.1$$

Se rechazará la hipótesis nula si el estadístico de prueba es mayor al punto crítico.

El punto crítico de una distribución χ^2 con 9 grados de libertad que separa la curva en dos regiones, una de 0.95 (izquierda del punto crítico) y otra de 0.05 (derecha del punto crítico), es el siguiente.

$$\text{PRUEBA.CH.IINV}(0.05, 9)=16.9$$

Como el valor de la prueba es menor al punto crítico, se acepta la hipótesis nula y se apoya que las muestras son homogéneas.

Como última observación, al utilizar el estadístico de prueba

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$$

se debe cuidar que los valores observados sean al menos de cinco. De no ser así, se sugiere juntar categorías para que se cumpla esta condición; de lo contrario, la prueba pierde precisión.

RESUMEN

En esta unidad, se expuso la distribución χ^2 , su uso para contrastar hipótesis relacionadas con la varianza poblacional, diferencia de proporciones, bondad de ajuste, independencia y homogeneidad.

Se utilizaron dos estadísticos de prueba: $\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$ para contrastar hipótesis relacionadas con la varianza poblacional, y $\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$ para el resto de las pruebas expuestas. Para que este último estadístico de prueba arroje resultados confiables, se debe observar que tanto la frecuencia observada como la esperada de las categorías sean al menos de cinco.

Como valor agregado, se utilizó Excel para el cálculo de los puntos críticos, que se ha venido practicando en unidades anteriores.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	11	449-471
	12	472-505
Levin, R.	11	447-468
Lind, D.	17	648-679

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 6

Análisis de regresión lineal simple



OBJETIVO PARTICULAR

El alumno conocerá el método de regresión lineal simple, así como su aplicación e interpretación.

TEMARIO DETALLADO

(10 horas)

6. Análisis de regresión lineal simple

6.1. Ecuación y recta de regresión

6.2. El método de mínimos cuadrados

6.3. Determinación de la ecuación de regresión

6.4. El modelo de regresión y sus supuestos

6.5. Inferencias estadísticas sobre la pendiente de la recta de regresión

6.6. Análisis de correlación

INTRODUCCIÓN

Existen situaciones donde se requiere determinar si el comportamiento de cierto suceso se explica con el conocimiento de otra información. Por ejemplo, puede ser de interés conocer el impacto del número de horas de preparación para un examen de admisión a una institución de educación superior en el porcentaje de aciertos; o la afectación de los ingresos de una organización en función del presupuesto destinado a publicidad; o la duración de la batería de un dispositivo electrónico de acuerdo con el tiempo destinado a descargar tutoriales.

Para los problemas descritos en el párrafo anterior, se emplea el análisis de regresión lineal simple, técnica que trata de explicar una variable de interés o respuesta (y) en función de otra (x), mediante un modelo lineal.

En esta unidad, se mostrarán las características del modelo de regresión y el método para estimar sus parámetros. Una vez obtenidos los parámetros, se expone cómo determinar la ecuación del modelo, los supuestos que debe cumplir y la manera de realizar inferencias sobre la pendiente de la recta de regresión. La unidad concluye con el análisis de correlación lineal entre dos variables continuas.

6.1. Ecuación y recta de regresión

En este apartado, se tratarán los conceptos del modelo de regresión lineal simple. Para entender mejor este modelo, se repasará brevemente la ecuación de la recta.

Ecuación de la recta

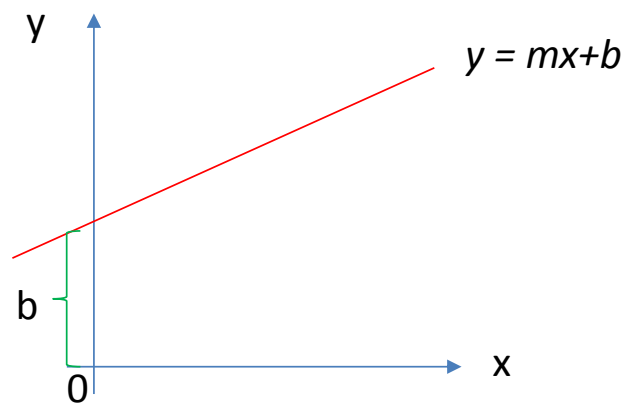
En el plano cartesiano, la forma de describir una recta es mediante la ecuación $y = mx + b$

Donde:

m = pendiente de la recta

b = ordenada al origen o el punto donde interseca la recta al eje Y, cuando $x = 0$

En la figura 1, se muestra una representación gráfica de la línea recta.

Figura 1. Representación gráfica de la línea recta

Fuente: elaboración propia.

La figura anterior ilustra la función de una línea recta con parámetros m y b . La pendiente m indica las unidades que se mueve y por cada unidad de cambio en x , y b es la intersección de la recta con el eje de las ordenadas.

- Si $m > 0$, la recta tiene un ángulo de inclinación positivo; es decir, cada que aumenta x , aumenta y .
- Si $m < 0$, la recta tiene un ángulo de inclinación negativo; es decir, cada que aumenta x , disminuye y .
- Si $m = 0$ la recta es horizontal; es decir, cada que aumenta x , se mantiene constante y en b .

Para determinar la pendiente, es suficiente conocer dos puntos por donde atraviesa la recta $(x_1, y_1), (x_2, y_2)$ y aplicar la fórmula:

$$m = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}$$

Teniendo presente lo anterior, se presenta a continuación el modelo de regresión lineal simple.

Modelo de regresión lineal

El modelo de regresión lineal explica la relación entre una variable dependiente, a la que se denotará y , con otra(s) explicativa(s) a través de una ecuación de primer orden. Tanto las variables dependientes como las explicativas son observables.

Supóngase que una organización con 20 empleados realizó una evaluación del desempeño de cada empleado, y de acuerdo con el resultado se determinó un ajuste en el sueldo. Un auditor quiere explicar el incremento salarial conforme al desempeño del empleado.

En este ejemplo, el incremento salarial es la variable dependiente (y), ya que es resultado del desempeño de cada empleado (x). El incremento salarial observado del i -ésimo empleado ($i = 1, 2, \dots, 20$) se puede plantear de la siguiente manera:

Incremento observado $_i$ = Incremento esperado $_i$ + variación $_i$ ($i = 1, 2, \dots, 20$)

Es decir, el incremento salarial observado del i -ésimo empleado tiene una parte explicable por la variable explicativa (nivel de desempeño observado) y otra no explicable, como puede ser una distracción del evaluador o su estado de salud al momento de la reunión.

Si denotamos como y al incremento salarial, como x al desempeño y como ϵ a la variación entre el incremento observado y estimado, entonces el incremento salarial del i -ésimo empleado ($i = 1, 2, \dots, 20$) se puede expresar así:

$$y_i = \mu(x_i) + \epsilon_i$$



Donde $\mu(x_i)$ representa el incremento esperado del i -ésimo empleado con su desempeño observado.

También $\mu(x_i)$ es un estimador de y_i cuya estimación depende del valor de x_i . En el modelo de regresión lineal, la regla para estimar y consiste en relacionarla con x a través de una ecuación lineal.

Regresando al ejemplo, $\mu(x_i)$ puede expresarse así:

$$\mu(x_i) = \hat{y}_i = \beta_0 + \beta_1 x_i$$

Donde:

$\mu(x_i)$ = estimador del incremento salarial del i -ésimo empleado ($i=1,2,\dots,20$) en función del desempeño observado

β_0 = ordenada al origen de la recta de estimación

β_1 = pendiente de la recta de estimación

Entonces, el auditor puede partir del siguiente modelo para determinar el criterio de incremento salarial de los empleados de la organización:

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i$$

Es el modelo de regresión lineal simple.

Ahora, cuando solamente se emplea una variable explicativa, al modelo de regresión lineal se le denomina *simple* y se modela con la siguiente ecuación:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$$

Donde:

Y_i = variable dependiente o respuesta de la i -ésima observación

β_0 = intersección con el eje Y

β_1 = pendiente de la recta

X_i = variable independiente o explicativa de la i -ésima observación

ε_i = error no observable de la i -ésima observación

$i = 1, 2, \dots, n$.

Cuando hay más de una variable explicativa, el modelo de regresión lineal es múltiple y se modela con la siguiente ecuación:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_p X_p + \varepsilon$$

Donde:

Y = variable dependiente o respuesta con n observaciones

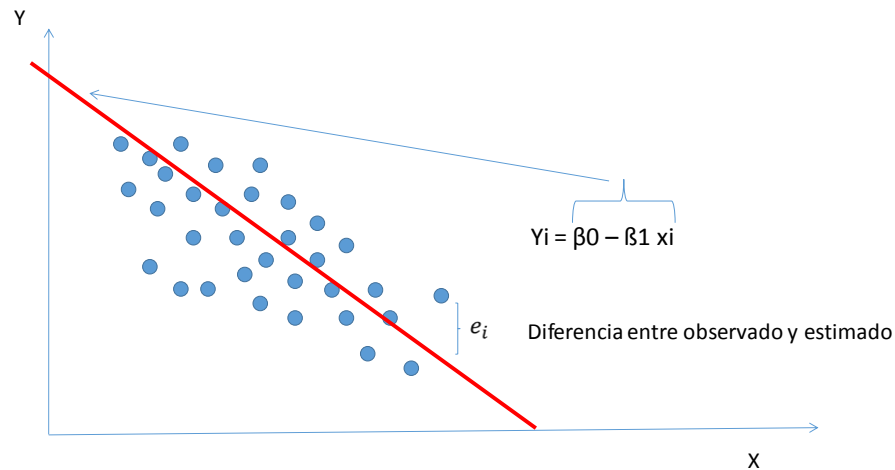
β_0 : intersección con el eje Y

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p$ = razón de cambio de Y respecto a cada variable explicativa manteniendo el resto sin cambio.

X_1, X_2 y X_p = variables independientes o explicativas, cada una de n observaciones

ε : error entre Y observada y estimada

Este material de estudio se enfocará al modelo de regresión lineal simple, en el cual se estima una recta que cruce a lo largo de la información con la intención de explicar el comportamiento de la variable de interés, como lo ilustra la figura 2.

Figura 2. Ilustración del modelo de regresión lineal simple

Fuente: elaboración propia.

La figura anterior ilustra un gráfico de dispersión donde cada punto azul representa el valor de la variable respuesta (Y) observado con el valor de la variable explicativa (X), la línea roja es la recta estimada que se ajusta al conjunto de datos, cuya ecuación es $Y_i = \beta_0 - \beta_1 X_i$, y la diferencia entre el valor observado y el estimado con la ecuación de regresión lineal es el error.

En el ejemplo de los incrementos salariales de la organización de 20 empleados, en el eje X se representaría el desempeño del empleado; y en el eje Y, el incremento salarial. Los puntos azules serían el incremento salarial observado de cada empleado asociado a su desempeño; y la línea roja, el modelo de regresión lineal simple. En el siguiente apartado, se explica cómo calcular la recta de regresión lineal simple.

6.2. El método de mínimos cuadrados

En la parte final de la sección anterior, en la figura 2 se ilustró cómo la recta de regresión lineal simple atraviesa el conjunto de datos; sin embargo, el número de rectas que se pueden trazar es infinito, por lo que surge la pregunta sobre cuál es la recta conveniente. La respuesta no es difícil, dado que lo deseable es que la diferencia entre el valor estimado y observado de una observación sea la menor posible.

Partiendo del modelo para una observación cualquiera:

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i$$

Entonces, el error es la diferencia entre los valores observados y estimados:

$$y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i = \varepsilon_i$$

Error de todas las observaciones (n):

$$\sum_{i=1}^n y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i$$

Como se explicó en la sección anterior, la recta $\beta_0 + \beta_1 x_i$ es un valor esperado de y_i , por lo que la suma de las diferencias entre los valores estimados y observados se espera sea cero. Para superar este inconveniente, se procede a trabajar con los errores al cuadrado, los cuales quedan expresados así:

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2 = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2$$

La recta que se busca es de parámetros β_0 y β_1 y minimiza la expresión del lado derecho. A esta metodología para obtener la recta que garantiza el menor error de estimación se le conoce como *mínimos cuadrados*.

Los valores de los parámetros β_0 y β_1 , por el método de mínimos cuadrados, son los siguientes:

$$\beta_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x}$$

$$\beta_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

Donde:

β_0 : intersección con el eje Y

β_1 : pendiente de la recta de regresión lineal simple

\bar{y} : promedio de la variable dependiente

\bar{x} : promedio de la variable independiente

n: número de observaciones

x_i : i-ésima observación de la variable independiente ($i = 1, \dots, n$)

y_i : i-ésima observación de la variable dependiente ($i = 1, \dots, n$)

A continuación, se muestra a manera de ejemplo cómo estimar una recta de regresión lineal simple por mínimos cuadrados.

Una PYME que imparte clases de manejo a personas de entre 30 y 65 años, para negociar las condiciones de su póliza de accidentes con la compañía de seguros que les ofrece el servicio, quiere conocer la relación entre el número de accidentes automovilísticos en la localidad donde se encuentra el negocio. La información se presenta a continuación.

Accidentes automovilísticos por edad del conductor

ID	Edad	Accidentes	ID	Edad	Accidentes
1	30	1,004	19	48	504
2	31	946	20	49	432
3	32	914	21	50	456
4	33	742	22	51	346
5	34	714	23	52	382
6	35	842	24	53	334
7	36	744	25	54	298
8	37	792	26	55	252
9	38	844	27	56	240
10	39	722	28	57	244
11	40	982	29	58	288
12	41	644	30	59	218
13	42	594	31	60	208
14	43	604	32	61	146
15	44	480	33	62	130
16	45	570	34	63	130
17	46	440	35	64	122
18	47	410	36	65	104

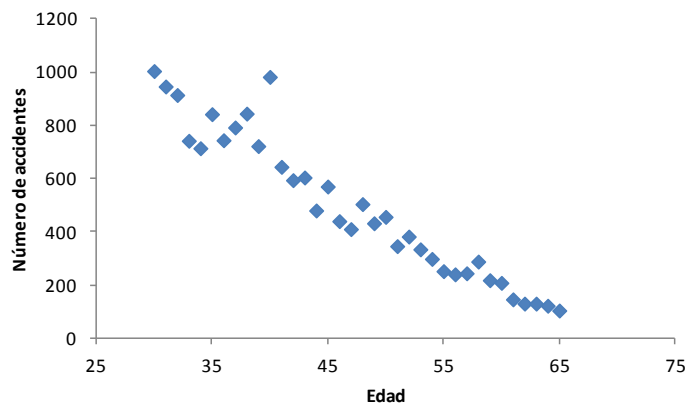
Para obtener la recta de regresión por mínimos cuadrados, se dan los siguientes pasos:

1. Determinar las variables dependiente (Y) e independiente(X).

En este problema, Y es el número de accidentes y X la edad del conductor debido a que el número de accidentes será explicado por la edad del conductor.

2. Graficar las variables X y Y.

Gráfica 1. Número de accidentes por edad del conductor



Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013).

En la gráfica 1, se ilustra el número de accidentes (Y) respecto a la edad del conductor (X). Se aprecia como patrón que, conforme el conductor es mayor, el riesgo de tener un accidente disminuye.

3. Calcular los parámetros de la recta de regresión que atraviesa el conjunto de datos por mínimos cuadrados.

A continuación, se calcula la pendiente de la recta:

$$\beta_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

Obsérvese que en la fórmula se requieren cinco sumas, cuyo cálculo se muestra en la siguiente tabla.

Tabla 1. Memoria de cálculo de los elementos de la fórmula para calcular β_1 mediante mínimos cuadrados

1	2	1-2	$(1)^2$	
X_i	Y_i	$X_i Y_i$	X_i^2	n
Edad	Número de accidentes			
30	1004	30120	900	36
31	946	29326	961	
32	914	29248	1024	
33	742	24486	1089	
34	714	24276	1156	
35	842	29470	1225	
36	744	26784	1296	
37	792	29304	1369	
38	844	32072	1444	
39	722	28158	1521	
40	982	39280	1600	
41	644	26404	1681	
42	594	24948	1764	
43	604	25972	1849	
44	480	21120	1936	
45	570	25650	2025	
46	440	20240	2116	
47	410	19270	2209	
48	504	24192	2304	
49	432	21168	2401	
50	456	22800	2500	
51	346	17646	2601	
52	382	19864	2704	
53	334	17702	2809	
54	298	16092	2916	
55	252	13860	3025	
56	240	13440	3136	
57	244	13908	3249	
58	288	16704	3364	
59	218	12862	3481	
60	208	12480	3600	
61	146	8906	3721	
62	130	8060	3844	
63	130	8190	3969	
64	122	7808	4096	
65	104	6760	4225	
ΣX_i	1710	ΣY_i 17822	$\Sigma X_i Y_i$ 748570	ΣX_i^2 85110
$(\Sigma X_i)^2$	2924100			
		$\Sigma X_i \Sigma Y_i$	30475620	

Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013).

La tabla anterior presenta el cálculo de los elementos de la fórmula de la pendiente de la recta de regresión de mínimos cuadrados. La primera columna contiene la edad del conductor (X); la segunda, el número de accidentes reportados para cada edad (Y). La tercera columna se obtiene multiplicando las dos primeras, por ejemplo, el primer elemento de esta columna (30,120) es resultado de multiplicar el primer valor de la primera (30) por el primer valor de la segunda (1,004). La cuarta columna es resultado de multiplicar la primera por sí misma. Regresando a analizar el primer elemento (900), este se obtuvo de multiplicar por sí mismo el primer elemento de la primera columna (30). En la parte final, se encuentran las sumas y multiplicaciones que se requiere sustituir en la fórmula.

Sustituyendo, la pendiente es la siguiente:

$$\beta_1 = \frac{(36 \cdot 748570) - 30475620}{(36 \cdot 85110) - 2924100}$$

$$\beta_1 = \frac{26948520 - 30475620}{3063960 - 2924100}$$

$$\beta_1 = \frac{-3527100}{139860}$$

$$\beta_1 = -25.218$$

Y la ordenada al origen:

$$\beta_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x}$$

$$\bar{Y} = \frac{17822}{36}$$

$$\bar{Y} = 495.055$$

$$\bar{X} = \frac{17822}{36}$$

$$\bar{X} = 47.5$$

$$\beta_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x}$$

$$\beta_0 = 495.055 - (-25.218 \cdot 47.5)$$

$$\beta_0 = 495.055 - 1197.892$$

$$\beta_0 = 1692.948$$

De esta manera, se obtienen los parámetros de la recta de regresión lineal simple con el método de mínimos cuadrados. En la siguiente sección, se expone cómo determinar la ecuación de regresión lineal simple.

6.3. Determinación de la ecuación de regresión

Como se ha mencionado, el modelo de regresión lineal simple estima el valor observado de la variable dependiente (Y) a partir de la explicativa (X) con la ecuación de una recta. Una vez determinados los valores de los parámetros mediante mínimos cuadrados, la estimación de los valores de Y se realiza con la ecuación de regresión lineal simple:

$$\hat{Y}_i = \beta_0 + \beta_1 X_i$$

En el ejemplo anterior, $\beta_0 = 1692.948$ (1,693) y $\beta_1 = -25.218$ (-25.2) por lo que la ecuación de regresión lineal simple es la siguiente:

$$\hat{Y}_i = 1,693 - 25.2X_i$$

Donde:

\widehat{Y}_i = estimación del número de accidentes para conductores en la i -ésima observación.
($i=1,2,\dots,36$)

X_i = edad del conductor en la i -ésima observación. ($i=1,2,\dots,36$)

En esta ecuación, β_0 indica que, cuando $X = 0$, se espera observar 1693 accidentes, lo que en el contexto del problema no tiene sentido, porque la edad de interés es entre 30 y 65. Por otro lado, la pendiente de la ecuación tiene una dirección negativa, esto significa que, conforme se avance en edad, se espera observar menos accidentes. El valor de la pendiente (-25.2) indica que, por cada año que aumenta la edad del conductor, el número de accidentes disminuye en 25.

6.4. El modelo de regresión y sus supuestos

Un aspecto fundamental cuando se trabaja con esta técnica es que el modelo de regresión lineal simple es estimado con los valores de una muestra, por lo que los valores obtenidos de β_0 y β_1 son estimaciones de los parámetros de la recta con toda la población¹⁰. Así, el propósito del modelo no es solamente calcular los parámetros, sino realizar inferencia sobre los verdaderos valores de esos parámetros. Por lo anterior, es necesario considerar los siguientes supuestos al emplear una regresión lineal simple.

1. En el modelo de regresión lineal simple

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i (i = 1, \dots, n)$$

¹⁰Los estimadores de β_0 y β_1 son insesgados.

tanto la variable dependiente (Y) como la explicativa (X) son observables.

2. El modelo es lineal en los parámetros no en las variables. Esto significa que se pueden realizar transformaciones sobre las variables originales para que haya una relación lineal, y la esencia del modelo no se pierde.
3. El error de estimación ε_i es una variable aleatoria cuyo valor esperado es cero y su varianza es σ^2 , la cual se mantiene constante en todas las observaciones y es desconocida.
4. Los errores ε_i son independientes. Esto significa que, dados dos valores cualesquiera de X, x_i, x_j ($i \neq j$), los errores $\varepsilon_i, \varepsilon_j$ son independientes.¹¹
5. El error ε_i es una variable aleatoria con distribución normal. Al ser y una función lineal del error, también se distribuye normalmente.

Uno de los aspectos que más se descuida al ajustar un modelo de regresión lineal simple es revisar que se cumplan los supuestos del modelo (esta revisión implica analizar el comportamiento de los residuos). Como este tema no está incluido en el plan de estudios, no se abordará; sin embargo, se sugiere profundizarlo en Anderson (2012), parte de la bibliografía citada al término de la unidad.

¹¹O al menos no correlacionados.

6.5. Inferencias estadísticas sobre la pendiente de la recta de regresión

Como se mencionó en la sección anterior, el propósito del modelo de regresión lineal simple no se reduce a calcular los parámetros de la recta, sino que implica realizar inferencia sobre ellos. Cuando se ajusta un modelo de regresión, la primera prueba efectuada es referente a si un modelo lineal es el adecuado para los datos, y posteriormente se hacen inferencias sobre la pendiente. En este apartado, se expondrá como llevar a cabo inferencias sobre la pendiente de la recta de regresión.

Para establecer inferencias con la pendiente del modelo, se contrastan las siguientes hipótesis:

$$H_0: \beta_1 = 0$$

$$H_1: \beta_1 \neq 0$$

La hipótesis nula significa que el valor de la pendiente del modelo no es importante: la variable X no tiene efecto sobre Y, es decir, X no es una variable explicativa de Y.

La hipótesis alternativa plantea que el valor de la pendiente sí es importante: X tiene efecto sobre Y.

Rechazar la hipótesis nula significa que la variable X es una variable explicativa de Y. Esto implica que el modelo puede aplicarse.

El estadístico de prueba empleado para contrastar la hipótesis nula es el siguiente:

$$t = \frac{\widehat{\beta}_1 - \beta_1}{s} \sqrt{\frac{n}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}$$

Donde:

$\widehat{\beta}_1$ = estimador de la pendiente de la recta de regresión

β_1 = pendiente de la recta de regresión asumiendo cierta la hipótesis nula

s = estimador de la desviación estándar, el cual es

$$s = \sqrt{\frac{\sum (Y_i - \widehat{Y})^2}{n - 2}}$$

El estadístico de prueba tiene una distribución t de Student con $n - 2$ grados de libertad.

En la figura 3, se ilustra una prueba ubicada en zona de rechazo.

Figura 3. Ilustración de una prueba donde se rechaza la hipótesis nula



Fuente: elaboración propia.

La figura 3 ilustra una prueba donde el estadístico de prueba se ubica en la zona de rechazo, lo que significa que la pendiente tiene un valor significativo. Al final de la unidad, se muestra un ejemplo de cómo realizar inferencias de la pendiente con Microsoft Excel (2013).

En el ejemplo de los accidentes, se mencionó que el modelo ajustado es

$$\hat{Y}_i = 1,693 - 25.2X_i$$

La pregunta es, entonces, si los coeficientes son significativos. Para responder esto, se realiza la prueba de hipótesis, donde H_0 es que los coeficientes son cero (no tienen un valor significativo). El resultado de la prueba se muestra a continuación.

	<i>Coefficientes</i>	<i>Error típico</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Probabilidad</i>
Intercepción	1692.9	58.6	28.9	1.64442E-25
Edad	-25.2	1.2	-20.9	5.35232E-21

Fuente: Microsoft Excel (2013). Módulo de análisis de datos.

La tabla anterior muestra los valores de los coeficientes del modelo, su error, su estadístico de prueba y resultado. Se ve la significancia de la prueba (p value), y como esta prueba es menor a 0.05, se rechaza H_0 : los coeficientes son significativos.

6.6. Análisis de correlación

En el análisis de regresión lineal simple, si la variable X es explicativa de Y , entonces el modelo muestra el efecto de un cambio en X sobre Y . Un análisis complementario es el de correlación, el cual determina el grado de asociación lineal entre dos variables.

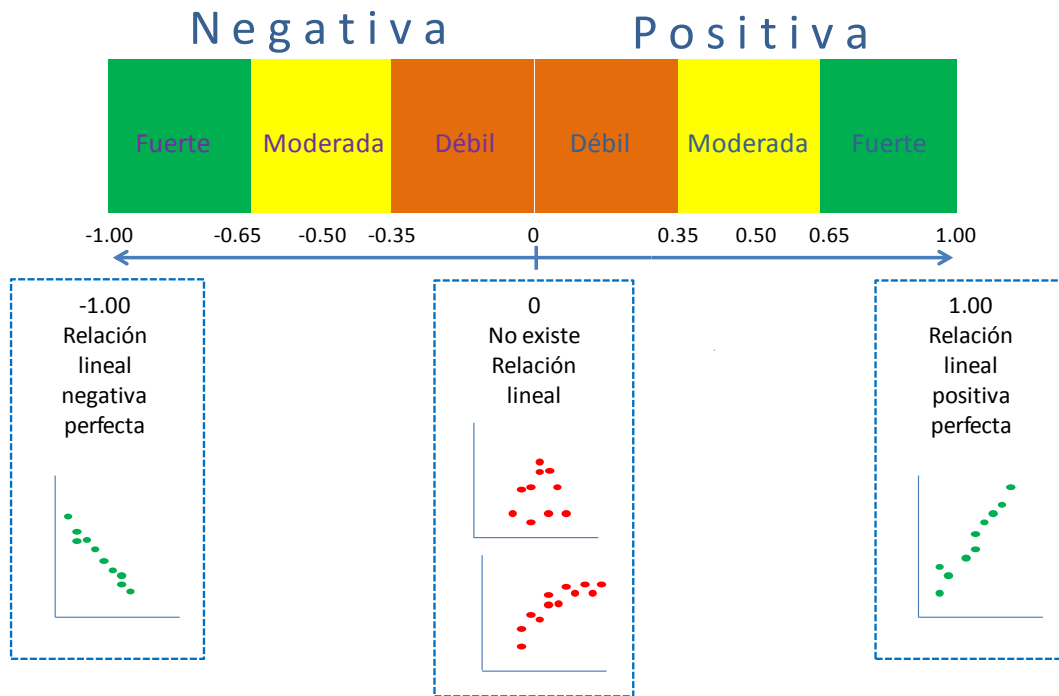
La correlación entre las variables X y Y se denota como ρ_{xy} , y se define como el grado en que se encuentran asociadas estas variables. El estimador de esta correlación es conocido como *coeficiente de correlación*, denotado como r , y su fórmula es

$$r = \frac{\sum(X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum(X_i - \bar{X})^2 \sum(Y_i - \bar{Y})^2}}$$

El coeficiente de correlación es un valor independiente de las unidades de las variables, lo que permite que pueda ser empleado en comparativos; toma valores entre -1 y 1 (en -1 significa que existe una asociación lineal perfecta negativa, es decir, el incremento de la variable explicativa resultará una disminución en la variable respuesta; y en 1 , la asociación lineal entre las variables es perfecta y positiva, lo que implica que un aumento de la variable explicativa hará que aumente el valor de la variable respuesta). Cuando el coeficiente de correlación es cero, significa que las variables no están asociadas o que su asociación no es lineal.

La figura 4 muestra una categorización de la asociación entre dos variables en función del valor del coeficiente de correlación.

Figura 4. Nivel de asociación de dos variables de acuerdo con el valor del coeficiente de correlación



Fuente: elaboración propia.

En la figura anterior, se muestra cómo interpretar los niveles de asociación entre dos variables de acuerdo con el valor del coeficiente de correlación. Un valor mayor a cero indica que existe una correlación positiva; en caso contrario, la correlación es negativa. Las variables se considerarán con una asociación débil si su correlación tiene un valor absoluto entre 0 y 35; moderada, entre 35 y 65; y fuerte, mayor a 65.

Para el ejemplo del número de accidentes por edad del conductor, la correlación entre las dos variables es de -0.9633 , lo que significa que la asociación entre las variables es casi negativa perfecta.

La tabla 2 muestra la memoria de cálculo de los elementos que forman parte de la fórmula de la correlación de las variables. En la parte superior de la tabla, se numera la columna (del 1 al 9) y en algunos casos, debajo de este número, se indican las



columnas involucradas en la obtención de sus cifras. Por ejemplo, los valores de la columna 5 se obtienen de restarle a la edad (columna 1) el promedio de edad (columna 2). Los valores involucrados en la fórmula del coeficiente de correlación son los dos que se hallan en la parte inferior derecha, y al sustituirlos se obtiene lo siguiente:

$$r = \frac{-97075}{\sqrt{103444464748}}$$

$$r = \frac{-97075}{101707.7418}$$

$$r = -0.9633$$

Es decir, el resultado comentado.

Tabla 2. Memoria de cálculo de los elementos de la fórmula para calcular r entre el número de accidentes y la edad del conductor

1	2	3	4	5	6	7	8	9	
X_i	\bar{X}	Y_i	\bar{Y}	$(X_i - \bar{X})$	$(X_i - \bar{X})^2$	$(Y_i - \bar{Y})$	$(Y_i - \bar{Y})^2$	$(X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})$	
Edad	Promedio de X	Número de accidentes	Promedio de Y						
30	47.5	1004	436.06	-17.5	306.25	508.94	25900.45	-896.5278	
31		946		-16.5	272.25	450.94	20335.09	-740.5866	
32		984		-15.5	240.25	408.94	17560.45	-683.6789	
33		742		-14.5	210.25	246.94	6094.56	-359.6944	
34		714		-13.5	182.25	208.94	4356.67	-286.75	
35		892		-12.5	156.25	346.94	12040.45	-436.8666	
36		744		-11.5	132.25	248.94	6193.34	-282.8611	
37		792		-10.5	110.25	236.94	5606.10	-317.8667	
38		894		-9.5	90.25	348.94	12172.23	-334.9722	
39		722		-8.5	72.25	226.94	5108.78	-193.0278	
40		982		-7.5	56.25	486.94	23704.89	-362.0866	
41		694		-6.5	42.25	148.94	2209.45	-96.6789	
42		584		-5.5	30.25	98.94	9791.00	-54.6944	
43		604		-4.5	20.25	108.94	11868.89	-48.75	
44		480		-3.5	12.25	-16.06	256.67	52.6944	
45		570		-2.5	6.25	74.94	5606.67	-187.3611	
46		440		-3.5	2.25	-56.06	3131.00	82.58666	
47		480		-0.5	0.25	-86.06	7294.45	42.52778	
48		504		0.5	0.25	8.94	80.00	4.472222	
49		432		1.5	2.25	-61.06	3596.00	-91.58666	
50		456		2.5	6.25	-39.06	1525.34	-97.67889	
51		346		3.5	12.25	-148.06	22027.56	-521.6944	
52		382		4.5	20.25	-118.06	13934.56	-518.75	
53		304		5.5	30.25	-161.06	25948.89	-86.86666	
54		298		6.5	42.25	-157.06	24668.89	-1281.8611	
55		252		7.5	56.25	-243.06	59076.00	-1822.8667	
56		240		8.5	72.25	-256.06	65563.34	-2167.9722	
57		244		9.5	90.25	-258.06	66588.89	-2385.0278	
58		288		10.5	110.25	-207.06	42872.00	-2174.0866	
59		208		11.5	132.25	-277.06	76791.78	-3386.6789	
60		208		12.5	156.25	-287.06	82401.89	-3588.6944	
61		146		13.5	182.25	-348.06	121138.78	-4712.25	
62		180		14.5	210.25	-365.06	133265.56	-5293.3666	
63		180		15.5	240.25	-366.06	133865.56	-5698.3611	
64		122		16.5	272.25	-373.06	139070.45	-6056.4867	
65		104		17.5	306.25	-398.06	158448.45	-6963.4722	
					3885	265267.89	$\sum(X_i - \bar{X})^2$	$\sum(X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})$	388446.6788

Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013).

Coeficiente de determinación R^2

Para valorar el ajuste del modelo de regresión lineal simple, se considera otro coeficiente llamado *coeficiente de determinación*, denotado como R^2 , que mide la variabilidad explicada por el modelo. Para calcular el coeficiente de determinación, se utiliza la siguiente fórmula:

$$R^2 = \frac{\sum(\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum(Y_i - \bar{Y})^2}$$

Donde:

R^2 : coeficiente de determinación

\hat{Y}_i : i-ésima estimación de Y

Y_i : i-ésima observación de Y

\bar{Y} : promedio de Y

Para el ejemplo del número de accidentes por edad del conductor, el coeficiente de determinación del modelo ajustado entre las dos variables 0.9279, esto significa que el modelo explica en un 93% la variabilidad de la información. La tabla 3 muestra el cálculo de los elementos que intervienen en la fórmula de R^2 .

Tabla 3. Memoria de cálculo de los elementos de la fórmula para calcular R² entre el número de accidentes y la edad del conductor

1	2	3	4	5	6	7	8
X _i	Y _i	\hat{Y}_i	\bar{Y}	(X _i - \bar{X})	($\hat{Y}_i - \bar{Y}$) ²	(X _i - \bar{X})	(Y _i - \bar{Y}) ²
		No. accidentes - 1693 +	Promedio				
Edad	Número de	(-25.22 edad	de Y				
	accidentes	conductor)					
30	1004	936	495.06	441	194771.14	508.94	259024.408
31	946	911		416	173147.56	451.94	203501.892
32	914	886		391	152795.97	418.94	175514.408
33	742	861		366	133716.35	386.94	14981.5586
34	714	836		340	115908.70	354.94	12596.6688
35	842	810		315	99373.03	322.94	10391.408
36	744	785		290	84109.33	290.94	8463.3364
37	792	760		265	70117.61	258.94	6691.0031
38	844	735		240	57397.86	226.94	5127.725
39	722	709		214	45950.09	194.94	3793.7809
40	982	684		189	35774.29	162.94	2654.4892
41	644	659		164	26870.47	130.94	1714.4405
42	594	634		139	19238.62	98.94	9791.0309
43	604	609		113	12878.74	66.94	4468.892
44	480	583		88	7790.85	34.94	1220.753
45	570	558		63	3974.92	2.94	86.66905
46	440	533		38	1430.97	-29.06	841.142
47	410	508		13	159.00	-61.06	3724.4753
48	504	482		-13	159.00	-8.94	80.00864
49	432	457		-38	1430.97	-40.06	1605.0309
50	456	432		-63	3974.92	-72.06	5191.33672
51	346	407		-88	7790.85	-104.06	10831.5586
52	382	382		-113	12878.74	-130.06	16911.5586
53	334	356		-139	19238.62	-156.06	24348.892
54	298	331		-164	26870.47	-182.06	33148.892
55	252	306		-189	35774.29	-208.06	43291.0031
56	240	281		-214	45950.09	-234.06	54791.3364
57	244	255		-240	57397.86	-260.06	67628.892
58	288	230		-265	70117.61	-286.06	81772.0031
59	218	205		-290	84109.33	-312.06	97291.7809
60	208	180		-315	99373.03	-338.06	113201.892
61	146	155		-340	115908.70	-364.06	130489.781
62	130	129		-366	133716.35	-390.06	149265.539
63	130	104		-391	152795.97	-416.06	173065.539
64	122	79		-416	173147.56	-442.06	195401.408
65	104	54		-441	194771.14	-468.06	218924.408
					$\sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2$		$\sum (Y_i - \bar{Y})^2$
					2470810.97		2652667.89

Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013).

Así como en la tabla 2, en la parte superior de la tabla 3 se numera la columna (del 1 al 8), y en algunos casos, debajo de este número, se indican las columnas involucradas en la obtención de sus cifras. Por ejemplo, los valores de la columna 5 se obtienen de restarle a los accidentes estimados (columna 3) el promedio observado de accidentes

(columna 4). Los valores involucrados en la fórmula del coeficiente de determinación son los dos que se sitúan en la parte inferior de la tabla; y al sustituirlos se obtiene:

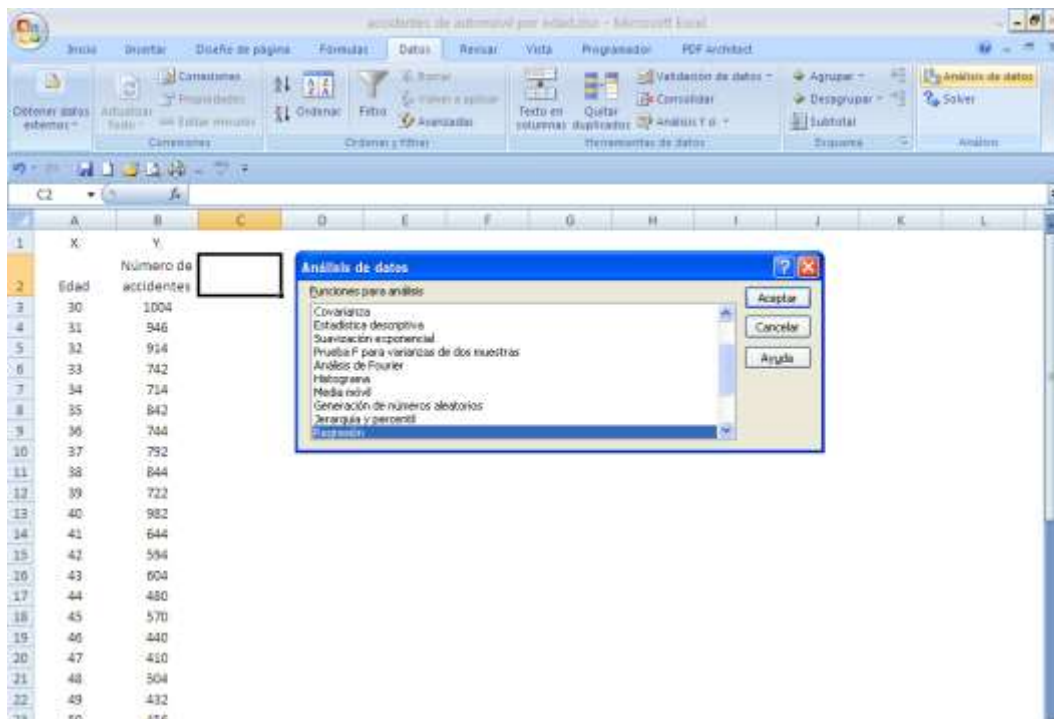
$$R^2 = \frac{2470810.97}{2662667.89}$$
$$R^2 = 0.927945$$

Es decir, el resultado comentado.

Análisis de regresión lineal simple con MS -Excel

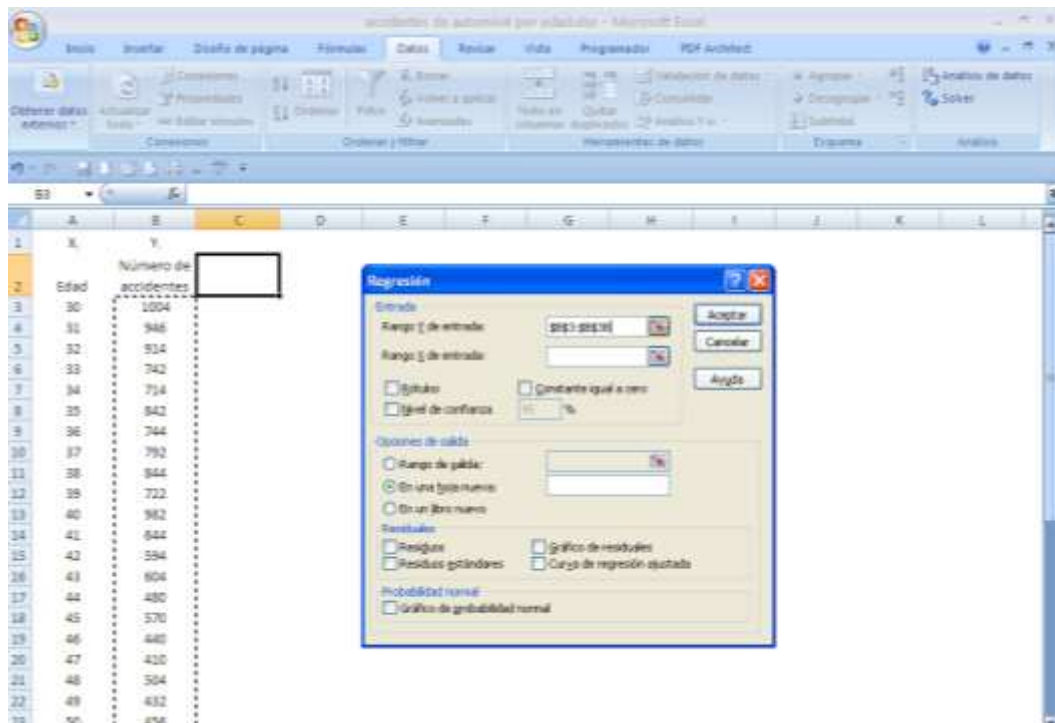
Al igual que otras técnicas de análisis, Microsoft Excel (2013) permite realizar regresión lineal simple en el módulo de *análisis de datos*. A continuación, se muestra el uso de esta herramienta con los datos del ejemplo de los accidentes registrados por edad del conductor.

Capturada la información en Excel, ir al menú de Datos, y seleccionar la opción Análisis de datos, previamente cargada. Se desplegará una ventana de diálogo de funciones para análisis, seleccionar Regresión.



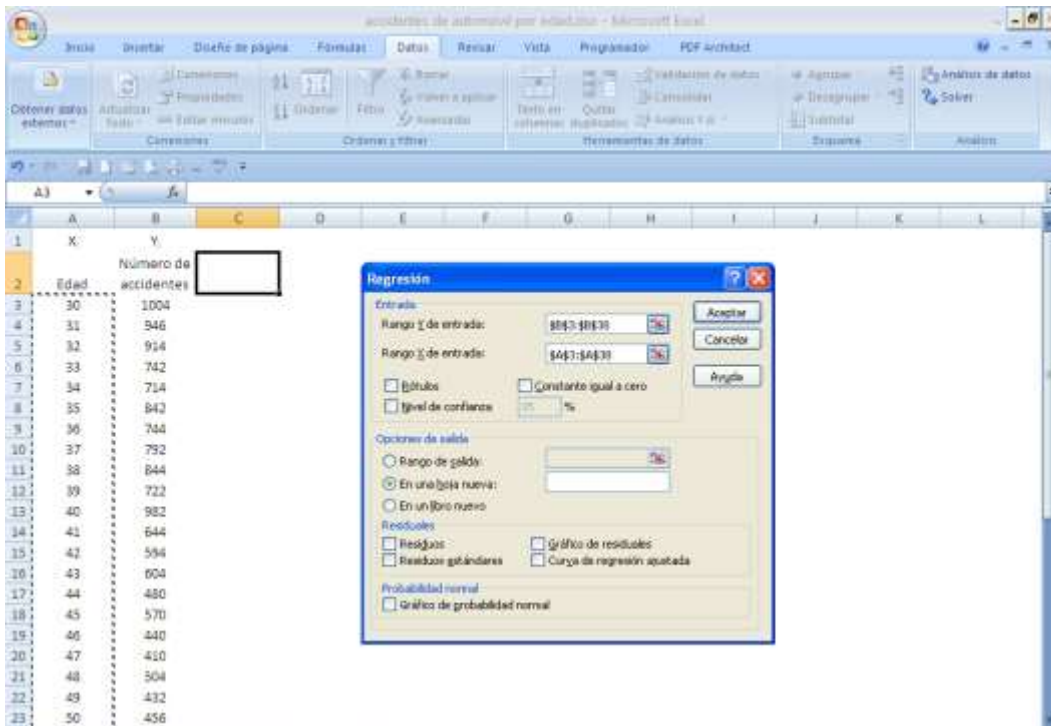
Fuente: Microsoft Excel (2013).

Se despliega una nueva ventana de diálogo, donde se ingresa la información y se determina la salida que se desea obtener. En el rango Y de entrada, seleccionar los datos de la variable dependiente, es decir, el número de accidentes.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

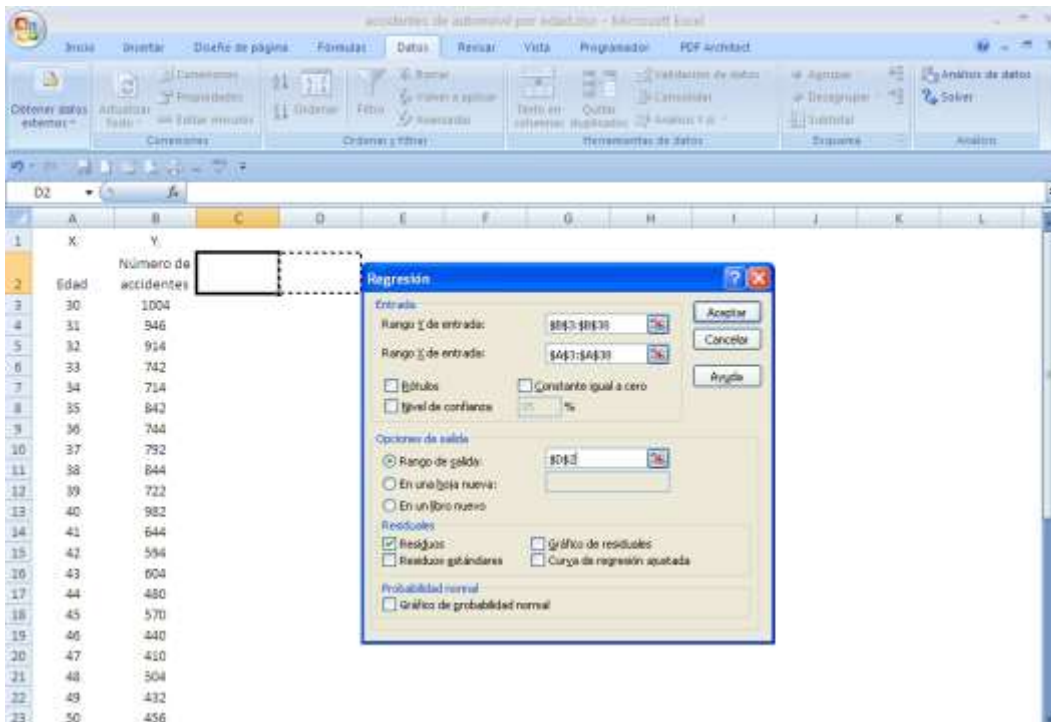
En el rango X de entrada, seleccionar los datos de la variable independiente, es decir, la edad.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

En opciones de Salida, indicar el rango de salida; y en la sección de Residuales, la opción de Residuos. Finalmente, dar en Aceptar.

Es importante señalar que el nivel de significancia no se modifica. Excel toma por defecto el 95% de confianza valor, medida base para determinar si nuestro modelo y los parámetros de la ecuación lineal son o no significativos.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

El cuadro-resumen que se proporciona es el siguiente. Algunas de las medidas señaladas con azul fueron calculadas previamente.

Resumen

<i>Estadísticas de la regresión</i>	
Coefficiente de correlación múltiple	0.963299334 r
Coefficiente de determinación R ²	0.927945607 R²
R ² ajustado	0.925826361
Error típico	75.11890911 S
Observaciones	36 n

ANÁLISIS DE VARIANZA

	<i>Grados de libertad</i>	<i>Suma de cuadrados</i>	<i>Promedio de los cuadrados</i>	<i>F</i>	<i>Valor crítico de F</i>
Regresión	1	2470810.972	2470810.972	437.8657505	5.35232E-21
Residuos	34	191856.9172	5642.850506		
Total	35	2662667.889			

	<i>Coefficientes</i>	<i>Error típico</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Probabilidad</i>	<i>Inferior 95%</i>	<i>Superior 95%</i>
Intercepción β_0	1692.948091	58.59935094	28.89021915	1.64442E-25	1573.859882	1812.036299
Variable X 1 β_1	-25.21879022	1.20518512	-20.92524195	5.35232E-21	-27.66802105	-22.76955939

Fuente: elaboración propia con empleo de Microsoft Excel (2013).



Los resultados señalados con morado indican la significancia del modelo y de cada uno de los parámetros. El primero (valor crítico de F) señala que el modelo lineal es adecuado para la información que se analiza, pues es significativo por ser menor a 0.05. En el caso de los parámetros, dado que las probabilidades son menores a 0.05, se rechaza la hipótesis nula de que los parámetros no son significativos y pueden emplearse sin inconveniente en la ecuación.

Otra manera de calcular los parámetros β_0 y β_1 es con las funciones

intersección.eje ()

pendiente()

El empleo de estas funciones se ilustrará en la siguiente unidad.

RESUMEN

Se expusieron las bases para realizar un análisis de regresión lineal simple con la información de dos variables observadas. En primer lugar, se mostró la ecuación empleada en el modelo de regresión lineal simple partiendo de un repaso de la ecuación general de la recta, y siguiendo con la metodología de mínimos cuadrados para estimar la recta que garantiza el menor error de estimación.

Calculados los parámetros del modelo, se planteó con un ejemplo la interpretación de la pendiente y se enunciaron los supuestos que debe cumplir el modelo (es habitual no comprobar esto en la práctica, por lo cual se sugiere profundizar en el análisis de los residuos).

Después se revisó la forma de realizar inferencia sobre la pendiente, y el cálculo de los coeficientes de correlación y determinación, los cuales indican, respectivamente, el grado de asociación entre las variables y la variabilidad explicada por el modelo de regresión lineal simple.

La unidad finaliza con un ejemplo de cómo ajustar un modelo de regresión lineal simple con el módulo de análisis de datos de Microsoft Excel (2013).

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	14	560-641
Levin, R.	12	509-564
Lind, D.	13	461-511

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 7

Análisis de series de tiempo



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad, el alumno conocerá los métodos para el análisis de series de tiempo, así como su aplicación e interpretación.

TEMARIO DETALLADO

(8 horas)

7. Análisis de series de tiempo

7.1. Los cuatro componentes de una serie de tiempo

7.2. Análisis gráfico de la tendencia

7.3. Tendencia secular

7.4. Variaciones estacionales

7.5. Variaciones cíclicas

7.6. Fluctuaciones irregulares

7.7. Modelos autorregresivos de promedios móviles

INTRODUCCIÓN

A lo largo del curso, se ha insistido en que la estadística inferencial contribuye a la toma de decisiones que, frecuentemente, deben realizarse con información recabada en el tiempo. Por ejemplo, para un inversionista, el conocimiento de los estados de resultados de una empresa durante los últimos cinco años le ayudaría a decidir si invierte en acciones de esa compañía. O la disposición de dinero en los cajeros automáticos permitiría determinar la cantidad de efectivo que la institución bancaria debe abastecer cada semana para garantizar el servicio de sus cuentahabientes. O el historial reciente de pagos de una persona facilitaría a una micro financiera dedicada a dar créditos de autos a determinar si el individuo es sujeto de crédito.

Los ejemplos anteriores ilustran la aplicación del análisis de series de tiempo. En esta unidad, se expondrá de manera básica el empleo de esta técnica (es labor del estudiante profundizar en otras fuentes). En primer lugar, se define qué es una serie de tiempo y se exponen los componentes que suelen integrarla. Después, se muestra cómo realizar un análisis exploratorio con el apoyo de una gráfica que permita visualizar la tendencia de la serie. El siguiente punto describe algunas metodologías para trabajar la tendencia de una serie de tiempo a partir del manejo de variaciones estacionales, cíclicas y fluctuaciones irregulares. Por último, se abordan de manera breve las series estacionales y los modelos auto regresivos y de medias móviles.

7.1. Los cuatro componentes de una serie de tiempo

Una serie de tiempo es el registro de una variable a lo largo del tiempo realizado con una periodicidad constante, por ejemplo, de forma diaria, semanal, mensual o anual. La observación tomada en el tiempo t de una variable se denotará como Y_t .

Las series de tiempo son aplicables por lo regular en todas las áreas de conocimiento: en el índice nacional de precios al consumidor (INPC), tasa de desempleo, cotización diaria del dólar norteamericano, evolución de los niveles de colesterol de un paciente sometido a un estudio clínico en el que se estudia el efecto de un medicamento, o las calificaciones de un alumno que periódicamente es sometido a evaluaciones.

De acuerdo con la forma como se registra su información, las series se dividen en discretas o continuas. Una serie de tiempo es discreta si las observaciones son realizadas en momentos específicos, normalmente con una misma periodicidad (por ejemplo, el número anual de suscriptores a una publicación). Y es continua si las observaciones se registran de forma continua en el tiempo (como el ritmo cardiaco de un paciente durante un examen médico).

Para facilitar el estudio de las series de tiempo, se dividen en cuatro partes:

- a) Componente de tendencia (T)
- b) Componente estacional (E)
- c) Componente cíclico (C)
- d) Componente de fluctuaciones irregulares (I)

Consideremos que no siempre se encuentran presentes los cuatro componentes en una serie de tiempo. En las siguientes secciones, se explicarán cada uno de estos componentes y su manejo.

Hay dos enfoques para asociar la serie de tiempo con sus componentes: aditivo y multiplicativo. En el primero, la serie de tiempo se considera que es resultado de la suma de sus componentes. De esta manera, la serie de tiempo Y_t queda expresada así:

$$Y_t = T_t + E_t + C_t + I_t$$

Donde:

Y_t = valor de la serie al tiempo t

T_t = componente de tendencia al tiempo t

E_t = componente estacional al tiempo t

C_t = componente de cíclico al tiempo t

I_t = componente irregular o aleatorio al tiempo t

Y en el enfoque multiplicativo, la serie de tiempo se considera que es resultado de ajustar la tendencia con factores asociados a los otros componentes, por lo que la serie de tiempo Y_t queda expresada así:

$$Y_t = T_t * E_t * C_t * I_t$$

Donde:

Y_t = valor de la serie al tiempo t

T_t = componente de tendencia al tiempo t

E_t = factor estacional al tiempo t

C_t = factor cíclico al tiempo t

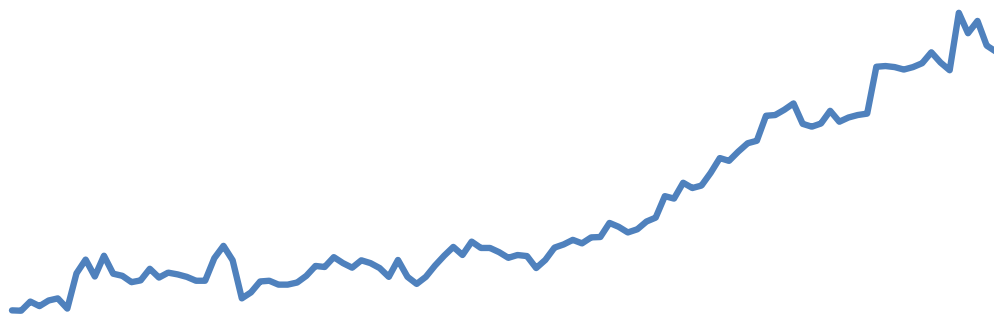
I_t = factor irregular o aleatorio al tiempo t

7.2. Análisis gráfico de la tendencia

El primer paso para analizar una serie de tiempo es realizar, a modo de análisis exploratorio, una gráfica de líneas, donde en el eje X se ubicará el tiempo y en el eje Y el valor de la serie a lo largo del periodo. El análisis gráfico permitirá visualizar los componentes de la serie (por lo regular, la tendencia es el componente más evidente).

Una serie de tiempo muestra una tendencia si existe un crecimiento o disminución durante el periodo que se está analizando. Si la gráfica de la serie muestra un crecimiento continuo a lo largo del tiempo, se dice que la serie tiene una tendencia positiva (véase figura 1).

Figura 1. Serie de tiempo con tendencia positiva



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra una serie cuyo valor en general se incrementa a medida que va transcurriendo el tiempo.

Si la gráfica expresa un decrecimiento continuo a lo largo del tiempo, se dice que la serie presenta una tendencia negativa (véase figura 2).

Figura 2. Serie de tiempo con tendencia negativa



Fuente: elaboración propia.

La figura anterior muestra una serie cuyo valor, en general, decrece conforme transcurre el tiempo.

Una serie sin tendencia presentará variaciones alrededor de un solo valor a lo largo del tiempo, similar a lo que la presenta la figura 3.

Figura 3. Serie de tiempo sin tendencia



Fuente: elaboración propia.

En el análisis de series de tiempo, la realización de una gráfica es un paso casi forzado, en tanto permite conocer de forma visual su comportamiento y determinar el tratamiento que se dará a la serie. En la siguiente sección, se explicará cómo trabajar con la tendencia.

7.3. Tendencia secular

En el apartado anterior, se mencionó que el análisis de series de tiempo comienza con una exploración gráfica en donde se identifican los componentes más notables. Ahora, en este subtema, se explicará el componente de tendencia, que normalmente destaca más en una serie de tiempo; y para estimarla se aplicarán los métodos de regresión lineal y de promedios móviles.

La tendencia de una serie es la trayectoria o dirección que toma esa tendencia conforme avanza el tiempo. La importancia de este componente radica en que permite estimar el valor de una serie en un momento futuro. Por ejemplo, supóngase que el área de finanzas de cierta organización dedicada a realizar estudios de mercado se encuentra evaluando el presupuesto del siguiente año destinado a proporcionar un apoyo económico a los encuestadores asignados a la ciudad para traslado. Un análisis del precio del transporte público durante los últimos veinte años mostraría la manera como se ha ido incrementando, lo que permitiría establecer una estimación del precio en que se encontraría el servicio para el siguiente año.

A fin de estimar la tendencia, se acostumbra utilizar el modelo de regresión lineal simple o los promedios móviles. A continuación, se muestra en un ejemplo la aplicación de estos métodos.

Estimación de la tendencia con el modelo de regresión lineal simple

Con el método de regresión lineal simple, se estima una tendencia lineal al considerar que la variable dependiente es la serie y la independiente el tiempo. A continuación, se plantea un ejemplo.

Desde enero de 2013, la fábrica ABC requiere, para la producción de cierta tinta, un insumo químico, cuyo precio varía cada mes. Con la intención de diseñar un plan de adquisiciones, el área de finanzas desea estimar cuál será el precio al final del 2014, con la información de enero de 2013 a agosto de 2014.

Se muestra a continuación la información con la que cuenta el área de finanzas.

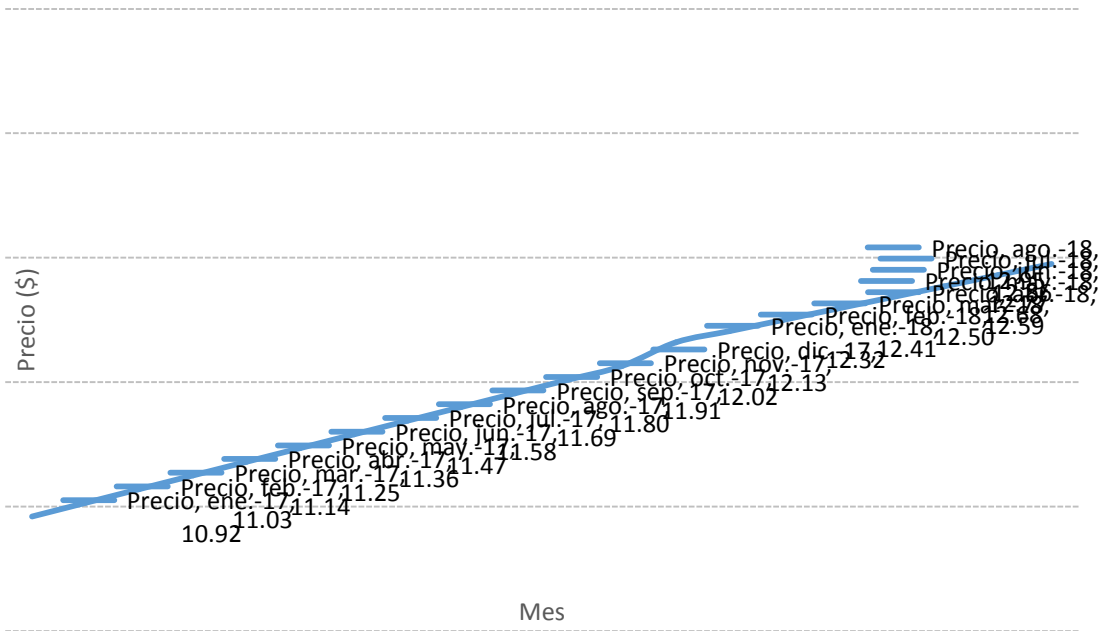
Precio promedio del insumo durante enero de 2013 a agosto de 2014

Mes	Precio	Mes	Precio	Mes	Precio	Mes	Precio
ene-13	10.92	jun-13	11.47	nov-13	12.02	abr-14	12.59
feb-13	11.03	jul-13	11.58	dic-13	12.13	may-14	12.68
mar-13	11.14	ago-13	11.69	ene-14	12.32	jun-14	12.77
abr-13	11.25	sep-13	11.80	feb-14	12.41	jul-14	12.86
may-13	11.36	oct-13	11.91	mar-14	12.50	ago-14	12.95

Precio por unidad de medida en pesos.

Se muestra en la siguiente gráfica el comportamiento del precio del insumo durante el periodo de análisis.

Precio del insumo de enero de 2013 a agosto de 2014



La gráfica muestra que, al comienzo del periodo de análisis, el precio de la unidad del insumo era casi de 11 pesos, y al finalizar se encuentra cerca de los 13 pesos. Se observa que, conforme han transcurrido los meses, el precio se asciende: la serie muestra una tendencia creciente. Para estimar la tendencia lineal que muestra la serie, se recurrirá al método de mínimos cuadrados (en este caso, la variable dependiente será el precio del insumo y la independiente el mes).

Antes de aplicar el método de mínimos cuadrados, se deberá realizar una adecuación a la variable independiente, que consiste en asignarle un valor numérico a cada mes. En este ejemplo, como la producción de la tinta comenzó a partir de enero de 2013, a esa observación se le asigna el valor 1, al siguiente mes el valor 2, y así sucesivamente hasta el valor 20, como se advierte en la tabla siguiente.

X	Mes	Precio (Y)	X	Mes	Precio (Y)
1	ene-13	10.92	11	nov-13	12.02
2	feb-13	11.03	12	dic-13	12.13
3	mar-13	11.14	13	ene-14	12.32
4	abr-13	11.25	14	feb-14	12.41
5	may-13	11.36	15	mar-14	12.50
6	jun-13	11.47	16	abr-14	12.59
7	jul-13	11.58	17	may-14	12.68
8	ago-13	11.69	18	jun-14	12.77
9	sep-13	11.80	19	jul-14	12.86
10	oct-13	11.91	20	ago-14	12.95

De esta manera, en el modelo se utilizarán las variables precio (Y) y X.

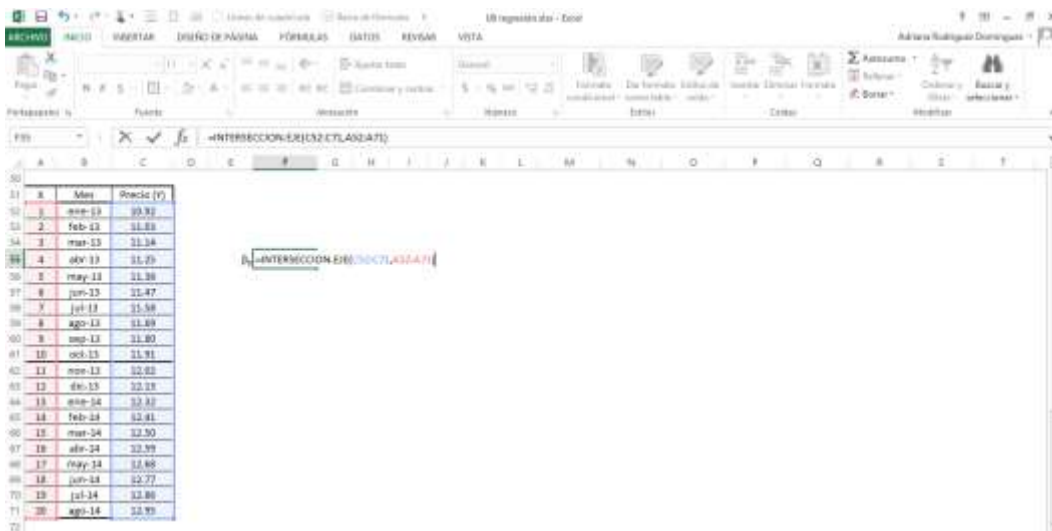
En la unidad anterior, se estudió cómo correr un modelo de regresión lineal simple en el módulo de análisis de datos en MS-Excel, a continuación se utilizarán las funciones

intersección.eje()

pendiente()

para obtener los estimadores de los parámetros β_0 y β_1 , respectivamente.

Para calcular β_0 , en la función *intersección.eje()* se ingresan los valores de Y, se pone una coma y se procede a ingresar los valores de X.

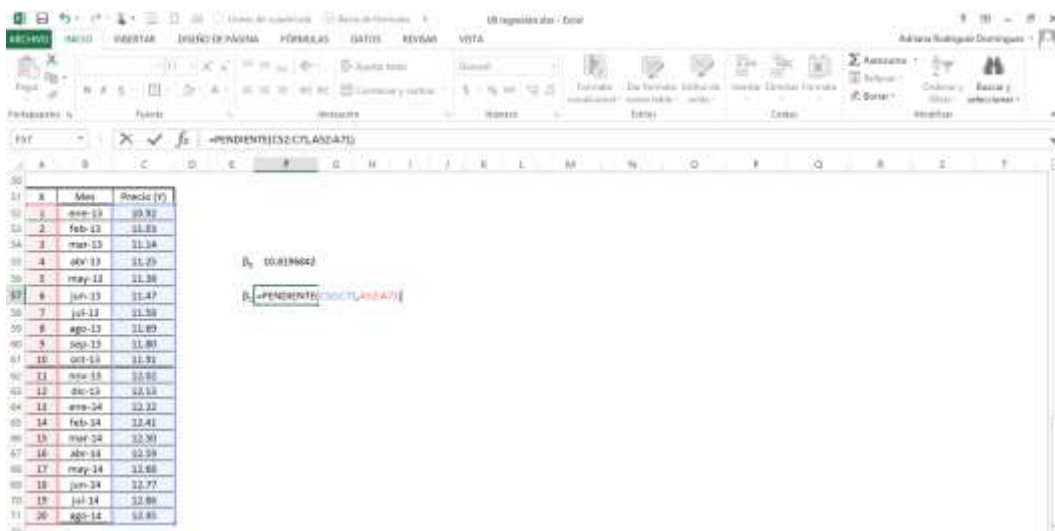


		Men	Precio (Y)
1	ene-13	10.92	
2	feb-13	11.83	
3	mar-13	11.34	
4	abr-13	11.25	
5	may-13	11.38	
6	jun-13	11.47	
7	jul-13	11.58	
8	ago-13	11.89	
9	sep-13	11.80	
10	oct-13	11.91	
11	nov-13	12.02	
12	dic-13	12.13	
13	ene-14	12.23	
14	feb-14	12.41	
15	mar-14	12.50	
16	abr-14	12.59	
17	may-14	12.68	
18	jun-14	12.77	
19	jul-14	12.86	
20	ago-14	12.95	

Fuente: Microsoft Excel (2013).

Al dar *enter*, se despliega el resultado (10.82).

Para calcular β_1 , en la función *pendiente()* se ingresan también los valores de la variable Y y X (en ese orden) separados por una coma.



		Men	Precio (Y)
1	ene-13	10.92	
2	feb-13	11.83	
3	mar-13	11.34	
4	abr-13	11.25	
5	may-13	11.38	
6	jun-13	11.47	
7	jul-13	11.58	
8	ago-13	11.89	
9	sep-13	11.80	
10	oct-13	11.91	
11	nov-13	12.02	
12	dic-13	12.13	
13	ene-14	12.23	
14	feb-14	12.41	
15	mar-14	12.50	
16	abr-14	12.59	
17	may-14	12.68	
18	jun-14	12.77	
19	jul-14	12.86	
20	ago-14	12.95	

Fuente: Microsoft Excel (2013).

Al dar *enter*, se despliega el resultado (0.11).

Entonces, la ecuación de mínimos cuadrados es

$$\text{Precio} = 10.82 + 0.11x$$

El modelo indica que, antes de comenzar a producir la tinta (en $X = 0$), el precio del insumo se encontraba en \$10.82, y desde ese momento, por cada mes que transcurre, el precio del insumo se eleva 11 centavos. Luego, esta ecuación es la tendencia de la serie.

Determinada la tendencia, se puede estimar el precio del insumo para los meses de septiembre a diciembre del año actual sustituyendo en la ecuación el número que corresponde al mes (21, 22, 23 o 24). De esta manera, se espera que en diciembre el precio del insumo se encuentre en $10.82 + (0.11) \cdot (24) = 13.46$.

Para calcular los pronósticos, añadimos el número de periodos que se van a pronosticar. Si se desea conocer el precio de la gasolina de los meses 21, 22 y 23 (septiembre, octubre, noviembre), aplicamos la fórmula obtenida de la regresión lineal para dichos meses.

Como una observación final a este apartado, es importante definir si, de acuerdo con el contexto de la serie a analizar, es necesario identificar un punto donde la variable independiente (X) tome el valor de 0.

Estimación de la tendencia con el método de promedios móviles

El método de promedios móviles (PM) consiste en construir una nueva serie con los promedios de los datos establecidos por el orden.

El orden de un promedio móvil se refiere al número de datos consecutivos a promediar. Por ejemplo, en un promedio móvil de orden dos (PM_2), se promedia cada conjunto de dos datos consecutivos; en uno de orden tres (PM_3), cada conjunto de tres datos consecutivos, y así sucesivamente.

Un promedio móvil de orden n (PM_n) se obtiene así:

$$PM_n = \frac{\text{suma de los valores de los } n \text{ datos más recientes}}{n}$$

Supóngase que un profesor de Estadística aplica evaluaciones mensuales a sus alumnos. Las calificaciones de los cinco exámenes realizados por un estudiante de la clase son los siguientes:

Mes	Calificación
1	7
2	8
3	7
4	9
5	6

El promedio móvil de orden dos (PM_2) se obtiene de la siguiente manera:

1. Se promedian las dos primeras calificaciones (7 y 8) y se coloca el resultado en el segundo valor de la nueva serie (PM_2):

Mes	Calificación	PM_2
1	7	7.5
2	8	
3	7	
4	9	
5	6	

$$\frac{7 + 8}{2}$$

2. El siguiente valor de la nueva serie (PM₂) se obtiene de promediar las calificaciones de los meses 2 y 3 (8 y 7):

Mes	Calificación	PM2
1	7	
2	8	7.5
3	7	
4	9	
5	6	

$$\frac{8 + 7}{2}$$

3. Seguir con el procedimiento hasta realizar el promedio de las últimas calificaciones (9 y 6):

Mes	Calificación	PM2
1	7	
2	8	7.5
3	7	7.5
4	9	8
5	6	

$$\frac{7 + 9}{2}$$

Mes	Calificación	PM2
1	7	
2	8	7.5
3	7	7.5
4	9	8
5	6	7.5

$$\frac{9 + 6}{2}$$

El promedio móvil de orden tres (PM₃) se obtiene de la siguiente manera.

1. Se promedian las primeras tres calificaciones (7, 8 y 7) y el resultado se coloca en la nueva serie PM₃, centrado en la segunda posición:

Mes	Calificación	PM3
1	7	7.3
2	8	
3	7	
4	9	
5	6	

$$\frac{7 + 8 + 7}{3}$$

2. El siguiente valor de la nueva serie PM₃ se obtiene de promediar las calificaciones de los meses 2, 3 y 4 (8, 7 y 9):

Mes	Calificación	PM3
1	7	
2	8	7.3
3	7	8.0
4	9	
5	6	

$$\frac{8 + 7 + 9}{3}$$

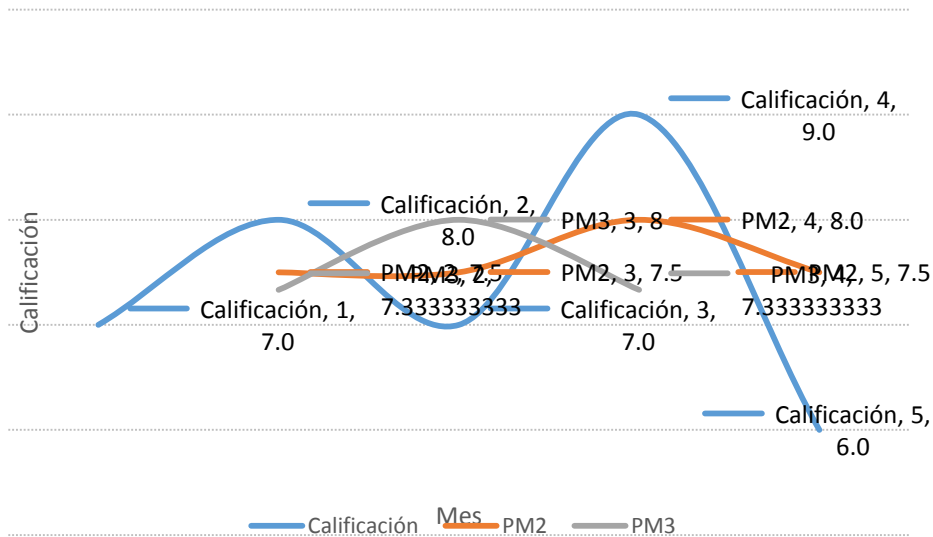
3. Finalmente, se calcula el promedio de los últimos tres valores (7, 9 y 6) y se registra el resultado en la nueva serie:

Mes	Calificación	PM3
1	7	
2	8	7.3
3	7	8.0
4	9	7.3
5	6	

$$\frac{7 + 9 + 6}{3}$$

Como es imposible seguir promediando tres valores, la nueva serie PM₃ solamente tendrá tres elementos. Es importante mencionar que, conforme aumenta el orden, la nueva serie va teniendo menos valores respecto a la serie original.

La siguiente gráfica muestra el comportamiento de las calificaciones del estudiante y los promedios móviles de orden 2 y 3.



La serie de color azul de la gráfica representa el comportamiento del estudiante en las cinco evaluaciones realizadas en el curso; la serie de color rojo es el promedio móvil de orden dos, y la serie de color gris el promedio móvil de orden tres. Los promedios móviles son un *suavizamiento* de la serie original y muestran la tendencia de la serie. Para este ejemplo, el promedio móvil de orden dos explica mejor la tendencia de las calificaciones del estudiante, y refleja que sus calificaciones se encuentran alrededor de 7.5.

Supóngase ahora que restan dos evaluaciones al curso, ¿qué calificaciones se esperan de este estudiante? Para realizar el pronóstico, se utilizará el promedio móvil de orden dos, que para este ejemplo describe mejor la tendencia, y se procederá de la siguiente manera.

1. Asumir que el último valor del promedio móvil se observará en el siguiente mes:

Mes	Calificación	PM ₂
1	7.0	
2	8.0	7.5
3	7.0	7.5
4	9.0	8.0
5	6.0	7.5
6	7.5	

2. Promediar las calificaciones de los meses 5 y 6 (6 y 7.5), y colocar el resultado en la posición 6 del promedio móvil:

Mes	Calificación	PM ₂
1	7.0	
2	8.0	7.5
3	7.0	7.5
4	9.0	8.0
5	6.0	7.5
6	7.5	6.8

3. Repetir el procedimiento descrito en los puntos anteriores para estimar la última calificación:

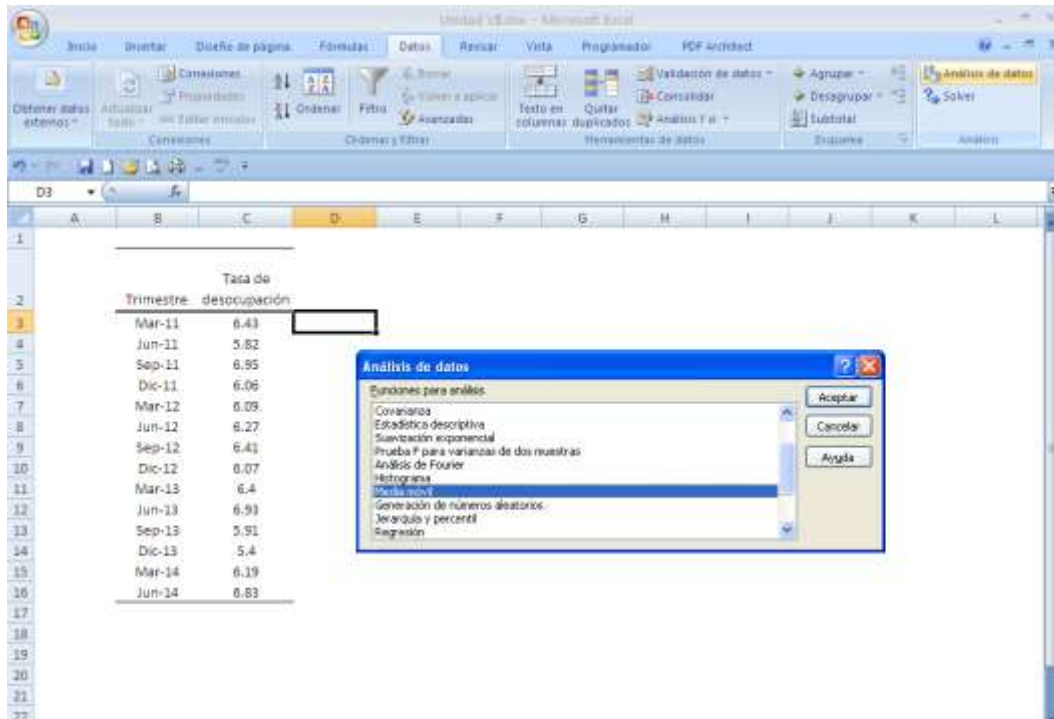
Mes	Calificación	PM ₂
1	7.0	
2	8.0	7.5
3	7.0	7.5
4	9.0	8.0
5	6.0	7.5
6	7.5	6.8
7	6.8	7.2

De esta manera, de acuerdo con la tendencia mostrada por el promedio móvil de orden dos, se espera que el estudiante obtenga calificaciones de 6.8 y 7.2 en las evaluaciones faltantes.

Obtención de un promedio móvil con MS-Excel

MS-Excel permite obtener un promedio móvil al utilizar el módulo de análisis de datos, para hacerlo se procede así.

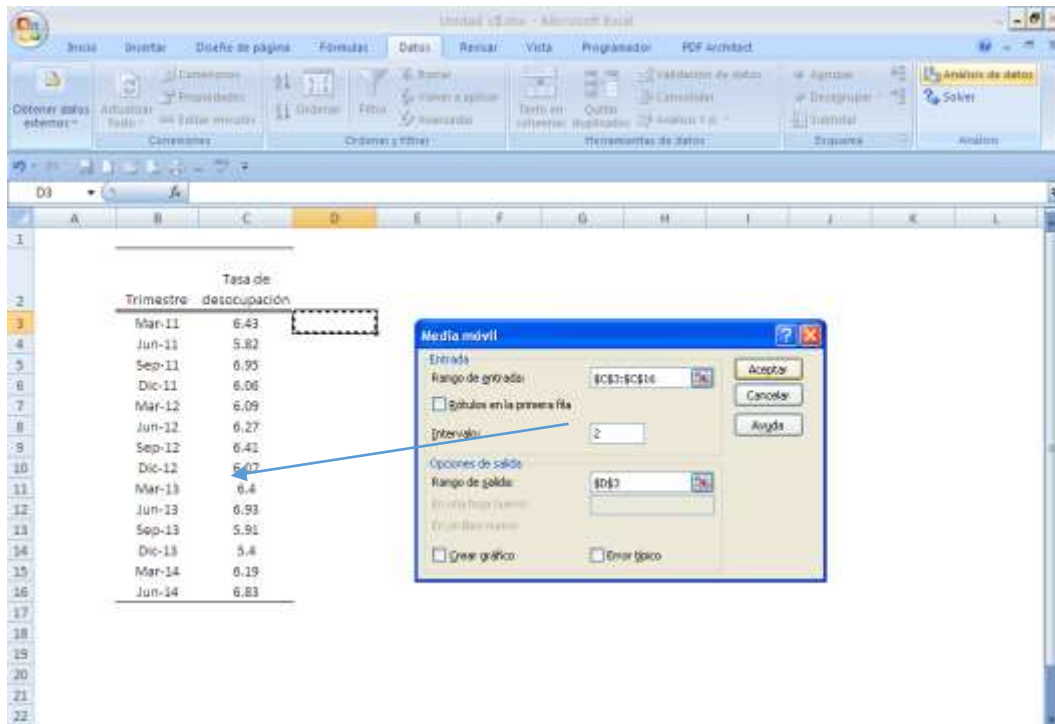
1. Acceder al menú Datos, seleccionar Análisis de datos y Media Móvil.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

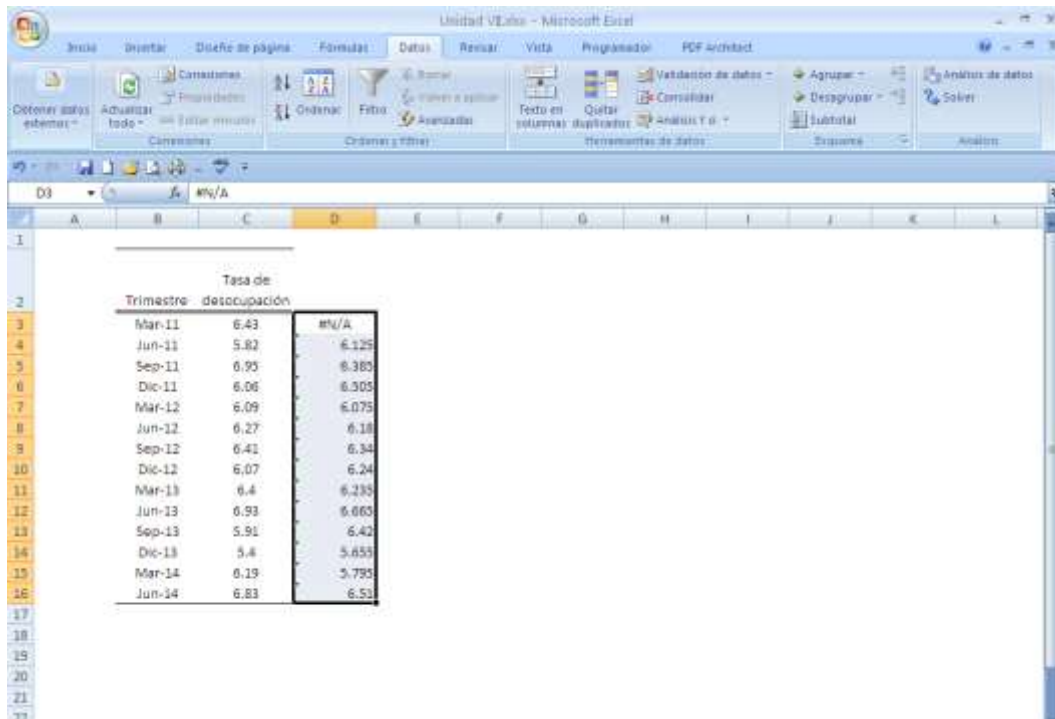
Se desplegará una ventana de diálogo que solicitará información de entrada y de salida.

En la sección Rango de entrada, seleccionar los datos de la variable; en Intervalo, indicar el rango deseado; y seleccionar el sitio en la hoja de cálculo en donde quiere que se despliegue el resultado en Rango de salida. Dar Aceptar.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

Aparecerá una columna con los datos del promedio móvil.



Fuente: Microsoft Excel (2013).

7.4. Variaciones estacionales

En esta sección, se expondrá otro componente de una serie de tiempo: la estacionalidad. Una serie de tiempo tiene un comportamiento estacional si de forma periódica registra cambios a lo largo de un año. Por ejemplo, las ventas de una papelería muestran un comportamiento estacional caracterizado por un incremento durante los meses de julio y agosto, previo al comienzo del ciclo escolar del nivel básico. O la venta de pescados y mariscos crece un mes previo a las festividades de Semana Santa.

En la práctica, la manera de trabajar el componente de estacionalidad es calculando factores que se aplican a la tendencia.

A continuación, se analizará un ejemplo del tratamiento de este componente. Se muestra el indicador de comercio al por menor en México referente a artículos de papelería, libros, revistas y periódicos en el periodo, de enero de 2010 a diciembre de 2013.

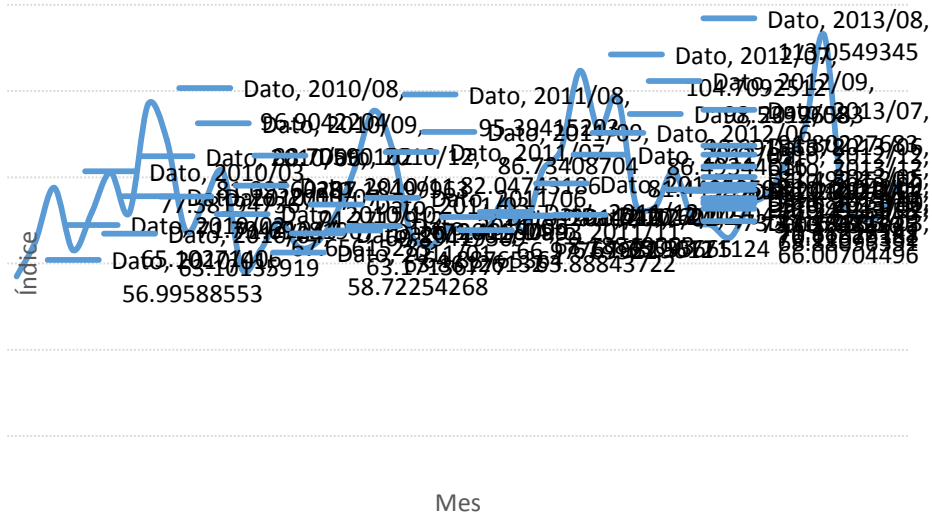
Indicador de comercio al por menor en artículos de papelería, libros, revistas y periódicos, de enero de 2010 a diciembre de 2013

Mes	2010	2011	2012	2013
Enero	57.0	58.7	67.2	70.1
Febrero	65.1	63.2	67.4	68.9
Marzo	77.6	69.9	74.8	66.0
Abril	63.1	63.9	67.5	73.3
Mayo	71.8	64.9	81.4	76.2
Junio	81.1	71.4	86.5	83.5
Julio	71.7	82.0	104.7	91.8
Agosto	96.9	95.4	90.9	113.1
Septiembre	88.7	86.7	98.5	74.4
Octubre	67.7	67.0	73.4	70.6
Noviembre	74.3	63.9	73.0	71.4
Diciembre	81.2	68.2	81.4	78.7

Base 2008.

Fuente: inegi.org.mx. fecha de consulta 7/06/2015

En la siguiente gráfica, se muestra el comportamiento de la serie.



La gráfica muestra que el índice en el periodo de análisis tiene una tendencia creciente, y alrededor de ella se aprecia que hay meses en que disminuye y meses donde se incrementa. En consecuencia, la serie cuenta con un componente de estacionalidad.

Ahora bien, los factores de estacionalidad se calcularán de la siguiente manera.

A partir de la serie original, se construye un promedio móvil de orden 12, centrado de tal manera que se pierden los primeros y últimos seis meses.

Mes	Índice	PM12
ene-10	57.0	
feb-10	65.1	
mar-10	77.6	
abr-10	63.1	
may-10	71.8	
jun-10	81.1	
jul-10	71.7	74.7
ago-10	96.9	74.8
sep-10	88.7	74.7
oct-10	67.7	74.0
nov-10	74.3	74.1
dic-10	81.2	73.5
ene-11	58.7	72.7
feb-11	63.2	73.6
mar-11	69.9	73.4
abr-11	63.9	73.3
may-11	64.9	73.2
jun-11	71.4	72.3
jul-11	82.0	71.3
ago-11	95.4	72.0
sep-11	86.7	72.3
oct-11	67.0	72.7
nov-11	63.9	73.0
dic-11	68.2	74.4
ene-12	67.2	75.7

Mes	Índice	PM12
feb-12	67.4	77.6
mar-12	74.8	77.2
abr-12	67.5	78.2
may-12	81.4	78.7
jun-12	86.5	79.5
jul-12	104.7	80.6
ago-12	90.9	80.8
sep-12	98.5	80.9
oct-12	73.4	80.2
nov-12	73.0	80.7
dic-12	81.4	80.3
ene-13	70.1	80.0
feb-13	68.9	78.9
mar-13	66.0	80.8
abr-13	73.3	78.8
may-13	76.2	78.5
jun-13	83.5	78.4
jul-13	91.8	
ago-13	113.1	
sep-13	74.4	
oct-13	70.6	
nov-13	71.4	
dic-13	78.7	

El primer punto del promedio móvil se obtiene al promediar los primeros 12 valores de la serie y se encontrará ubicado de manera que separa seis meses antes y después de él; es decir, se halla en el 15 de junio y el siguiente en el 15 de julio, para llevarlo al primero de julio se vuelve a construir un promedio móvil de orden 2.

Mes	Índice	PM12	PM12_ajustado
ene-10	57.0		
feb-10	65.1		
mar-10	77.6		

Mes	Índice	PM12	PM12_ajustado
abr-10	63.1		
may-10	71.8		
jun-10	81.1		
jul-10	71.7	74.7	74.7
ago-10	96.9	74.8	74.7
sep-10	88.7	74.7	74.3
oct-10	67.7	74.0	74.0
nov-10	74.3	74.1	73.8
dic-10	81.2	73.5	73.1
ene-11	58.7	72.7	73.1
feb-11	63.2	73.6	73.5
mar-11	69.9	73.4	73.4
abr-11	63.9	73.3	73.2
may-11	64.9	73.2	72.8
jun-11	71.4	72.3	71.8
jul-11	82.0	71.3	71.6
ago-11	95.4	72.0	72.1
sep-11	86.7	72.3	72.5
oct-11	67.0	72.7	72.9
nov-11	63.9	73.0	73.7
dic-11	68.2	74.4	75.0
ene-12	67.2	75.7	76.6
feb-12	67.4	77.6	77.4
mar-12	74.8	77.2	77.7
abr-12	67.5	78.2	78.4
may-12	81.4	78.7	79.1
jun-12	86.5	79.5	80.0
jul-12	104.7	80.6	80.7
ago-12	90.9	80.8	80.9
sep-12	98.5	80.9	80.6
oct-12	73.4	80.2	80.4
nov-12	73.0	80.7	80.5
dic-12	81.4	80.3	80.1
ene-13	70.1	80.0	79.5

Mes	Índice	PM12	PM12_ajustado
feb-13	68.9	78.9	79.8
mar-13	66.0	80.8	79.8
abr-13	73.3	78.8	78.7
may-13	76.2	78.5	78.5
jun-13	83.5	78.4	78.4
jul-13	91.8		
ago-13	113.1		
sep-13	74.4		
oct-13	70.6		
nov-13	71.4		
dic-13	78.7		

El primer valor de la última serie se obtuvo al promediar los primeros dos valores del promedio móvil de orden 12. El segundo valor de la nueva serie es resultado de promediar el segundo y tercero del promedio móvil de orden 12, y así sucesivamente.

La siguiente gráfica muestra un comparativo entre el comportamiento de la serie original y el promedio móvil ajustado.



En la gráfica anterior, se plantea el comportamiento de la serie y del promedio móvil, que en este caso funciona como un eje alrededor del cual varía la serie original.

El siguiente paso es calcular la variación de cada punto respecto al promedio móvil dividiendo el valor original de la serie entre el promedio móvil.

Mes	Índice	PM12	PM12_ajustado	Variación
ene-10	57.0			
feb-10	65.1			
mar-10	77.6			
abr-10	63.1			
may-10	71.8			
jun-10	81.1			
jul-10	71.7	74.7	74.7	0.96
ago-10	96.9	74.8	74.7	1.30
sep-10	88.7	74.7	74.3	1.19
oct-10	67.7	74.0	74.0	0.91
nov-10	74.3	74.1	73.8	1.01
dic-10	81.2	73.5	73.1	1.11
ene-11	58.7	72.7	73.1	0.80
feb-11	63.2	73.6	73.5	0.86
mar-11	69.9	73.4	73.4	0.95
abr-11	63.9	73.3	73.2	0.87
may-11	64.9	73.2	72.8	0.89
jun-11	71.4	72.3	71.8	0.99
jul-11	82.0	71.3	71.6	1.15
ago-11	95.4	72.0	72.1	1.32
sep-11	86.7	72.3	72.5	1.20
oct-11	67.0	72.7	72.9	0.92
nov-11	63.9	73.0	73.7	0.87
dic-11	68.2	74.4	75.0	0.91
ene-12	67.2	75.7	76.6	0.88
feb-12	67.4	77.6	77.4	0.87

Mes	Índice	PM12	PM12_ajustado	Variación
mar-12	74.8	77.2	77.7	0.96
abr-12	67.5	78.2	78.4	0.86
may-12	81.4	78.7	79.1	1.03
jun-12	86.5	79.5	80.0	1.08
jul-12	104.7	80.6	80.7	1.30
ago-12	90.9	80.8	80.9	1.12
sep-12	98.5	80.9	80.6	1.22
oct-12	73.4	80.2	80.4	0.91
nov-12	73.0	80.7	80.5	0.91
dic-12	81.4	80.3	80.1	1.02
ene-13	70.1	80.0	79.5	0.88
feb-13	68.9	78.9	79.8	0.86
mar-13	66.0	80.8	79.8	0.83
abr-13	73.3	78.8	78.7	0.93
may-13	76.2	78.5	78.5	0.97
jun-13	83.5	78.4	78.4	1.06
jul-13	91.8			
ago-13	113.1			
sep-13	74.4			
oct-13	70.6			
nov-13	71.4			
dic-13	78.7			

El primer valor de la serie de variaciones se obtuvo de dividir 71.7 (valor original de la serie) entre 74.7 (promedio móvil ajustado). El valor resultante de 0.96 significa que el índice observado en julio de 2010 se encontró 4% debajo del promedio. De manera similar, se procedió con el resto de los valores.

Se llega a los factores estacionales mensuales promediando todas las variaciones obtenidas en el mismo mes.

Mes	2010	2011	2012	2013	Promedio
Enero		0.80	0.88	0.88	0.85

Febrero		0.86	0.87	0.86	0.86
Marzo		0.95	0.96	0.83	0.91
Abril		0.87	0.86	0.93	0.89
Mayo		0.89	1.03	0.97	0.96
Junio		0.99	1.08	1.06	1.05
Julio	0.96	1.15	1.30		1.13
Agosto	1.30	1.32	1.12		1.25
Septiembre	1.19	1.20	1.22		1.20
Octubre	0.91	0.92	0.91		0.91
Noviembre	1.01	0.87	0.91		0.93
Diciembre	1.11	0.91	1.02		1.01

Como el promedio móvil ajustado parte de julio de 2010 y termina en junio de 2013, en cada mes se calcularon tres variaciones, que al promediarse serán los factores estacionales.

Los factores estacionales muestran una mayor actividad en los meses de julio, agosto y septiembre, donde el índice es, respectivamente, 13%, 25% y 20% mayor al promedio. La menor actividad se registra en enero y febrero, donde los factores son 0.85 y 0.86.

Una vez calculados los factores estacionales, sigue desestacionalizar los datos, dividiendo el valor original de la serie entre el factor que le corresponda.

Mes	Índice	Factor	Índice desestacionalizado
ene-10	57.0	0.85	66.7
feb-10	65.1	0.86	75.3
mar-10	77.6	0.91	84.8
abr-10	63.1	0.89	71.0
may-10	71.8	0.96	74.4
jun-10	81.1	1.05	77.5
jul-10	71.7	1.13	63.2

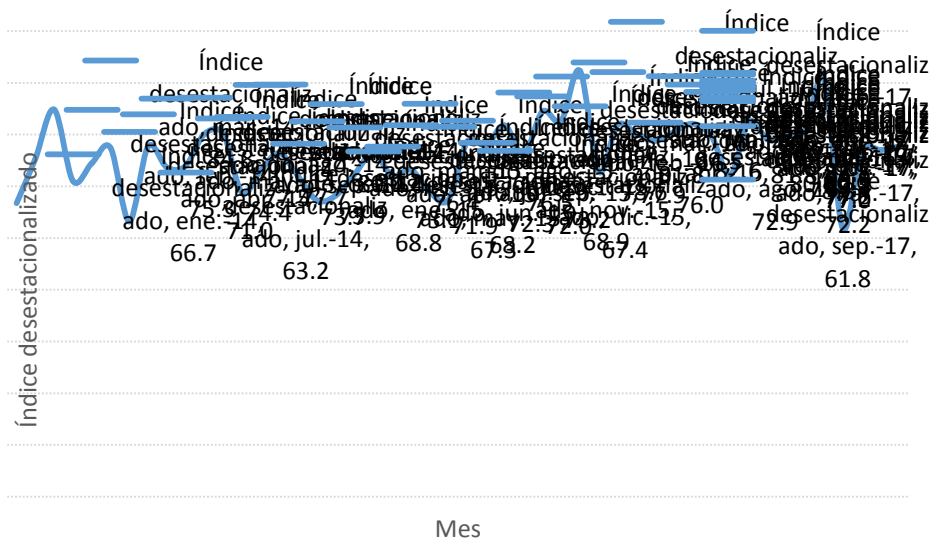


Mes	Índice	Factor	Índice desestacionalizado
ago-10	96.9	1.25	77.7
sep-10	88.7	1.20	73.7
oct-10	67.7	0.91	73.9
nov-10	74.3	0.93	80.1
dic-10	81.2	1.01	80.2
ene-11	58.7	0.85	68.8
feb-11	63.2	0.86	73.1
mar-11	69.9	0.91	76.4
abr-11	63.9	0.89	71.9
may-11	64.9	0.96	67.3
jun-11	71.4	1.05	68.2
jul-11	82.0	1.13	72.3
ago-11	95.4	1.25	76.5
sep-11	86.7	1.20	72.0
oct-11	67.0	0.91	73.2
nov-11	63.9	0.93	68.9
dic-11	68.2	1.01	67.4
ene-12	67.2	0.85	78.6
feb-12	67.4	0.86	77.9
mar-12	74.8	0.91	81.8
abr-12	67.5	0.89	76.0
may-12	81.4	0.96	84.5
jun-12	86.5	1.05	82.6
jul-12	104.7	1.13	92.3
ago-12	90.9	1.25	72.9
sep-12	98.5	1.20	81.8
oct-12	73.4	0.91	80.2
nov-12	73.0	0.93	78.8
dic-12	81.4	1.01	80.5
ene-13	70.1	0.85	82.1
feb-13	68.9	0.86	79.7
mar-13	66.0	0.91	72.2
abr-13	73.3	0.89	82.5

Mes	Índice	Factor	Índice desestacionalizado
may-13	76.2	0.96	79.1
jun-13	83.5	1.05	79.8
jul-13	91.8	1.13	80.9
ago-13	113.1	1.25	90.6
sep-13	74.4	1.20	61.8
oct-13	70.6	0.91	77.2
nov-13	71.4	0.93	77.0
dic-13	78.7	1.01	77.8

En la tabla anterior, los valores de la última columna son resultado de dividir el índice entre el factor.

La serie desestacionalizada queda así:



La gráfica anterior muestra los datos desestacionalizados, que no reflejan una tendencia aparente. Para confirmar lo anterior, se ajusta una regresión, la cual indica que sí existe una tendencia.

	<i>Coeficientes</i>	<i>Error típico</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Probabilidad</i>
Intercepción	73.0707108	1.82817565	39.969196	8.4506E-37
Índice desestacionalizado	0.1381169	0.06427523	2.14883546	0.03706385

Entonces, la tendencia de los datos desestacionalizados es $y_t = 73.07 + 0.14t$

La ecuación expresa que, por cada mes transcurrido, el índice desestacionalizado se incrementa en 0.14.

Supóngase que se desea realizar un pronóstico para los siguientes cinco meses, es decir, para las observaciones 49, 50, 51, 52 y 53. Primero, se sustituyen estos valores en el modelo de la tendencia:

t	$73.07 + 0.14t$
49	$73.07 + (0.14) \cdot (49) = 79.93$
50	$73.07 + (0.14) \cdot (50) = 80.07$
51	$73.07 + (0.14) \cdot (51) = 80.21$
52	$73.07 + (0.14) \cdot (52) = 80.35$
53	$73.07 + (0.14) \cdot (53) = 80.49$

Los valores obtenidos se multiplican por el factor estacional:

t	Índice desestacionalizado	Factor estacional	Pronóstico
49	79.93	0.85	68.26
50	80.07	0.86	69.20
51	80.21	0.91	73.34
52	80.35	0.89	71.36
53	80.49	0.96	77.63

De esta manera, se alcanza el pronóstico.

7.5. Variaciones cíclicas

En la sección anterior, se trató cómo trabajar el componente estacional de una serie, el cual ofrece las variaciones que se presentan a lo largo de un año. Ahora, en este subtema se muestra el tratamiento de variaciones presentadas en periodos mayores a un año, los cuales son el componente de ciclicidad.

Un ciclo consiste en cambios ascendentes y descendentes en la serie respecto a su tendencia, con duración mayor a un año. Ejemplos de ello son los ciclos económicos caracterizados por un periodo de expansión y recesión, o el ciclo de vida de un producto.

Un componente cíclico tiene un comportamiento parecido al de la figura siguiente:



Fuente: elaboración propia.

Como se muestra en la figura anterior, el ciclo se integra de dos partes: una expansiva, donde la serie aumenta de valor; y otra recesiva, donde disminuye el valor.

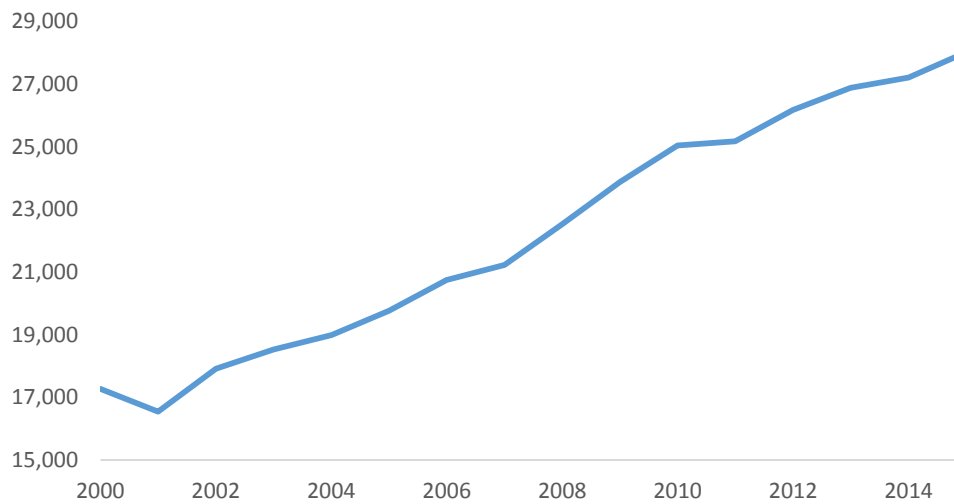
En cuanto al tratamiento que se dará a este componente, será bajo un enfoque aditivo. A continuación se expone un ejemplo.

En la siguiente tabla, se muestra la población escolar de posgrado de cierta institución entre 2000 y 2015.

Año	Población escolar de posgrado
2000	17,270
2001	16,547
2002	17,910
2003	18,530
2004	18,987
2005	19,765
2006	20,747
2007	21,230
2008	22,527
2009	23,875
2010	25,036
2011	25,167
2012	26,169
2013	26,878
2014	27,210
2015	28,018

En el periodo de análisis, se advierte que la población creció de 17 270 en el año 2000 a 28 018 en 2015. Al graficar la serie, se observa el siguiente comportamiento:

Población escolar de posgrado



La gráfica anterior manifiesta el crecimiento de la población de posgrado, caracterizado por una serie con tendencia positiva. A continuación se estimará la tendencia, con una regresión lineal simple a la serie, y se obtendrá la \hat{y} estimada.

Consecutivo	Año	Población escolar de posgrado	Tendencia \hat{y}
1	2000	17,270	16203
2	2001	16,547	17008
3	2002	17,910	17813
4	2003	18,530	18618
5	2004	18,987	19423
6	2005	19,765	20229
7	2006	20,747	21034
8	2007	21,230	21839
9	2008	22,527	22644
10	2009	23,875	23449
11	2010	25,036	24255
12	2011	25,167	25060
13	2012	26,169	25865
14	2013	26,878	26670
15	2014	27,210	27475
16	2015	28,018	28281

15397.45 Intersección
805.197059 Pendiente

Fuente: elaboración propia con Microsoft Excel (2013).

La tendencia de la población de posgrado se estima con la siguiente ecuación:

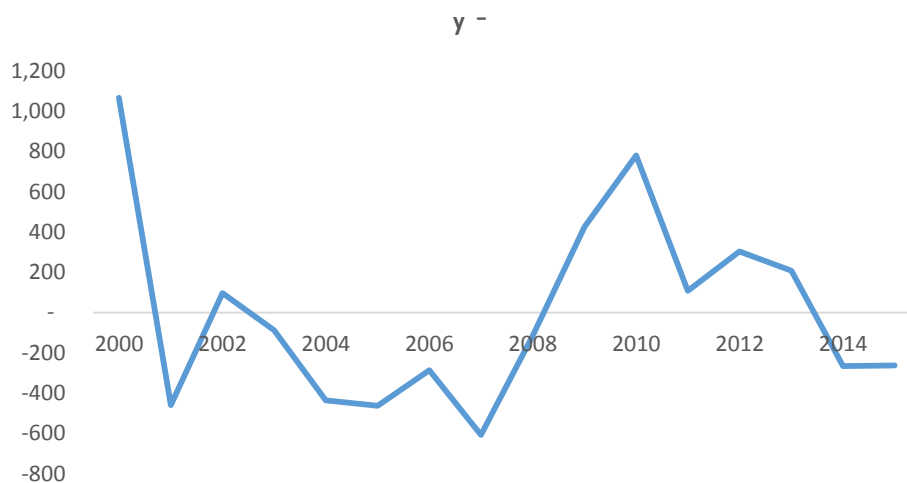
Población escolar de posgrado = 15,397 + 805 año

Enseguida, se elimina el componente de tendencia a la serie original. Para hacerlo, se resta la tendencia a los valores originales:

	Año	Población escolar de posgrado	Tendencia \hat{y}	Sin tendencia $y - \hat{y}$
1	2000	17,270	16,203	1,067
2	2001	16,547	17,008	- 461
3	2002	17,910	17,813	97
4	2003	18,530	18,618	- 88
5	2004	18,987	19,423	- 436
6	2005	19,765	20,229	- 464
7	2006	20,747	21,034	- 287
8	2007	21,230	21,839	- 609
9	2008	22,527	22,644	- 117
10	2009	23,875	23,449	426
11	2010	25,036	24,255	781
12	2011	25,167	25,060	107
13	2012	26,169	25,865	304
14	2013	26,878	26,670	208
15	2014	27,210	27,475	- 265
16	2015	28,018	28,281	- 263

El cuadro anterior presenta la serie original y la tendencia calculada con el modelo de regresión. La última columna es la serie sin tendencia, resultado de restar la tendencia de la serie original.

Ahora, la serie sin tendencia luce así:



La gráfica representa una serie con un comportamiento que se acerca a un ciclo. Obsérvese que aproximadamente cada tres años se cumple el ciclo, por lo que se utilizará un promedio móvil de orden 3 para obtener el componente cíclico (véase la siguiente tabla).

Año	Sin tendencia $y - \hat{y}$	Ciclo PM3
2000	1,067	
2001	- 461	234
2002	97	-151
2003	- 88	-143
2004	- 436	-329
2005	- 464	-396
2006	- 287	-453
2007	- 609	-338
2008	- 117	-100
2009	426	363
2010	781	438
2011	107	398
2012	304	206
2013	208	82
2014	- 265	-107
2015	- 263	

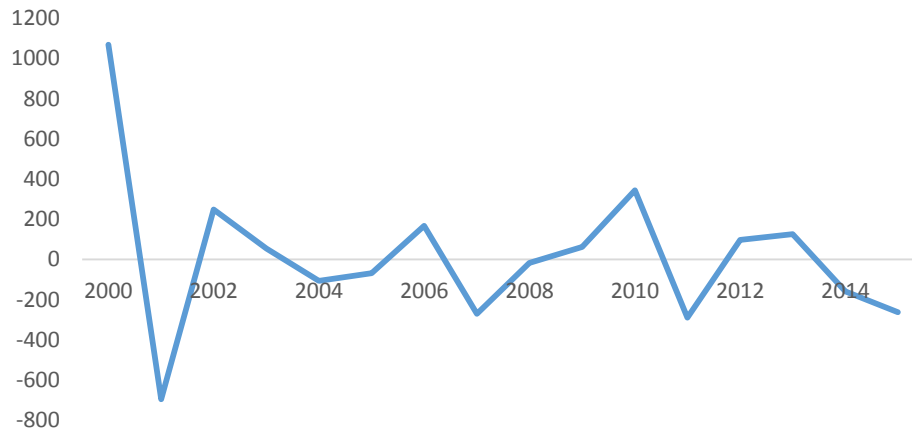
La tabla anterior expresa la nueva serie obtenida con el promedio móvil de orden 3, que al graficarse muestra el componente cíclico:



Para quitar el ciclo, se resta el componente a la serie sin tendencia:

Año	Población escolar de posgrado	Sin tendencia $y - \hat{y}$	Ciclo PM3	Aleatorio $(y - \hat{y}) - PM3$
2000	17,270	1067		1067
2001	16,547	-461	234	-695
2002	17,910	97	-151	248
2003	18,530	-88	-143	54
2004	18,987	-436	-329	-107
2005	19,765	-464	-396	-68
2006	20,747	-287	-453	166
2007	21,230	-609	-338	-271
2008	22,527	-117	-100	-17
2009	23,875	426	363	62
2010	25,036	781	438	343
2011	25,167	107	398	-290
2012	26,169	304	206	98
2013	26,878	208	82	126
2014	27,210	-265	-107	-159
2015	28,018	-263		-263

El resultado es una serie irregular o aleatoria:



Supóngase que se necesita realizar un pronóstico de alumnos de posgrado del 2016 al 2019. Para hacerlo, se darán los siguientes pasos.

1. Pronosticar la tendencia en los periodos futuros con la ecuación lineal.

Población escolar de posgrado = 15,397 + 805 año

	Año	Población escolar de posgrado	Tendencia	Sin tendencia $y - \hat{y}$	Ciclo PM3	Aleatorio $(y - \hat{y}) - PM3$
1	2000	17,270	16,203	1067		1067
2	2001	16,547	17,008	-461	234	-695
3	2002	17,910	17,813	97	-151	248
4	2003	18,530	18,618	-88	-143	54
5	2004	18,987	19,423	-436	-329	-107
6	2005	19,765	20,229	-464	-396	-68
7	2006	20,747	21,034	-287	-453	166
8	2007	21,230	21,839	-609	-338	-271
9	2008	22,527	22,644	-117	-100	-17
10	2009	23,875	23,449	426	363	62
11	2010	25,036	24,255	781	438	343
12	2011	25,167	25,060	107	398	-290
13	2012	26,169	25,865	304	206	98
14	2013	26,878	26,670	208	82	126
15	2014	27,210	27,475	-265	-107	-159
16	2015	28,018	28,281	-263		-263
17	2016		29,086			
18	2017		29,891			
19	2018		30,696			
20	2019		31,501			
21	2020		32,307			

2. Para estimar el ciclo, se recurre al procedimiento de promedio móvil: se copia el último valor (-107) de la serie Ciclo PM3 en la columna Sin tendencia, debajo del valor -263, y en ambas columnas se replican las fórmulas ya trabajadas en cada una de ellas:

	Año	Población escolar de posgrado	Tendencia	Sin tendencia $y - \hat{y}$	Ciclo PM3	Aleatorio $(y - \hat{y}) - \text{PM3}$
1	2000	17,270	16,203	1067		1067
2	2001	16,547	17,008	-461	234	-695
3	2002	17,910	17,813	97	-151	248
4	2003	18,530	18,618	-88	-143	54
5	2004	18,987	19,423	-436	-329	-107
6	2005	19,765	20,229	-464	-396	-68
7	2006	20,747	21,034	-287	-453	166
8	2007	21,230	21,839	-609	-338	-271
9	2008	22,527	22,644	-117	-100	-17
10	2009	23,875	23,449	426	363	62
11	2010	25,036	24,255	781	438	343
12	2011	25,167	25,060	107	398	-290
13	2012	26,169	25,865	304	206	98
14	2013	26,878	26,670	208	82	126
15	2014	27,210	27,475	-265	-107	-159
16	2015	28,018	28,281	-263	-212	-51
17	2016		29,086	-107	-194	87
18	2017		29,891	-212	-171	
19	2018		30,696	-194	-192	
20	2019		31,501	-171	-185	
21	2020		32,307	-192		

De igual manera, se replica la fórmula de la columna Aleatorio para los periodos a pronosticar:

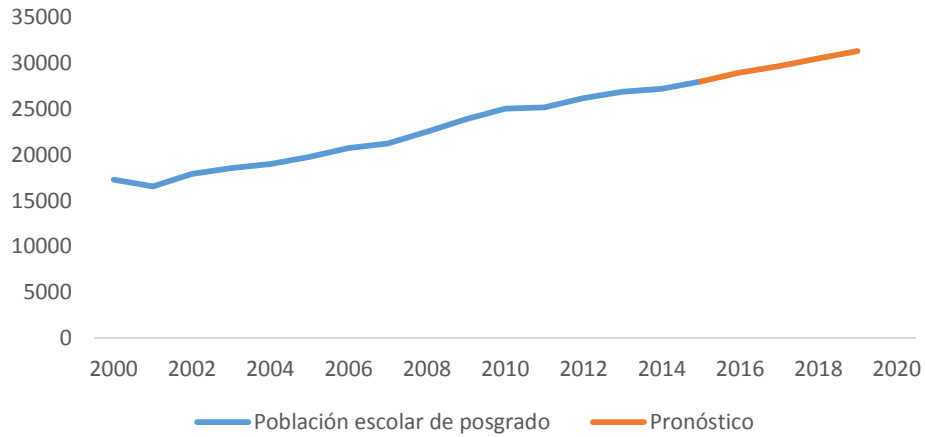
	Año	Población escolar de posgrado	Tendencia	Sin tendencia $y - \hat{y}$	Ciclo PM3	Aleatorio $(y - \hat{y}) - PM3$
1	2000	17,270	16,203	1067		1067
2	2001	16,547	17,008	-461	234	-695
3	2002	17,910	17,813	97	-151	248
4	2003	18,530	18,618	-88	-143	54
5	2004	18,987	19,423	-436	-329	-107
6	2005	19,765	20,229	-464	-396	-68
7	2006	20,747	21,034	-287	-453	166
8	2007	21,230	21,839	-609	-338	-271
9	2008	22,527	22,644	-117	-100	-17
10	2009	23,875	23,449	426	363	62
11	2010	25,036	24,255	781	438	343
12	2011	25,167	25,060	107	398	-290
13	2012	26,169	25,865	304	206	98
14	2013	26,878	26,670	208	82	126
15	2014	27,210	27,475	-265	-107	-159
16	2015	28,018	28,281	-263	-212	-51
17	2016		29,086	-107	-194	87
18	2017		29,891	-212	-171	-41
19	2018		30,696	-194	-192	-2
20	2019		31,501	-171	-185	15
21	2020		32,307	-192		-192

Se crea una nueva columna para realizar el pronóstico, sumando los valores de las columnas Tendencia, Ciclo y Aleatorio:

	Año	Población escolar de posgrado	Tendencia	Sin tendencia $y - \hat{y}$	Ciclo PM3	Aleatorio $(y - \hat{y}) - PM3$	Pronóstico
1	2000	17270	16,203	1067		1067	
2	2001	16547	17,008	-461	234	-695	
3	2002	17910	17,813	97	-151	248	
4	2003	18530	18,618	-88	-143	54	
5	2004	18987	19,423	-436	-329	-107	
6	2005	19765	20,229	-464	-396	-68	
7	2006	20747	21,034	-287	-453	166	
8	2007	21230	21,839	-609	-338	-271	
9	2008	22527	22,644	-117	-100	-17	
10	2009	23875	23,449	426	363	62	
11	2010	25036	24,255	781	438	343	
12	2011	25167	25,060	107	398	-290	
13	2012	26169	25,865	304	206	98	
14	2013	26878	26,670	208	82	126	
15	2014	27210	27,475	-265	-107	-159	
16	2015	28018	28,281	-263	-212	-51	28,018
17	2016		29,086	-107	-194	87	28,979
18	2017		29,891	-212	-171	-41	29,679
19	2018		30,696	-194	-192	-2	30,503
20	2019		31,501	-171	-185	15	31,331
21	2020		32,307	-192		-192	

Por tanto, la población escolar aumentará de 28 018 a 31 331 alumnos entre 2016 y 2019.

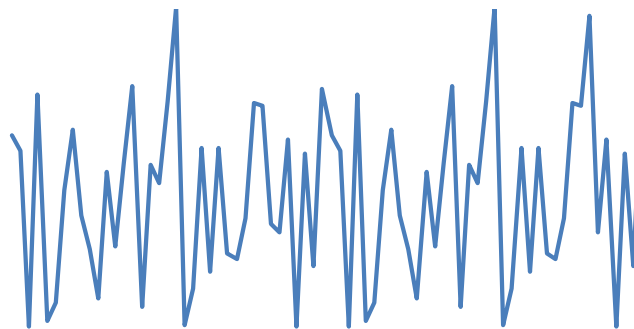
Pronóstico de la población escolar de posgrado de 2016 a 2019



7.6. Fluctuaciones irregulares

El último componente de una serie de tiempo es de fluctuaciones irregulares. Este componente se caracteriza por tener un comportamiento difícil de modelar, debido a que sus variaciones se deben a causas particulares que normalmente no son predecibles (por ejemplo, las variaciones en el tráfico a causa de un accidente o una manifestación).

Una serie irregular se ejemplifica en la siguiente figura, donde no se aprecia un patrón:



Fuente: elaboración propia.

En el ejemplo de la sección anterior, después de quitar los componentes de tendencia y ciclicidad, se obtuvo como resultado una serie aleatoria con la cual ya no se hizo tratamiento adicional.

En el análisis de series de tiempo, luego de quitar los componentes, se busca trabajar con series estacionarias, las cuales tienen un comportamiento constante, donde su media y varianza se mantienen a lo largo del tiempo, como lo muestra la siguiente imagen:



Fuente: elaboración propia.

Para profundizar en este tema, se sugiere consultar Hanke, J. (2010).

7.7. Modelos autorregresivos de promedios móviles

El empleo de estos modelos se realiza con series estacionarias. Debido a que se requieren mayores bases de probabilidad y manejo de *software* estadístico como STATA, EViews, SAS, entre otros, solamente se mencionarán las principales características de estos modelos.

Los procesos autorregresivos son aquellos que se modelan en función de sus observaciones pasadas:

$$Y_t = \rho_0 + \rho_1 Y_{t-1} + \rho_2 Y_{t-2} + \dots + \rho_p Y_{t-p} + Z_t$$

Donde ρ_k es la autocorrelación de rezago k .

Supóngase que se tiene la siguiente serie:

t	Y_t
1	5
2	2
3	2
4	5
5	4

La autocorrelación de rezago 1, ρ_1 , se calcula con los datos de la observación siguiente:

t	Y_t	Y_{t+1}
1	5	2
2	2	2
3	2	5
4	5	4
5	4	

En el cálculo no se considera el dato en gris.

Utilizando la fórmula COEF.DE.CORREL, de Excel, la autocorrelación de rezago 1 que se obtiene es -0.1924 . El resultado indica que la observación actual tiene una correlación baja negativa con una observación anterior.

Otro proceso estacionario es el de medias móviles. En este proceso, la estimación de la observación actual se encuentra en función de los errores de las observaciones pasadas:

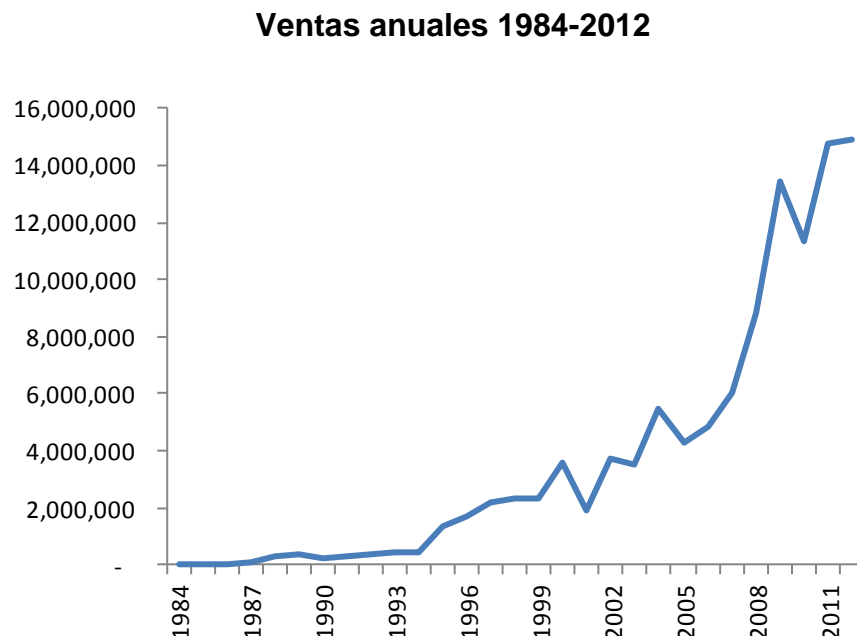
$$Y_t = Z_t + \theta_1 Z_{t-1} + \theta_2 Z_{t-2} + \dots + \theta_q Z_{t-q}$$

Un proceso integrado es aquel que puede convertirse en estacionario aplicando diferencias. En cuanto al orden de integración de un proceso, es el número de diferencias que debemos aplicarle para convertirlo en estacionario.

Estos modelos combinan procesos autorregresivos y de medias móviles a un proceso integrado.

Se denota ARIMA (p,d,q), donde p es el orden de la parte autorregresiva; d , el número de diferencias realizadas al modelo original para convertirla en estacionaria; y q , el orden de la parte de medias móviles.

Se ejemplifica este modelo con las ventas registradas en el periodo 1984-2012 de una empresa (véase la gráfica correspondiente).

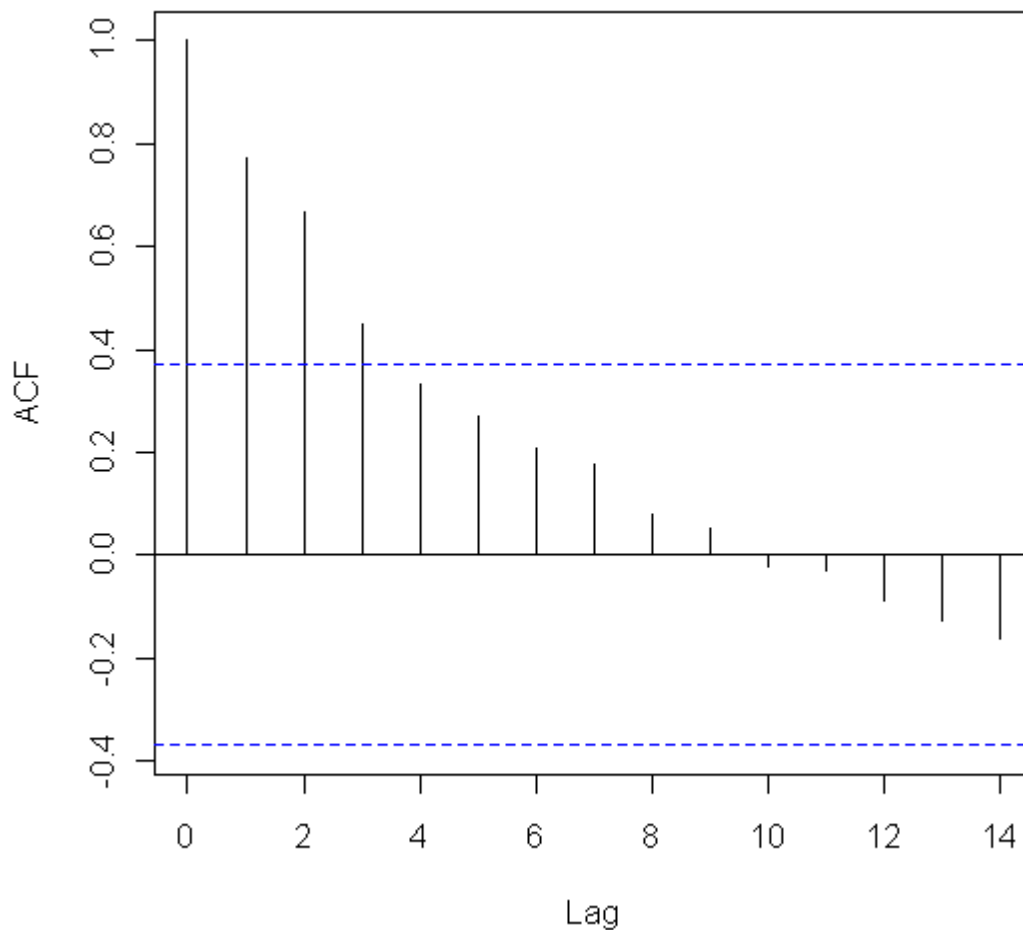


Fuente: elaboración propia.

A partir de 1994, se observa una tendencia creciente en las ventas, la cual se acentúa desde 2005.

Luego, se calculan las autocorrelaciones de la serie con diferentes rezagos y se grafica. A este gráfico se le conoce como *autocorrelograma*.

Autocorrelograma de la serie original

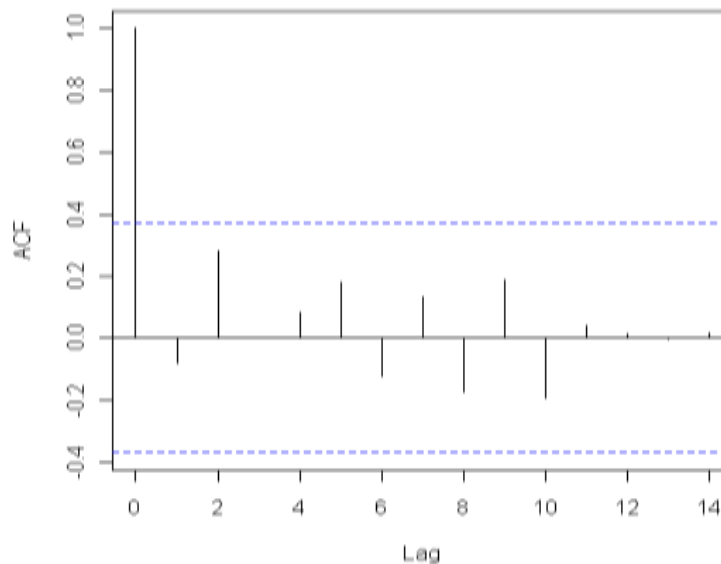


Fuente: elaboración propia. Datos procesados en el paquete estadístico R.

La gráfica anterior muestra que la observación actual está influenciada por una o dos observaciones anteriores. Después de ajustar varios modelos, se eligió un ARIMA (2,2,2), el que mejor se ajusta a la serie.

Para validar la calidad del modelo, se acostumbra realizar el autocorrelograma de los residuos.

Autocorrelograma de los residuos del modelo ARIMA (2,2,2)

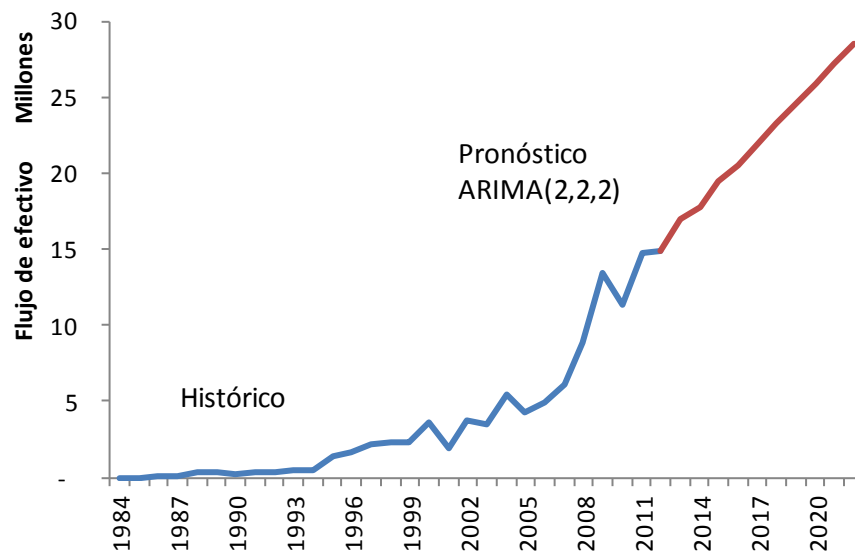


Fuente: elaboración propia. Datos procesados en el paquete estadístico R.

La gráfica anterior muestra que los residuos tienen un comportamiento de ruido blanco (aleatorio) porque se hallan dentro de la banda donde se espera caiga el 95% de las observaciones.

En la siguiente gráfica, se muestra la proyección de 10 observaciones de la serie con el empleo del modelo ARIMA (2,2,2).

Pronóstico de la serie con el modelo ARIMA (2,2,2)



Fuente: elaboración propia.

RESUMEN

Una serie de tiempo es una observación de los valores de una variable durante un periodo, y consta de cuatro componentes: tendencia, estacionalidad, ciclicidad y un elemento irregular o aleatorio.

Una serie puede tratarse bajo dos enfoques: el aditivo y multiplicativo. En el primero, la serie se considera que es resultado de la suma de sus componentes; mientras que en el segundo, los componentes se expresan como factores que alteran la tendencia.

Para estimar la tendencia, se utilizaron los métodos de regresión lineal y promedios móviles. Para trabajar la estacionalidad, se estimaron factores aplicados a la tendencia. Para manejar la ciclicidad, se construyó una serie cíclica que, al restarse de la serie original, da como resultado una serie irregular, la cual es deseable que sea estacionaria para poder aplicar modelos autorregresivos o de medias móviles.

Por último, se expusieron los términos *irregular* y *aleatorio*, y se mencionaron las características del modelo ARIMA, cuya aplicación se ejemplificó en una serie.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	18	785-852
Levin, R.	15	673-718
Lind, D.	16	604-647

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

Unidad 8

Pruebas estadísticas no paramétricas



OBJETIVO PARTICULAR

Al terminar la unidad, el alumno identificará las pruebas no paramétricas más utilizadas.

TEMARIO DETALLADO

(8 horas)

8. Pruebas estadísticas no paramétricas

8.1. Diferencias entre los métodos estadísticos paramétricos y no paramétricos

8.2. La prueba de rachas para aleatoriedad

8.3. La prueba del signo

8.4. La prueba de signos y rangos de Wilcoxon

INTRODUCCIÓN

En este material se ha estudiado que, para desarrollar una inferencia estadística, se debe contar con una población cuya distribución depende de un parámetro del cual se buscará inferir su valor a partir de una muestra. Asimismo, se han trabajado distribuciones muestrales que permiten realizar una estimación por intervalo o llevar a cabo una prueba, y se apoyan, en algunos casos, en supuestos como la normalidad de la población o que la muestra es considerablemente grande. Sin embargo, no siempre se puede garantizar que la población se apegue a los supuestos, por lo que es útil recurrir a pruebas no paramétricas.

Durante la quinta unidad, se utilizó la distribución χ^2 para realizar pruebas de bondad de ajuste e inferir sobre el comportamiento de una población. Ahora, esta última unidad se enfocará a los métodos no paramétricos de rachas, de signo y de signos y rangos de Wilcoxon.

Esta unidad debe tomarse como un curso introductorio a la estadística no paramétrica, en tanto brinda las bases para profundizar en el estudio de esta metodología.

8.1. Diferencias entre los métodos estadísticos paramétricos y no paramétricos

Hasta este momento, los métodos presentados tanto de estimación como de prueba de hipótesis son paramétricos, caracterizados por buscar inferir un parámetro de una población que determina la distribución de la población. Para aplicar la metodología, en ocasiones se parte de que la población sigue una distribución (frecuentemente es la normal). Sin embargo, no siempre es posible conocer o garantizar los supuestos de una distribución, por lo que se recurren a otras alternativas, las cuales no realizan restricciones acerca de la distribución de la población (a estas metodologías se les conoce como *no paramétricas*).

En estadística no paramétrica, se trabaja generalmente con datos cualitativos; a diferencia de los métodos paramétricos, donde se emplean datos cuantitativos. Cuando se manejan variables cuantitativas en estadística no paramétrica, la práctica es categorizarlas y realizar las pruebas correspondientes.

Ventajas de los métodos no paramétricos

- No asumen una distribución asociada a la población.
- Su planteamiento es sencillo; y su cálculo, fácil.
- En ocasiones, los datos no requieren ser ordenados o clasificados.
- Se pueden usar en variables cualitativas.

Desventajas de los métodos no paramétricos

- Ignoran información como resultado de utilizar ordenamientos en vez de los valores cuantitativos.
- Los métodos no paramétricos son menos potentes que los paramétricos.

8.2. La prueba de rachas para aleatoriedad

La primera prueba no paramétrica que se expone es la de rachas, utilizada para inferir si una muestra es aleatoria. Para aplicarla, normalmente se consideran dos resultados, como el género de una persona, el resultado del lanzamiento de una moneda, los valores por encima o debajo de la mediana, entre otros. Se enlistan los elementos de la muestra de acuerdo con el orden de aparición y se cuentan las rachas. Una racha es una secuencia de valores con una característica común precedida y seguida por valores que no presentan esa característica.

Para ilustrar una racha, supóngase que los resultados asociados a una muestra son dos: ganar (G) y perder (P). La información de una muestra de siete individuos se enlista según el orden de aparición:



En esta muestra, hay cinco rachas: la primera la forman los primeros dos individuos; la segunda y tercera, el tercer y cuarto individuos; la cuarta, el quinto y sexto individuos; y la quinta, el último individuo.

El número de rachas es un indicador de la aleatoriedad de la muestra. Si existen pocas rachas o son excesivas, entonces se está enfrentando a una muestra que no es aleatoria.

Para ilustrar lo anterior, supóngase que se hacen 10 lanzamientos de una moneda, cuyos resultados son águila (A) y sol (S), y se observan los siguientes resultados:

AAAAASSSSS

La secuencia anterior sugiere alguna carencia de independencia en los eventos.

Una secuencia como la siguiente presenta el mismo número de rachas que de lanzamientos, lo que hace pensar que los lanzamientos no se llevaron a cabo en condiciones normales:

ASASASASAS

Prueba de rachas

Planteamiento de la prueba de rachas:

H_0 : La muestra es aleatoria
 H_1 : La muestra no es aleatoria

Esta prueba se centra en el número de rachas R , cuya media es

$$\mu_R = \frac{2n_1n_2}{n_1+n_2} + 1$$

Y su desviación es

$$\sigma_\theta = \sqrt{\frac{2n_1n_2(2n_1n_2 - n_1 - n_2)}{(n_1 + n_2)^2 (n_1 + n_2 - 1)}}$$

Donde:

n_1 = número de elementos con el primer resultado

n_2 = número de elementos con el segundo resultado

El estadístico de prueba es

$$Z = \frac{R - \mu_R}{\sigma_R}$$

Donde:

R = número de rachas

μ_R = media del número de rachas

σ_R = desviación del número de rachas

El estadístico de prueba se acerca a una distribución normal si n_1 o n_2 es mayor a 20. En caso de trabajar con muestras menores a 20, no es necesario calcular la media y desviación de R ; es suficiente consultar si R se halla en zona de aceptación o rechazo en la tabla de valores críticos de R , en la prueba de rachas incluida en el apéndice.¹²

¹² Tables for testing randomness of grouping in a sequence of alternatives. Annals of Mathematics Statistics. 4. 1943. pp. 83-86.

Para realizar esta prueba, conviene dar los siguientes pasos:

1. Enlistar los elementos de la muestra
2. Calcular n_1 y n_2
3. Calcular R
4. Realizar la prueba o consultar la tabla en caso de trabajar con n_1 y $n_2 < 20$.

A continuación, se plantean ejemplos.

Ejemplo 1

Con la intención de justificar una nueva política de puntualidad en una PYME, se analizó una muestra de 20 días, donde se registra si todo el personal llegó a tiempo (P) o al menos un elemento de la organización llegó tarde (T).

La muestra deja los siguientes resultados:

Día	Resultado	Día	Resultado
1	P	11	P
2	P	12	P
3	P	13	T
4	P	14	T
5	T	15	P
6	P	16	P
7	T	17	P
8	T	18	P
9	T	19	T
10	T	20	P

Un empleado está en desacuerdo con la política que se desea implementar y dice que la muestra no fue extraída al azar. Con un nivel de significancia de 0.05, ¿se apoya lo dicho por este empleado?

Solución

Este problema requiere de la realización de una prueba de rachas para validar la aleatoriedad de la muestra. Dando los pasos recomendados, la prueba se hace de la siguiente manera.

1. Determinar el número de veces que se registra el total de días en que todos los empleados llegaron puntuales (P) y el número de días en que al menos un empleado llegó tarde (T). Estos datos representarán el tamaño de las muestras $P = n_1$ y $T = n_2$:

$$P = n_1 = 12$$

$$T = n_2 = 8$$

2. Calcular el número de rachas (R)

Día	Resultado	Racha	Día	Resultado	Racha
1	P	1	11	P	5
2	P		12	P	
3	P		13	T	
4	P		14	T	
5	T	2	15	P	
6	P	3	16	P	7
7	T	4	17	P	
8	T		18	P	
9	T		19	T	
10	T		20	P	8
					9

Rachas = $R = 9$

Como n_1 y n_2 son menores a 20, es suficiente consultar la tabla de valores críticos de R en la prueba de rachas.

3. Realizar la prueba

Al consultar la tabla, se obtiene que la prueba se rechaza si $R \leq 6$ o $R \geq 16$. Como $R = 9$, no hay elementos para rechazar la aleatoriedad de la muestra.

Ejemplo 2

Un médico clasifica a sus pacientes según si son recomendados por un seguro (S) o son de procedencia particular (P). Una muestra de pacientes atendidos por día se muestra a continuación:

	Lunes	Martes	Miércoles	Jueves	Viernes
	S	S	P	S	P
	S	S	P	S	S
	S	S	P	S	P
	P	P	S	P	S
	P	S	S	P	S
	S	S	P	P	S
	S	P	P	P	P
	P	P	P	S	P
	S	P	P	S	P
	S	S	P	S	S
	P	S	S	S	S
	P	S	S	P	P
	P	P	S	P	P
	P	P	S	S	P

Con la intención de negociar incentivos con las aseguradoras, el médico envía esta información. El área técnica encargada de evaluar si la información que le manda el médico es válida, realiza una prueba de rachas. Con una significancia del 5% la muestra es válida.

Solución

1. Determinar n_1 y n_2

$$n_1 = S = 35$$

$$n_2 = P = 35$$

2. Determinar el número de rachas

Lunes	Racha	Martes	Racha	Miércoles	Racha	Jueves	Racha	Viernes	Racha
S	1	S	7	P	12	S	15	P	20
S		S		P		S			
S		S		P		S			
P	2	P	8	S	13	P	16	S	23
P		S		S		P			
S	3	S	9	P	14	P	17	S	24
S		P		P		P			
P	4	P	10	P	14	S	17	P	25
S		S		P		S			
S	5	S	11	P	14	S	17	S	25
S		S		S		S			
P	6	S	11	S	14	P	18	P	26
P		S		S		P			
P		P		S		P			
P	6	P	11	S	14	P	18	P	26
P		P		S		P			
P	6	P	11	S	14	S	19	P	26
P		P		S		P			

$$R = 26$$

3. Realizar la prueba

Calcular la media:

$$\mu_R = \frac{2n_1n_2}{n_1+n_2} + 1$$

$$\mu_R = \frac{2 \cdot 35 \cdot 35}{35+35} + 1$$

$$\mu_R = \frac{2,450}{70} + 1$$

$$\mu_R = 35 + 1$$

$$\mu_R = 36$$

Calcular la desviación estándar:

$$\sigma_R = \sqrt{\frac{2n_1n_2(2n_1n_2 - n_1 - n_2)}{(n_1 + n_2)^2 (n_1 + n_2 - 1)}}$$

$$\sigma_R = \sqrt{\frac{2 \cdot 35 \cdot 35 (2 \cdot 35 \cdot 35 - 35 - 35)}{(35 + 35)^2 (35 + 35 - 1)}}$$

$$\sigma_R = \sqrt{\frac{2,480(2,380)}{(70)^2 (69)}}$$

$$\sigma_R = \sqrt{\frac{2,480(2,380)}{4,900 (69)}}$$

$$\sigma_R = \sqrt{\frac{5,831,000}{338,100}}$$

$$\sigma_R = \sqrt{17.24}$$

$$\sigma_R = 4.15288$$

Calcular el estadístico de prueba:

$$Z = \frac{R - \mu_R}{\sigma_R}$$

$$Z = \frac{26 - 36}{4.15288}$$

$$Z = \frac{-10}{4.15288}$$

$$Z = -2.408$$

Calculamos el estadístico de prueba a través de una distribución normal:

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(0.05/2) = -1.9599$$



Como el estadístico de prueba cae en zona de rechazo, no existe evidencia estadística para apoyar la aleatoriedad de la muestra.

8.3. La prueba del signo

Esta prueba recibe el nombre “del signo” porque se basa en la dirección de la diferencia entre dos mediciones, expresada con un signo “+” o “-”, más que en los datos de donde proceden. Normalmente, se emplea para hacer pruebas relacionadas con la mediana de una población o comparar muestras apareadas.

La esencia de esta prueba es apoyar que la proporción de diferencias positivas es la misma que las negativas ($p = 0.5$). Obsérvese que en esta prueba hay dos resultados posibles: “+” o “-”, hay n observaciones independientes y una probabilidad p constante



en cada ensayo, por lo que esta prueba está asociada a una distribución binomial cuyos parámetros son el número de observaciones (n) y la probabilidad de éxito (p). Como es sabido, si $n \cdot p > 5$ y $n \cdot (1-p) > 5$, la distribución binomial puede aproximarse a una normal.

Para este caso, el estadístico de prueba es

$$Z = \frac{R^+ - 0.5n}{0.5\sqrt{n}}$$

Donde:

Z = estadístico de prueba

R^+ = número de datos positivos

n = tamaño de la muestra

Para muestras pequeñas, se utiliza la distribución binomial.

A continuación, se presentan algunos ejemplos.

Ejemplo 1

El número de horas extras trabajadas al mes por una muestra de 20 empleados es la siguiente:

Empleado	Horas extras
1	22
2	27
3	25
4	12
5	14
6	11
7	16
8	24
9	13
10	20
11	12
12	13
13	21
14	17
15	18
16	11
17	27
18	18
19	14
20	17

Con un nivel de significancia del 5%, ¿se apoya la hipótesis de que la mediana es de 17 horas?

Solución

La prueba se plantea de la siguiente manera:

$$H_0: \text{mediana} = 17$$

$$H_0: \text{mediana} \neq 17$$

La prueba es de dos extremos.

A cada valor de la muestra se resta el valor de la mediana bajo la hipótesis nula y se anota el signo de la diferencia:

Empleado	Horas extras	Mediana	Diferencia el dato y la mediana		
			Cálculo	Resultado	Signo
1	22	17	22-17	5	+
2	27		27-17	10	+
3	25		25-17	8	+
4	12		12-17	-5	-
5	14		14-17	-3	-
6	11		11-17	-6	-
7	16		16-17	-1	-
8	24		24-17	7	+
9	13		13-17	-4	-
10	20		20-17	3	+
11	12		12-17	-5	-
12	13		13-17	-4	-
13	21		21-17	4	+
14	17		17-17	0	=
15	18		18-17	1	+
16	11		11-17	-6	-
17	27		27-17	10	+
18	18		18-17	1	+
19	14		14-17	-3	-
20	17		17-17	0	=

El siguiente paso es contar el número de signos positivos, negativos e iguales:

Signo	Frecuencia
+	9
-	9
=	2
Total	20

Como existen dos signos "=", se restan al total de la muestra, por lo que disminuye su valor a 18 elementos:

$$n = 20 - 2 = 18$$

Como $18 \cdot 0.5 = 9$, se utilizará una aproximación normal.

Sustituyendo los valores en el estadístico de prueba, se obtiene lo siguiente:

R^+ = número de signos positivos en la muestra = 9

$n = 18$

$$Z = \frac{R^+ - 0.5n}{0.5\sqrt{n}}$$

$$Z = \frac{9 - 0.5 \cdot 18}{0.5\sqrt{18}}$$

$$Z = \frac{9 - 9}{2.1213}$$

$$Z = \frac{0}{2.1213}$$

$$Z = 0$$

Por el planteamiento, se conoce que la prueba es de dos extremos con un nivel de significancia de $\alpha = 5\% = 0.05$. Para determinar los puntos críticos, se utiliza la fórmula de Excel:

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(1-\alpha/2)$$

$$\text{DISTR.NORM.ESTAND.INV}(1-0.05/2) = 1.9599$$

Las zonas de rechazo son en valores menores o iguales a -1.96 y mayores o iguales a 1.96 . El valor del estadístico de prueba es 0, por lo que no existe evidencia para rechazar la hipótesis nula.



En el siguiente ejemplo, se contrastarán los resultados de dos muestras.

Ejemplo 2

Una panadería quiere introducir un nuevo tipo de pan blanco, para ello hornea dos panes: uno de avena y otro de linaza. Dan a probar los panes a 10 clientes para conocer su nivel de aceptación y decidir qué sabor deben introducir en su producción, y se les pide calificar el sabor de cada pan en una escala del 1 al 10: 1 significa que el sabor es desagradable; y 10, muy agradable. Los resultados del ejercicio se muestran a continuación.

Cliente	Pan con avena	Pan con linaza
1	5	9
2	8	8
3	10	8
4	9	10
5	9	8
6	5	7
7	5	10
8	8	9
9	6	9
10	5	10

Con un nivel de significancia de 5%, ¿se apoya que los clientes prefieren más el pan de linaza que de avena?

Solución

El primer paso consiste en calcular las diferencias entre las calificaciones que los clientes dieron a los panes. Se asigna “+” cuando la calificación del pan de avena supere al de linaza, y “-” en caso contrario. Cuando la calificación es la misma, se asigna “=”. Las diferencias se muestran a continuación.

Cliente	Pan con avena	Pan con linaza	Diferencia		
			Cálculo	Resultado	Signo
1	5	9	5-9	-4	-
2	8	7	8-7	1	+
3	10	8	10-8	2	+
4	9	10	9-10	-1	-
5	9	8	9-8	1	+
6	5	7	5-7	-2	-
7	5	10	5-10	-5	-
8	8	9	8-9	-1	-
9	6	9	6-9	-3	-
10	5	10	5-10	-5	-

El conteo de los signos es el siguiente:

Signo	Frecuencia
+	3
-	7
=	0
Total	10

La prueba queda planteada de la siguiente manera:

$$H_0: p = 0.5$$

$$H_1: p > 0.5$$

La prueba es de un extremo (derecho).

Como $n \cdot p = 10 \cdot 0.5 = 5$, se empleará una distribución normal.

Por tanto, los datos que sustituiremos en la fórmula del estadístico de prueba serán los siguientes:

R^- = número de signos negativos = 7

$n = 10$

$$Z = \frac{R^- - 0.5n}{0.5\sqrt{n}}$$

$$Z = \frac{7 - 0.5 \cdot 10}{0.5\sqrt{10}}$$

$$Z = \frac{7 - 5}{1.5811}$$

$$Z = Z = \frac{2}{1.5811}$$

$$Z = 1.26$$

Por el planteamiento de la prueba, se conoce que es de un extremo con un nivel de significancia de $\alpha = 5\% = 0.05$. Para determinar el punto crítico, se utiliza la fórmula de Excel:

DISTR.NORM.ESTAND.INV(1- α)

DISTR.NORM.ESTAND.INV(1-0.05) = 1.64

Las zonas de rechazo son en valores mayores o iguales a 1.64. Como el valor del estadístico de prueba es 1.26, se concluye que no existe evidencia para rechazar la hipótesis nula: no hay evidencia para afirmar que los clientes prefieran más el pan de linaza que el de avena.



8.4. La prueba de signos y rangos de Wilcoxon

En la sección anterior, se mostró la prueba de los signos, que se basa en la dirección de las diferencias de las mediciones, más que en su magnitud. Existe una prueba con mayor potencia, la cual, además de considerar la dirección de las desviaciones, toma en cuenta su magnitud, es la prueba de rangos asignados de Wilcoxon.

La prueba de Wilcoxon parte de las diferencias apareadas de puntuaciones entre las variables X y Y . Después, estas variables son ordenadas de manera ascendente conforme a su valor absoluto, y se les asigna un rango, al cual se le da el signo que corresponde a la diferencia. En caso de que se presenten diferencias con valor cero, se eliminan del análisis; y si existen diferencias con la misma magnitud, se les asignará un rango promedio.

La hipótesis nula es que las variables X y Y son equivalentes, con la misma mediana y la misma distribución continua. Es decir, si H_0 es cierta, se esperaría observar el mismo número de diferencias en favor de X que de Y , o lo que es equivalente, que la suma de rangos positivos sea igual a la de negativos.

Para desarrollar esta prueba, se definen dos estadísticos:

T^+ = suma de los rangos de las diferencias positivas

T^- = suma de los rangos de las diferencias negativas

El estadístico en que se enfocará la prueba es en T^+ , el cual tiene como media:

$$\mu_{T^+} = \frac{n(n+1)}{4}$$

Y desviación estándar:

$$\sigma_{T^+} = \sqrt{\frac{n(n+1) + (2n+1)}{24}}$$

Para valores de n mayores o iguales a 10, tiene una distribución aproximadamente normal.

A continuación, se muestra un ejemplo del uso de esta prueba.

Ejemplo

Una compañía farmacéutica lanzó un medicamento para el estrés. Desea medir si el nivel de aceptación ha cambiado en los médicos que trabajan en el hospital Alta Tensión después de haber capacitado a la fuerza de ventas. Para ello selecciona una muestra de 15 médicos, de los que compara los resultados de dos reportes, uno anterior y otro posterior a la capacitación; en el reporte, cada médico asigna una calificación del 1 al 5 para evaluar al producto. En la siguiente tabla, se muestran las



calificaciones de los médicos hacia el medicamento antes y después de la capacitación.

Médico	Calificación del producto	
	Antes	Después
1	5	3
2	5	5
3	2	2
4	4	4
5	5	1
6	4	3
7	5	3
8	2	3
9	3	2
10	1	3
11	4	1
12	4	5
13	4	5
14	5	2
15	4	2

Con un nivel de significancia del 5%, ¿se podría apoyar que la capacitación a la fuerza de ventas cambió la aceptación del producto?

Solución

A continuación, se muestra cada paso para realizar la prueba.

Calcular la diferencia de las calificaciones:

Médico	Calificación del producto		Diferencia
	Antes	Después	
1	5	3	2
2	5	5	0
3	2	2	0
4	4	4	0
5	2	2	0
6	4	3	1
7	5	3	2
8	2	3	-1
9	3	2	1
10	1	3	-2
11	4	1	3
12	4	5	-1
13	4	5	-1
14	5	2	3
15	4	2	2

Calcular el valor absoluto de las diferencias:

Médico	Calificación del producto		Diferencia	Valor absoluto
	Antes	Después		Diferencia
1	5	3	2	2
2	5	5	0	0
3	2	2	0	0
4	4	4	0	0
5	5	1	4	4
6	4	3	1	1
7	5	3	2	2
8	2	3	-1	1
9	3	2	1	1
10	1	3	-2	2
11	4	1	3	3
12	4	5	-1	1
13	4	5	-1	1
14	5	2	3	3
15	4	2	2	2

Eliminar las diferencias que son cero:

Médico	Calificación del producto		Diferencia	Valor absoluto	Rango
	Antes	Después		diferencia	
1	5	3	2	2	Se eliminan
2	5	5	0	0	
3	2	2	0	0	
4	4	4	0	0	
5	5	1	4	4	
6	4	3	1	1	
7	5	3	2	2	
8	2	3	-1	1	
9	3	2	1	1	
10	1	3	-2	2	
11	4	1	3	3	
12	4	5	-1	1	
13	4	5	-1	1	
14	5	2	3	3	
15	4	2	2	2	

$$n = 15$$

Se eliminaron tres datos:

$$n = 15 - 3 = 12$$

Se determina el rango, es decir, se asigna a cada diferencia un número de menor a mayor. En caso de que se repita el valor de las diferencias, se calcula el promedio de los rangos que les corresponde; dicho resultado será el rango asignado a cada una de las diferencias involucradas en el cálculo de ese rango.

Después, se calcula el rango promedio para las diferencias de valor 1:

Médico	Calificación del producto		Diferencia	Valor absoluto		Promedio de los rangos	Rango definitivo
	Antes	Después		diferencia	Rango		
1	5	3	2	2	7		
5	5	1	4	4	12		
6	4	3	1	1	1	$\frac{1 + 2 + 3 + 4 + 5}{5}$	3
7	5	3	2	2	8		
8	2	3	-1	1	2	$\frac{15}{5} = 3$	3
9	3	2	1	1	3		
10	1	3	-2	2	6		
11	4	1	3	3	10		
12	4	5	-1	1	4		3
13	4	5	-1	1	5		3
14	5	2	3	3	11		
15	4	2	2	2	9		

El rango para las diferencias de valor 2 se muestra a continuación:

Médico	Calificación del producto		Diferencia	Valor absoluto		Promedio de los rangos	Rango definitivo
	Antes	Después		diferencia	Rango		
1	5	3	2	2	6	$\frac{6 + 7 + 8 + 9}{4}$	7.5
5	5	1	4	4	12		
6	4	3	1	1	1		3
7	5	3	2	2	7		7.5
8	2	3	-1	1	2		3
9	3	2	1	1	3		3
10	1	3	-2	2	8	$\frac{30}{4} = 7.5$	7.5
11	4	1	3	3	10		
12	4	5	-1	1	4		3
13	4	5	-1	1	5		3
14	5	2	3	3	11		
15	4	2	2	2	9		7.5

El rango promedio para las diferencias de valor 3 es el siguiente:

Médico	Calificación del producto		Diferencia	Valor absoluto		Promedio de los rangos	Rango definitivo
	Antes	Después		diferencia	Rango		
1	5	3	2	2	6		7.5
5	5	1	4	4	12		
6	4	3	1	1	1		3
7	5	3	2	2	7		7.5
8	2	3	-1	1	2		3
9	3	2	1	1	3		3
10	1	3	-2	2	8		7.5
11	4	1	3	3	10	$\frac{10 + 11}{2}$	10.5
12	4	5	-1	1	4		3
13	4	5	-1	1	5		3
14	5	2	3	3	11		10.5
15	4	2	2	2	9		7.5

Para el valor máximo, como es único, su rango se mantiene:

Médico	Calificación del producto		Diferencia	Valor absoluto		Promedio de los rangos	Rango definitivo
	Antes	Después		diferencia	Rango		
1	5	3	2	2	6		7.5
5	5	1	4	4	12		12
6	4	3	1	1	1		3
7	5	3	2	2	7		7.5
8	2	3	-1	1	2		3
9	3	2	1	1	3		3
10	1	3	-2	2	8		7.5
11	4	1	3	3	10		10.5
12	4	5	-1	1	4		3
13	4	5	-1	1	5		3
14	5	2	3	3	11		10.5
15	4	2	2	2	9		7.5

A cada rango se le pone el signo de su diferencia original:

Rango

Médico	Calificación del producto			Diferencia	Valor absoluto diferencia	Rango	definitivo signo original
	Antes	Después					
1	5	3	2	2	6	7.5	
2	5	5	0	0	Se eliminan		
3	2	2	0	0			
4	4	4	0	0			
5	5	1	4	4		12	12
6	4	3	1	1	1	3	
7	5	3	2	2	7	7.5	
8	2	3	-1	1	2	-3	
9	3	2	1	1	3	3	
10	1	3	-2	2	8	-7.5	
11	4	1	3	3	10	10.5	
12	4	5	-1	1	4	-3	
13	4	5	-1	1	5	-3	
14	5	2	3	3	11	10.5	
15	4	2	2	2	9	7.5	

Se suman los rangos positivos:

Médico	Calificación del producto			Diferencia	Valor absoluto diferencia	Rango	Rango definitivo signo original	Suma rangos positivos
	Antes	Después						
1	5	3	2	2	6	7.5	7.5	
2	5	5	0	0	Se eliminan			
3	2	2	0	0				
4	4	4	0	0				
5	5	1	4	4		12	12	12
6	4	3	1	1	1	3	3	
7	5	3	2	2	7	7.5	7.5	
8	2	3	-1	1	2	-3		
9	3	2	1	1	3	3	3	
10	1	3	-2	2	8	-7.5		
11	4	1	3	3	10	10.5	10.5	
12	4	5	-1	1	4	-3		
13	4	5	-1	1	5	-3		
14	5	2	3	3	11	10.5	10.5	
15	4	2	2	2	9	7.5	7.5	
							T ⁺ =	61.5

Entonces, la prueba se define de la siguiente manera:

H_0 : No hay diferencia en la calificación antes y después de la capacitación

H_1 : Hay diferencia en la calificación antes y después de la capacitación

La prueba es de dos colas.

Se realiza la prueba.

Se calculan el promedio y la desviación.

Donde $n = 13$

$$\mu_{r^+} = \frac{n(n+1)}{4}$$

$$\mu_{r^+} = \frac{12(12+1)}{4}$$

$$\mu_{r^+} = \frac{12(13)}{4}$$

$$\mu_{r^+} = \frac{156}{4}$$

$$\mu_{r^+} = 39$$

$$\sigma_{r^+} = \sqrt{\frac{n(n+1) + (2n+1)}{24}}$$

$$\sigma_{r^+} = \sqrt{\frac{12(12+1) + (2 \cdot 12 + 1)}{24}}$$

$$\sigma_{r^+} = \sqrt{\frac{12(13) + (24 + 1)}{24}}$$

$$\sigma_{r^+} = \sqrt{\frac{156 + 25}{24}}$$

$$\sigma_{r^+} = \sqrt{\frac{181}{24}}$$

$$\sigma_{r^+} = \sqrt{7.5412}$$

$$\sigma_{r^+} = 2.7462$$

Calcular el estadístico de prueba:

$$z = \frac{T^+ - \mu_{r^+}}{\sigma_{r^+}}$$

$$z = \frac{61.5 - 39}{2.7462}$$

$$z = \frac{22.5}{2.7462}$$

$$z = 8.1931$$

Como el estadístico de prueba es notablemente mayor a los puntos críticos (± 1.96), no hay evidencia estadística para apoyar la hipótesis nula de que no hay diferencia en la calificación antes y después de la capacitación.

RESUMEN

En esta unidad, se presentó un primer acercamiento a la realización de pruebas con el empleo de métodos no paramétricos. Estos métodos tienen la ventaja de no asumir que la población sigue una distribución; sus pruebas son sencillas y entendibles, aunque no tienen la misma potencia que las pruebas paramétricas.

Se expusieron tres pruebas: la de rachas, adecuada para probar la aleatoriedad de una muestra; la de signos, que permite realizar inferencias acerca de la mediana de una población considerando únicamente la dirección de las diferencias de las mediciones; y la de Wilcoxon, que, además de considerar la dirección de las diferencias, también toma en cuenta su magnitud.

MESOGRAFÍA

Bibliografía sugerida

Autor	Capítulo	Páginas
Anderson, S.	19	855-904
Levin, R.	14	621-663
Lind, D.	18	680-719

Anderson, S. (2012). *Estadística para negocios y economía* (11.^a ed.). México: CENGAGE Learning.

Levin R. y Rubin D. (2010). *Estadística para administración y economía* (7.^a ed.). México: Pearson.

Lind A. D., Marchal G., W. y Wathen, S. (2012). *Estadística aplicada a los negocios y economía* (15.^a ed.). México: McGraw-Hill.

APÉNDICE

Apéndice 1. Valores críticos de *R* en la prueba de rachas

Los diferentes valores críticos de *R* están proporcionados en las tablas para valores *n*₁ y *n*₂ menores o iguales a 20. Para la prueba de rachas de una muestra, cualquier valor observado de *R* que sea menor o igual al valor más pequeño, o que sea mayor o igual al valor más grande en un par, es significativo en el nivel $\alpha = 0.05$.

<i>n</i> ₁	<i>n</i> ₂																			
	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20	
2											2	2	2	2	2	2	2	2	2	
3					2	2	2	2	2	2	2	2	2	3	3	3	3	3	3	
4				2	2	2	3	3	3	3	3	3	3	3	4	4	4	4	4	
5			2	2	3	3	3	3	3	4	4	4	4	4	4	4	5	5	5	
6		2	2	3	3	3	3	4	4	4	4	5	5	5	5	5	5	6	6	
7		2	2	3	3	3	4	4	5	5	5	5	5	6	6	6	6	6	6	
8		2	3	3	3	4	4	5	5	6	6	6	6	6	6	7	7	7	7	
9		2	3	3	4	4	5	5	6	6	6	7	7	7	7	7	8	8	8	
10		2	3	3	4	5	5	6	6	7	7	7	7	8	8	8	8	8	9	
11		2	3	4	4	5	5	6	6	7	7	7	8	8	8	8	9	9	9	
12	2	2	3	4	4	5	6	6	7	7	7	8	8	8	9	9	9	10	10	
13	2	2	3	4	5	5	6	6	7	7	8	8	9	9	9	10	10	10	10	
14	2	2	3	4	5	5	6	7	7	8	8	9	9	9	10	10	10	11	11	
15	2	3	3	4	5	6	6	7	7	8	8	9	9	10	10	11	11	11	12	
16	2	3	4	4	5	6	6	7	8	8	9	9	10	10	11	11	11	12	12	
17	2	3	4	4	5	6	7	7	8	9	9	10	10	11	11	11	12	12	13	
18	2	3	4	5	5	6	7	8	8	9	9	10	10	11	11	12	12	13	13	
19	2	3	4	5	6	6	7	8	8	9	10	10	11	11	12	12	13	13	13	
20	2	3	4	5	6	6	7	8	9	9	10	10	11	11	12	12	13	13	14	

Fuente: Siegel (1995, p. 369).



Facultad de Contaduría y Administración
Sistema Universidad Abierta y Educación a Distancia