

Notas de clase de Probabilidad y Estadística

Volumen 2: Cap. 2, Segunda Parte (Intervalos de confianza)

Versión 1 (Septiembre 5, 2020)

Dr. rer. nat. Humberto LLinás Solano

Doctor en Estadística (Mainz-Alemania)
Profesor Asociado/Investigador Asociado
hllinas@uninorte.edu.co

ÍNDICE GENERAL

PREFACIO **PÁGINA 3**

Introducción	3
El autor	3

2 **INTERVALOS DE CONFIANZA** **PÁGINA 5**

2.1	Estimación	5
2.2	Intervalos de confianza	6
2.3	Intervalos de confianza para algunos parámetros	7
2.4	Plantillas	8
2.5	Aplicaciones	9
2.6	Determinación del tamaño muestral de una muestra	29
2.7	Ejercicios	31

A **APÉNDICE DE TABLAS** **PÁGINA 33**

1.	Distribución binomial	33
2.	Distribución de Poisson	36
3.	Distribución normal estándar	37
4.	Distribución t de Student	39
5.	Distribución chi-cuadrada	40
6.	Distribución F de Fisher	42
7.	Algunas distribuciones discretas	46
8.	Algunas distribuciones continuas	46
9.	Resumen de distribuciones muestrales e intervalos de confianza	47

B **GUÍA RÁPIDA PARA TRABAJAR CON STATGRAPHICS** **PÁGINA 51**

B.1	Análisis de un solo conjunto de datos	51
B.2	Análisis simultáneo de dos o más conjuntos de datos	51
B.3	Gráficos de dispersión	52
B.4	Diagramas de presentación	52

B.5	Variables numéricas multidimensionales	53
B.6	Distribuciones de probabilidad	53
B.7	Inferencias basadas en una sola muestra	53
B.8	Inferencias basadas en dos muestras	54
B.9	Bondad de ajuste	54

C**GUÍA RÁPIDA PARA TRABAJAR CON SPSS** **PÁGINA 55**

C.1	Definición de las variables	55
C.1.1	Transformación de una variable	56
C.1.2	Recodificación de una Variable	57
C.1.3	Filtrado de datos	57
C.2	Análisis exploratorio de datos	58
C.3	Inferencia sobre una o más poblaciones	59

D**USO DE LA CALCULADORA EN LA ESTADÍSTICA** **PÁGINA 61****BIBLIOGRAFÍA & REFERENCIAS** **PÁGINA 63**

Prefacio

Introducción

Estas notas de clase hacen parte de un compendio de varios volúmenes y están dirigido a todo tipo de público que requiere de algún conocimiento básico en Estadística.

El autor

Humberto Jesús Llinás Solano es Licenciado en Ciencias de la Educación, con énfasis en Matemáticas, Física y Estadística de la Universidad del Atlántico (Colombia). Magister en Matemáticas, convenio Universidad del Valle-Universidad del Norte (Colombia). Doctor en Estadística (Dr. rer. nat.) de la Universidad Johannes Gutenberg de Mainz (Alemania). Desde 1998 se desempeña como profesor de tiempo completo de la Universidad del Norte y forma parte de los grupos de investigación Matemáticas y Enfermedades tropicales de dicha institución. Autor de los productos¹:

- *Estadística descriptiva y distribuciones de probabilidad* (2005, [6])
- *Estadística inferencial* (2006, [8])
- *Una visión histórica del concepto moderno de integral* (como editor, 2006, [4])
- *Medida e integración* (2007, [9])
- *Applets de estadística* (2007, [11])
- *Introducción a la estadística con aplicaciones en Ciencias Sociales* (2012, [12])
- *Procesos estocásticos con aplicaciones* (como coautor, 2013, [2])
- *Introducción a la estadística matemática* (2014, [13])
- *Introducción a la teoría de la probabilidad* (2014, [14])

Para más referencias y otros productos de mi autoría, pueden consultarse:

- [Rpubs](#)
- [CVLAC](#)
- [ORCID](#)
- [Google Scholar](#)

¹Se cita el título del texto o applet, el año de publicación y la referencia bibliográfica respectiva. Cuando sea necesario, un comentario adicional.

2

Intervalos de confianza

2.1 Estimación

1. Términos básicos.

- (a) La ESTIMACIÓN ESTADÍSTICA es el proceso mediante el cual intentamos determinar el valor de un parámetro de la población, sin hacer un censo, a partir de la información de una muestra.
- (b) Una ESTIMACIÓN es el valor numérico que creemos que tiene el parámetro.
- (c) el ESTIMADOR es el estadístico de la muestra, utilizada para hacer una estimación.
- (d) Un ESTIMADOR PUNTUAL de un parámetro poblacional es una función de la muestra que da como resultado un único valor.
- (e) Un valor en particular de un estimador puntual se llama una ESTIMACIÓN PUNTUAL del parámetro.

2. Pautas para escoger un estimador.

- (a) *Insesgamiento.*

$\hat{\theta}$ es un ESTIMADOR INSESGADO de θ , si $E(\hat{\theta}) = \theta$. Evidentemente, si $E(\hat{\theta}) \neq \theta$, el estimador se dice que es SEsgADO. Llamaremos SEsgO a la diferencia entre la media del estimador $\hat{\theta}$ y el parámetro θ , es decir,

$$\text{Sesgo}(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}) - \theta.$$

La media, la varianza y la proporción muestrales son estimadores insesgados de los correspondientes parámetros poblacionales, pero la desviación típica muestral no es un estimador insesgado de la desviación típica poblacional.

(b) *Eficiencia.*

Sean $\hat{\theta}_1$ y $\hat{\theta}_2$ dos estimadores insesgados de θ , obtenidos en muestras del mismo tamaño. Entonces, $\hat{\theta}_1$ es MÁS EFICIENTE que $\hat{\theta}_2$ si $V(\hat{\theta}_1) < V(\hat{\theta}_2)$.

Al tomar muestras de una población de una población normal, la media muestral es más eficiente que la mediana.

(c) *Estimador insesgado de mínima varianza.*

Si $\hat{\theta}$ es un estimador insesgado de θ y no hay ningún otro estimador insesgado que tenga menor varianza, entonces, se dice que $\hat{\theta}$ es el ESTIMADOR INSESGADO DE MÍNIMA VARIANZA de θ . Algunos ejemplos de estimadores insesgados de mínima varianza son:

- 1) La media muestral cuando la muestra proviene de una distribución normal.
- 2) La varianza muestral cuando la muestra proviene de una una distribución normal.
- 3) La proporción muestral binomial.

(d) *Consistencia.*

Un estimador puntual $\hat{\theta}$ de θ es CONSISTENTE para θ si sus valores tienden a acercarse al parámetro poblacional θ conforme se incrementa el tamaño de la muestra. De otro modo, el estimador se llama INCONSISTENTE.

Al muestrear de una población normal, la desviación típica muestral es consistente para la desviación típica poblacional (esto también es cierto para el caso de la media y la varianza para sus correspondientes parámetros poblacionales). También la proporción muestral es consistente para la proporción poblacional.

2.2 Intervalos de confianza

1. Estimador y estimación por intervalos.

- (a) Un ESTIMADOR POR INTERVALOS de un parámetro poblacional es una regla (basada en la información muestral) para determinar un rango, o un intervalo, en el cual posiblemente se encuentre dicho parámetro.
- (b) La estimación correspondiente se denomina ESTIMACIÓN POR INTERVALOS.

2. Intervalo de confianza.

Sea θ un parámetro desconocido. Supongamos que con ayuda de la información muestral, podemos encontrar dos variables aleatorias U y V , con U menor que V , tales que $P(U < \theta < V) = 1 - \alpha$, para un $\alpha \in (0, 1)$. Entonces,

- (a) La fracción $1 - \alpha$ recibe el nombre de GRADO DE CONFIANZA, α se llama NIVEL DE SIGNIFICANCIA y el intervalo de U hasta V es un ESTIMADOR POR INTERVALOS de θ del $(1 - \alpha)100\%$.
- (b) Si u y v representan a un valor particular de U y V , respectivamente, entonces, el intervalo de u a v se denomina INTERVALO DE CONFIANZA del $(1 - \alpha)100\%$ para θ .

Si se extraen muestras aleatorias de la población un número elevado de veces, el parámetro estará contenido en un $(1 - \alpha)100\%$ de los intervalos calculados de este modo. El intervalo de confianza obtenido de esta manera se escribe $u < \theta < v$.

2.3 Intervalos de confianza para algunos parámetros

Al final de este capítulo se presentan unas tablas que ilustran la forma de los intervalos de confianza para algunos parámetros. Algunos comentarios:

- En la tabla A.5 aparece un resumen acerca los intervalos de confianza para la media poblacional.
- En la tabla A.8 aparece un resumen acerca los intervalos de confianza para la diferencias de medias poblacionales (muestras independientes).
- Los diferentes supuestos que se deben tener en cuenta para poder determinar el intervalo de confianza para el correspondiente parámetro poblacional (para el caso en que las muestras escogidas sean dependientes o pareadas) coinciden con los que aparecen en la tabla A.5.
- En la tabla A.6 aparece un resumen acerca los intervalos de confianza para la proporción poblacional y para la diferencia de proporciones poblacionales.
- En la tabla A.7 aparece un resumen acerca los intervalos de confianza para varianza poblacional y para la razón de varianzas poblacionales. Importante, tener en cuenta que, para la distribución chi-cuadrada con v grados de libertad se cumple que, si $v > 40$, entonces,

$$\chi^2_{\alpha, v} \approx v \left(1 - \frac{2}{9v} + z_{\alpha} \sqrt{\frac{2}{9v}} \right)^3.$$

2.4 Plantillas

En la siguiente sección presentarán algunos ejemplos. Unos con soluciones completas. Hay otros sin solución o con solución parcial. Se les recomienda a los lectores, llenar los detalles correspondientes. La solución de los ejemplos y ejercicios siempre debe escribirse como se propone en la siguiente **plantilla**:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:, el*
- *Parámetro:, el*
- *Tamaño muestral: $n =$.*
- *Tamaño poblacional: $N =$.*
- *Grado de confianza: $1 - \alpha =$.*
- *Nivel de significancia: $\alpha =$.*
- *Otros datos: Tenemos que*

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

6. **Interpretación:**

Con una confianza del podemos afirma que se encuentra entre y



2.5 Aplicaciones

Ejemplo 2.1

Ejemplo 2.2.2 de Llinás [8]. Un fabricante produce bolsas de azúcar refinado. El peso del contenido de estas bolsas tiene una distribución normal con desviación típica 15 gramos. Los contenidos de una muestra aleatoria de 25 bolsas tienen un peso medio de 100 gramos. Calcular un intervalo de confianza del 95% para el verdadero peso medio de todas las bolsas de azúcar producidas por el fabricante.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:* Bolsas de arroz.
- *Población:* Peso de las bolsas de arroz.
- *Estadístico:* \bar{x} , el peso medio de las bolsas de arroz en la muestra.
- *Parámetro:* μ , el peso medio de las bolsas de arroz en la población
- *Tamaño muestral:* $n = 25$.
- *Tamaño poblacional:* N , desconocido.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha = 0,95$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha = 0,05$.
- *Otros datos:* $\bar{x} = 100$, $\sigma = 15$, población normal.

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos C5, tenemos que:

- Población normal.
- σ^2 conocida.
- $n \leq 30$.

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de la media muestral es normal.

4. **Fórmula:**

$$\bar{x} - Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} + Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}.$$

5. Cálculos:

Dado que buscamos un intervalo de confianza del 95 %, tenemos que $1 - \alpha = 95 \%$, por lo que $\alpha = 5 \% = 0,05$. Debido a que $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} = 1,96$, el intervalo de confianza del 95 % para la media poblacional μ es

$$94,14 < \mu < 105,88$$

6. Interpretación:

Con esto podemos concluir que, con una confianza del 95 %, el verdadero peso medio de todas las bolsas de azúcar producidas por el fabricante se encuentra entre 94,12 y 105,88 gramos. ◀

Ejemplo 2.2

Ejemplo 2.2.3 de Llinás [8]. Un biólogo desea hacer una estimación, con un intervalo de confianza del 95 %, de la cantidad promedio de agua que consume cierta especie animal en condiciones experimentales. De alguna manera, el investigador logra determinar que la población de valores de consumo diario de agua está distribuida normalmente. Además, una muestra aleatoria de 36 animales arroja una media de 16,5 gramos con una desviación estándar de 2 gramos.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

6. **Interpretación:**

Con una confianza del podemos afirma que se encuentra entre y



Ejemplo 2.3

Ejemplo 2.2.4 de Llinás [8]. Un biólogo desea hacer una estimación, con un intervalo de confianza del 99%, de la cantidad promedio de agua que consume cierta especie animal en condiciones experimentales. De alguna manera, el investigador logra determinar que la población de valores de consumo diario de agua está distribuida normalmente. Además, una muestra aleatoria de 36 animales arroja una media de 16,5 gramos con una desviación estándar de 2 gramos.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.

- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

6. **Interpretación:**

Con una confianza del podemos afirmar que se encuentra entre y ◀

Ejemplo 2.4

Ejemplo 2.2.6 de Llinás [8]. Los contenidos de 7 recipientes similares de ácido sulfúrico son 9,8; 10,2; 10,4; 9,8; 10,0; 10,2 y 9,6 litros. Encuéntrese un intervalo de confianza del 95% para la media de todos los recipientes, suponiendo que la población de valores tiene distribución normal.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.

- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

6. **Interpretación:**

Con una confianza del podemos afirmar que se encuentra entre y ◀

Ejemplo 2.5

Ejemplo 2.2.7 de Llinás [8]. Una muestra aleatoria de seis autos colombianos de un determinado modelo consumen las siguientes cantidades en kilómetros por litro: 18,6; 18, 4; 19,2; 20,8; 19,4 y 20,5. Calcule un intervalo de confianza del 90% para el consumo de gasolina medio poblacional de los autos de este modelo, suponiendo que la distribución de la población en cuestión es normal.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.

- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.

- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

En este caso, $n = 7$, $\bar{x} = 19,48$ y $s = 0,98$ kilómetros por litro y $t_{\alpha/2} = t_{0,05} = 2,015$ con $n - 1 = 6$ grados de libertad. Entonces, el intervalo buscado será

$$18,67 < \mu < 20,29$$

6. **Interpretación:**

Por lo tanto, con una confianza del 95 %, podemos afirmar que el consumo de gasolina medio poblacional se encuentra entre 18,67 y 20,29 kilómetros por litro. ◀

Ejemplo 2.6

Ejemplo 2.3.2 de Llinás [8]. En una muestra aleatoria de 85 soportes para la pieza de un motor de automóvil, 10 tienen un pequeño defecto. Calcule un intervalo de confianza del 95 % para la proporción p de piezas de motor en la población que tienen un pequeño defecto.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.

- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

Debido a que $n = 85$, entonces, una estimación puntual de la proporción de piezas de motor en la población que tienen un pequeño defecto es $\bar{p} = \frac{10}{85} = 0,12$. Debido a que $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} = 1,96$, entonces, un intervalo de confianza para p es

$$0,05 < \mu < 0,19.$$

6. **Interpretación:**

Con una confianza del 95 %, podemos afirmar que la verdadera proporción de piezas de motor en la población que tienen un pequeño defecto está entre el 5 % y el 19 %.



Ejemplo 2.7

Ejemplo 2.3.3 de Llinás [8]. Hay empresas especializadas en ayudar a otras a ubicar y asegurar talento para la alta gerencia. Tales firmas son responsables de la ubicación de muchos de los mejores directores ejecutivos de la nación. Una reconocida revista reportó que: uno de cada cuatro directores ejecutivos es una persona con más de 35 años de edad. Si en una muestra aleatoria de 350 compañías de cierto país, 77 tienen directores ejecutivos con más de 35 años de edad, ¿un intervalo de confianza del 99% apoyaría la afirmación?

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:* Directores ejecutivos.
- *Población:* Res puesta a la pregunta: ¿ El director tiene más de 35 años de edad?
- *Estadístico:* \bar{p} , la proporción muestral de directores ejecutivos que tienen más de 35 años de edad.
- *Parámetro:* p , la proporción poblacional de directores ejecutivos que tienen más de 35 años de edad.
- *Tamaño muestral:* $n = 350$.
- *Tamaño poblacional:* N desconocido.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha = 0,99$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha = 0,01$.
- *Otros datos:* Tenemos que $\bar{p} = \frac{77}{350} = 0,22$.

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos C6, tenemos que:

- $n \geq 30$.

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de la proporción muestral es normal.

4. **Fórmula:**

$$\bar{p} - Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}} < p < \bar{p} + Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}}$$

5. **Cálculos:**

Un intervalo de confianza para la proporción poblacional p es:

$$0,22 - (2,58) \sqrt{\frac{(0,22)(0,78)}{350}} < p < 0,22 + (2,58) \sqrt{\frac{(0,22)(0,78)}{350}}$$

o bien,

$$0,163 < p < 0,277$$

6. Interpretación:

Con una confianza del 99 %, se puede afirmar que aproximadamente entre el 16,3 % y el 27,7 % de las empresas del país tienen directores ejecutivos con más de 35 años de edad. Y, en conclusión, la afirmación está apoyada por tales descubrimientos, ya que el 25 % está contenido dentro del intervalo. ◀

Ejemplo 2.8

Ejemplo 2.4.2 de Llinás [8]. Se extrajeron dos muestras aleatorias independientes de estudiantes universitarios de estadística con base en el sexo. De 120 hombres, 107 esperaban disfrutar un trabajo de tiempo completo en un máximo de 6 años. En tanto que, de 141 mujeres encuestadas, 73 tenían esta esperanza. Hállese un intervalo de confianza del 95 % para la diferencia entre las proporciones poblacionales.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que

2. Verificación de supuestos: De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. Conclusión:

La distribución muestral de es

4. Fórmula:

5. Cálculos:

6. Interpretación:

Con una confianza del podemos afirma que se encuentra entre y



Ejemplo 2.9

Ejemplo 2.4.3 de Llinás [8]. En una muestra aleatoria de 85 soportes para la pieza de un motor de automóvil, 10 tienen un pequeño defecto. Supóngase que se hace una modificación al proceso de acabado de la superficie y que, de manera subsecuente, se toma una segunda muestra aleatoria de 85 ejes. Si el número de soportes defectuosos en esta segunda muestra es 8, calcule un intervalo de confianza del 95% para la diferencia en la proporción de los soportes defectuosos producidos por ambos procesos.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

■ *Unidades experimentales:*

■ *Población:*

■ *Estadístico:*, el

■ *Parámetro:*, el

■ *Tamaño muestral:* $n =$.

■ *Tamaño poblacional:* $N =$.

■ *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.

■ *Nivel de significancia:* $\alpha =$.

■ *Otros datos:* En este caso, tenemos que

$$n_1 = 85, \quad \bar{p}_1 = \frac{10}{85} = 0,12, \quad n_2 = 85, \quad \bar{p}_2 = \frac{8}{85} = 0,09.$$

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. Conclusión:

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**5. **Cálculos:**

Debido a que $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} = 1,96$, entonces, un intervalo de confianza para la diferencia entre las proporciones poblacionales $\bar{p}_1 - \bar{p}_2$ es

$$-0,06 < p_1 - p_2 < 0,12.$$

6. **Interpretación:**

Ese intervalo de confianza incluye al cero, así que, con base en los datos muestrales, parece poco probable que los cambios hechos en el proceso de acabado de la superficie hayan reducido el número de soportes defectuosos para piezas producidos por el proceso. ◀

Ejemplo 2.10

Ejemplo 2.5.3 de Llinás [8]. Para una muestra aleatoria de 321 fumadores, el número medio de horas de absentismo laboral al mes fue de 3,01 y la desviación típica muestral fue de 1,09 horas al mes. Para una muestra aleatoria independiente de 94 trabajadores que nunca han fumado, el número medio de horas fue de 2,88 y la desviación típica muestral fue de 1,01 horas al mes. Calcular un intervalo de confianza del 99 % para la diferencia entre las dos medias poblacionales.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:* ..., el
- *Parámetro:* ..., el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos:

$$\begin{aligned} n_1 &= 321, & \bar{x}_1 &= 3,01, & s_1 &= 1,09; \\ n_2 &= 94, & \bar{x}_2 &= 2,88, & s_2 &= 1,01 \end{aligned}$$

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos ..., tenemos que:

-
-
-

3. Conclusión:

La distribución muestral de es

4. Fórmula:

5. Cálculos:

Dado que los tamaños muestrales son grandes, podemos utilizar las varianzas muestrales en lugar de las varianzas poblacionales desconocidas.

Para un intervalo de confianza del 95 %, se tiene que $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} = 1,96$. Por consiguiente, el intervalo es

$$-0,11 < \mu_1 - \mu_2 < 0,37.$$

6. Interpretación:

Dado que el cero está dentro del intervalo de confianza, no hay suficiente evidencia en los datos como para rechazar la idea de que ambas poblaciones tienen la misma media. ◀

Ejemplo 2.11

Ejemplo 2.5.6 de Llinás [8]. En un estudio sobre los efectos de la planificación en el rendimiento financiero de los bancos, se extrajo una muestra aleatoria de seis instituciones financieras que contaban con un sistema de planificación formal, y se comprobó que el porcentaje medio anual de crecimiento de los ingresos netos en dicha muestra era de 9,972 con una desviación típica de 7,470. La media de dicho crecimiento en otra muestra aleatoria independiente de nueve bancos que no recurrían a la planificación fue de 2,098 con una desviación típica de 10,834. Suponiendo que las dos poblaciones son normales y tienen la misma varianza, calcular un intervalo de confianza del 90 % para la diferencia de medias.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.

- *Tamaño poblacional:* $N =$.

- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.

- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.

- *Otros datos:* Los datos muestrales son

$$n_1 = 6, \quad \bar{x}_1 = 9,972, \quad s_1 = 7,470;$$

$$n_2 = 9, \quad \bar{x}_2 = 2,098, \quad s_2 = 10,834.$$

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

Debido a que el valor de la varianza muestral combinada es $s^2 = 93,7$ y a que $t_{\alpha/2} = t_{0,05} = 1,771$ con 13 grados de libertad, entonces, el intervalo de confianza del 90% para la diferencia de los incrementos medios porcentuales es

$$-1,161 < \mu_1 - \mu_2 < 16,909.$$

6. **Interpretación:**

El intervalo incluye el cero, lo cual sugiere que no existe evidencia suficiente en la muestra como para rechazar la idea de la igualdad de medias entre ambas poblaciones. ◀

Ejemplo 2.12

Ejemplo 2.5.7 de Llinás [8]. Un biólogo deseaba estudiar los efectos de ciertas drogas sobre el consumo de agua en una especie particular de animales de laboratorio. La droga A, que contiene un agente que produce sed, se administró a una muestra aleatoria simple de $n_A = 25$ animales. La droga B, que no contiene tal agente, se administró a otra muestra aleatoria independiente de $n_B = 22$ animales similares. El biólogo registró la cantidad de agua consumida por cada animal durante un periodo de tiempo determinado después de la administración de las drogas. Las cantidades promedio de agua consumida por animal en cada uno de los dos grupos fueron, respectivamente, de: $\bar{x}_A = 50$ mililitros (ml) y $\bar{x}_B = 25$ ml y las desviaciones típicas de: $s_A = 5,3$ ml y $s_B = 5,6$ ml. Constrúyase un intervalo de confianza del 95 % para $\mu_1 - \mu_2$ suponiendo que las poblaciones en cuestión son normales con varianzas iguales.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. Cálculos:

6. Interpretación:

Con una confianza del podemos afirma que se encuentra entre y

Ejemplo 2.13

Ejemplo 2.5.9 de Llinás [8]. El departamento de zoología de cierto instituto llevó a cabo un estudio para estimar la diferencia en la cantidad de cierta sustancia química medida en dos estaciones diferentes de un río. La sustancia se mide en miligramos por litro. Se reunieron 15 muestras de la estación 1 y 12 muestras de la estación 2. Las 15 muestras de la estación 1 tuvieron un contenido promedio de sustancia química de 3,84 miligramos por litro y una desviación estándar de 3,07 miligramos por litro, mientras que las 12 muestras de la estación 2 tuvieron un contenido promedio de 1,49 miligramos por litro y una desviación estándar de 0,80 miligramos por litro. Encuentre un intervalo de confianza del 95 % para la diferencia en el contenido promedio real de sutancia en estas dos estaciones. Suponga que las observaciones vienen de poblaciones normalmente distribuidas con varianzas diferentes.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que

$$n_1 = 15, \quad \bar{x}_1 = 3,84, \quad s_1 = 3,07, \quad n_2 = 12, \quad \bar{x}_2 = 1,49, \quad s_2 = 0,80.$$

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. Conclusión:

La distribución muestral de es

4. Fórmula:**5. Cálculos:**

Como las varianzas poblacionales se suponen diferentes, sólo podemos encontrar un intervalo de confianza de 95% aproximado basado en la distribución t de Student con 16 grados de libertad. Debido a que $t_{\alpha/2} = t_{0,025} = 2,120$ para $v = 16$ grados de libertad, entonces, el intervalo buscado es

$$0,60 < \mu_1 - \mu_2 < 4,10.$$

6. Interpretación:

Por ello tenemos una confianza del 95% de que el intervalo de 0,60 a 4,10 miligramos por litro contiene la diferencia de los contenidos promedio reales de sustancia para estos dos lugares. Como el 0 no está incluido en el intervalo, podemos afirmar que estos dos contenidos promedios son diferentes. ◀

Ejemplo 2.14

Ejemplo 2.6.2 de Llinás [8]. Una muestra aleatoria de tabletas para el dolor de estómago tiene una desviación típica de 0,8% en la concentración del ingrediente activo. Hallar un intervalo de confianza del 90% para la varianza y para la desviación poblacional.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n = 15$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que $s = 0,8$.

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

Debido a que $\chi^2_{\frac{\alpha}{2}} = \chi^2_{0,05} = 23,68$ y $\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}} = \chi^2_{0,95} = 6,57$ con 14 grados de libertad, el intervalo de confianza del 90% para la varianza poblacional viene dado por

$$0,378 < \sigma^2 < 1,364.$$

Dado que la desviación típica es igual a la raíz cuadrada, podemos obtener un intervalo de confianza del 90% para la desviación típica poblacional tomando raíces cuadradas. El resultado es

$$0,61 < \sigma < 1,17.$$

6. **Interpretación:**

Con una confianza del 90%:

- La varianza poblacional de la concentración del ingreso activo está entre 0,378 y 1,364.
- La desviación típica poblacional de la concentración porcentual del ingrediente activo de estas tabletas va del 61% al 1,17%.

Ejemplo 2.15

Ejemplo 2.6.3 de Llinás [8]. Un fabricante de detergente líquido está interesado en la uniformidad de la máquina utilizada para llenar las botellas. De manera específica, es deseable que la desviación estándar σ del proceso de llenado sea menor que 0,5 onzas de líquido. De otro modo, existiría un porcentaje mayor del deseable de botellas con un contenido menor de detergente. Supóngase que la distribución del volumen de llenado es aproximadamente normal. Al tomar una muestra aleatoria de 20 botellas, se obtiene una varianza muestral $s^2 = 0,00153$ (onzas de fluido)². Calcule un intervalo de confianza del 90 % para σ .

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. Cálculos:

6. Interpretación:

Con una confianza del podemos afirmar que se encuentra entre y

Ejemplo 2.16

Ejemplo 2.6.5 de Llinás [8]. En el ejemplo 2.5 se construyó un intervalo de confianza para la diferencia en el contenido medio de sustancia química, que se mide en miligramos por litro, en dos estaciones sobre un río mediante la suposición de que poblaciones en cuestión son normales con varianzas diferentes. Justifique esta suposición mediante la construcción de un intervalo de confianza del 98% para σ_1/σ_2 , donde σ_1 y σ_2 son las desviaciones poblacionales del contenido de sustancia química en las estaciones 1 y 2, respectivamente.

SOLUCIÓN:

1. Datos:

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.
- *Otros datos:* Del ejemplo 2.5 se tiene que

$$n_1 = 15, \quad \bar{x}_1 = 3,84, \quad s_1 = 3,07, \quad n_2 = 12, \quad \bar{x}_2 = 1,49, \quad s_2 = 0,80.$$

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. Conclusión:

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**5. **Cálculos:**

Para un intervalo de confianza del 98 %, $\alpha = 0,02$. Por tanto, al interpolar en la tabla de la distribución F que aparece en el apéndice, encontramos que $F_{0,01}(14, 11) \approx 4,30$ y $F_{0,01}(11, 14) \approx 3,87$. Por tanto, el intervalo de confianza del 98 % para σ_1/σ_2 es

$$1,851 < \frac{\sigma_1}{\sigma_2} < 7,549.$$

6. **Interpretación:**

Como este intervalo no permite la posibilidad de que σ_1/σ_2 sea igual a 1, es correcto suponer que $\sigma_1 \neq \sigma_2$ o $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ en el ejemplo 2.5 ◀

Ejemplo 2.17

Ejemplo 2.6.6 de Llinás [8]. Una compañía fabrica propulsores para uso en motores de turbina. Para ello, una de las operaciones consiste en esmerilar el terminado de una superficie particular con una aleación de titanio. Pueden emplearse dos procesos de esmerilado, y ambos producen partes que tienen la misma rigurosidad superficial promedio. Al ingeniero de manufactura le gustaría seleccionar, no obstante, el proceso que tenga la menor variabilidad en la rigurosidad de la superficie, para lo cual toma una muestra de $n_1 = 12$ partes del primer proceso, que tiene una desviación estándar muestral de $s_1 = 5,1$ micropulgadas. También toma una muestra aleatoria de $n_2 = 15$ partes del segundo proceso, la cual tiene una desviación estándar muestral de $s_2 = 4,7$ micropulgadas. Lo que el ingeniero busca, con otras palabras, es encontrar un intervalo de confianza del 90% para el cociente de las dos varianzas σ_1^2/σ_2^2 . Supóngase que los dos procesos son independientes y que la rigurosidad de la superficie está distribuida normalmente.

SOLUCIÓN:

1. **Datos:**

- *Unidades experimentales:*
- *Población:*
- *Estadístico:*, el
- *Parámetro:*, el
- *Tamaño muestral:* $n =$.
- *Tamaño poblacional:* $N =$.
- *Grado de confianza:* $1 - \alpha =$.
- *Nivel de significancia:* $\alpha =$.

- *Otros datos:* Tenemos que

2. **Verificación de supuestos:** De acuerdo a los datos y a la tabla de supuestos, tenemos que:

-
-
-

3. **Conclusión:**

La distribución muestral de es

4. **Fórmula:**

5. **Cálculos:**

6. **Interpretación:**

Con una confianza del podemos afirmar que se encuentra entre y



2.6 Determinación del tamaño muestral de una muestra

1. Para estimar la media poblacional.

Si se utiliza \bar{x} como una estimación de μ , entonces, se puede tener una confianza de $(1 - \alpha)100\%$ de que el error $|\bar{x} - \mu|$ no excederá una cantidad específica e cuando el tamaño de la muestra es (redondear al entero más cercano):

$$n = \left(\frac{Z_{\alpha/2} \sigma}{e} \right)^2.$$

Cuando σ^2 sea desconocida, se toma una muestra preliminar de tamaño $n \geq 30$, se calcula la desviación muestral s (para proporcionar una estimación de la desviación poblacional σ) y se reemplaza σ por s .

2. Para estimar la proporción poblacional.

Si se utiliza \bar{p} como una estimación de p , entonces, se puede tener una confianza de $(1 - \alpha)100\%$ de que el error $|\bar{p} - p|$ no excederá una cantidad específica e cuando el tamaño de la muestra es (si \bar{p} es desconocida, hacemos $\bar{p} = 0,5$):

$$n = \frac{Z_{\alpha/2}^2 \bar{p}(1 - \bar{p})}{e^2}$$

Ejemplo 2.18

Ejemplo 2.7.3 de Llinás [8]. La longitud de barras de metal producidas por una cadena es una variable aleatoria con distribución normal y desviación estándar 1,8 milímetros. Basándose en una muestra aleatoria de 9 observaciones, se calculó el siguiente intervalo del 99% para la longitud media poblacional:

$$194,65 \leq \mu \leq 197,75$$

Supongamos que un director de producción cree que el intervalo es demasiado amplio y exige un intervalo con el mismo nivel de confianza, pero cuya longitud, a cada lado de la media muestral, no sea superior a 0,5 milímetros. ¿Cuántas observaciones debe tener la muestra para construir tal intervalo?

SOLUCIÓN:

Tenemos que $e = 0,50$, $\sigma = 1,8$ y $Z_{\alpha/2} = Z_{0,005} = 2,575$. Por tanto, el tamaño muestral exigido es:

$$n = \left(\frac{Z_{\alpha/2} \sigma}{e} \right)^2 = \left(\frac{(2,575)(1,8)}{0,5} \right)^2 = 85,93.$$

Se necesita una muestra aleatoria de al menos 86 observaciones. ◀

Ejemplo 2.19

Ejemplo 2.7.7 de Llinás [8]. Supóngase que, basado en 142 observaciones, se ha construido el siguiente intervalo de confianza del 95% para la proporción de directores de recursos humanos que consideraban que el expediente académico era muy importante en la evaluación de un candidato:

$$0,533 \leq p \leq 0,693$$

Supongamos ahora que queremos construir un intervalo de confianza del 95% cuya longitud a cada lado de la proporción muestral no sea superior a 0,06. ¿Cuántas observaciones necesitamos?

SOLUCIÓN:

Tenemos que $e = 0,06$ y $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} = 1,95$. Debido a que desconocemos la estimación \bar{p} de p , hacemos $\bar{p} = 0,5$ y, con ello, podemos concluir que un número mínimo de 267 observaciones garantiza un intervalo de confianza con la longitud exigida. ◀

2.7 Ejercicios

1. Un biólogo desea hacer una estimación con un intervalo de confianza del 95 % de la cantidad promedio de agua que consume cierta especie animal en condiciones experimentales. De alguna manera, el investigador logra determinar que la población de valores de consumo diario de agua está distribuida normalmente. Una muestra aleatoria de 36 animales arroja una media de 16,5 gramos con una desviación estándar de 2 gramos.
2. Resuelva nuevamente el ejercicio anterior pero utilizando un grado de confianza del 99 %. Compare los resultados encontrados en ambos ejercicios.
3. Los contenidos de 7 recipientes similares de ácido sulfúrico son 9,8; 10,2; 10,4; 9,8; 10,0; 10,2 y 9,6 litros. Encuentre un intervalo de confianza del 95 % para la media de todos los recipientes, suponiendo que la población de valores tiene distribución normal.
4. Las empresas de búsqueda de ejecutivos se especializan en ayudar a las empresas a ubicar y asegurar talento para la alta gerencia. Tales firmas son responsables de la ubicación de muchos de los mejores directores ejecutivos de la nación. Una reconocida revista reportó que uno de cada cuatro directores ejecutivos es una persona con más de 35 años de edad. Si en una muestra aleatoria de 350 compañías de cierto país, 77 tienen directores ejecutivos con más de 35 años de edad, ¿un intervalo de confianza del 99 % apoyaría la afirmación?
5. Se extrajeron dos muestras aleatorias independientes de estudiantes universitarios de estadística de sexo masculino y femenino. De 120 hombres, 107 esperaban disfrutar de un trabajo de tiempo completo en un máximo de 6 años. De 141 mujeres encuestadas, 73 tenían esta esperanza. Hallar un intervalo de confianza del 95 % para la diferencia entre las proporciones poblacionales.
6. Se llevan a cabo pruebas de resistencia a la tensión sobre dos diferentes clases de tubos de aluminios utilizados en la fabricación de alas de aviones comerciales. Los datos obtenidos son como se muestran a continuación:

Clase de tubo	Tamaño de la muestra	Media de la resistencia a la tensión (kg/mm ²)	Desviación estándar (kg/mm ²)
Tubo 1:	$n_1 = 10$,	$\bar{x}_1 = 87,6$,	$s_1 = 1,09$;
Tubo 2:	$n_2 = 12$,	$\bar{x}_2 = 74,5$,	$s_2 = 1,5$

Si μ_1 y μ_2 representan los promedios verdaderos de las resistencias a la tensión para las dos clases de tubos, encuentre un intervalo de confianza del 90 % para la diferencia de las medias $\mu_1 - \mu_2$.

7. Un biólogo deseaba estudiar los efectos de ciertas drogas sobre el consumo de agua en una especie particular de animales de laboratorio. La droga A que contiene un agente que produce sed, se administró a una muestra aleatoria simple de $n_A = 25$ animales. La droga B que no contiene tal agente, se administró a una muestra aleatoria independiente de $n_B = 22$ animales similares. El biólogo registró la cantidad de agua consumida por cada animal durante un periodo de tiempo determinado después de la administración de las drogas. Las cantidades promedio de agua consumida por animal en cada uno de los dos grupos fueron respectivamente de $\bar{x}_A = 50$ mililitros (ml) y $\bar{x}_B = 25$ ml y las desviaciones típicas de $s_A = 5,3$ ml y de $s_B = 5,6$ ml. Construya un intervalo de confianza del 95 % para $\mu_1 - \mu_2$ suponiendo que las poblaciones en cuestión son normales con varianzas iguales.
8. Un fabricante de detergente líquido está interesado en la uniformidad de la máquina utilizando para llenar las botellas. De manera específica, es deseable que la desviación estándar σ del proceso de llenado sea menor que 0,5 onzas de líquido. De otro modo, existe un porcentaje mayor del deseable de botellas con un contenido menor de detergente.

Supóngase que la distribución del volumen de llenado es aproximadamente normal. Al tomar una muestra aleatoria de 20 botellas, se obtiene una varianza muestral $s^2 = 0,00153$ (onzas de fluido)². Calcule un intervalo de confianza del 90 % para σ .

9. Una compañía fabrica propulsores para uso en motores de turbina. Una de las operaciones consiste en esmerilar el terminado de una superficie particular con una aleación de titanio. Pueden emplearse dos procesos de esmerilado, y ambos pueden producir partes que tienen la misma rigurosidad superficial promedio. Al ingeniero de manufactura le gustaría seleccionar el proceso que tenga la menor variabilidad en la rigurosidad de la superficie. Para ello toma una muestra de $n_1 = 12$ partes del primer proceso, la cual tiene una desviación estándar muestral de $s_1 = 5,1$ micropulgadas, y una muestra aleatoria de $n_2 = 15$ partes del segundo proceso, la cual tiene una desviación estándar muestral de $s_2 = 4,7$ micropulgadas. Se desea encontrar un intervalo de confianza del 90 % para el cociente de las dos varianzas σ_1^2/σ_2^2 . Supóngase que los dos procesos son independientes y que la rigurosidad de la superficie está distribuida normalmente.

A

Apéndice de tablas

1. Distribución binomial

Las tablas (a)-(e) muestran la probabilidad $P(X \leq k) = B(k; n, p)$ de que ocurran máximo k éxitos en n ensayos independientes, cada uno con probabilidad de éxito p .

Estas probabilidades se calculan para $n = 5, 10, 15, 20$ y 25 , respectivamente.

(a) Tabla binomial para $n = 5$

	p												
k	0,05	0,10	0,20	0,25	0,30	0,40	0,50	0,60	0,70	0,75	0,80	0,90	0,95
0	0,774	0,590	0,328	0,237	0,168	0,078	0,031	0,010	0,002	0,001	0,000	0,000	0,000
1	0,977	0,919	0,737	0,633	0,528	0,337	0,188	0,087	0,031	0,016	0,007	0,000	0,000
2	0,999	0,991	0,942	0,896	0,837	0,683	0,500	0,317	0,163	0,104	0,058	0,009	0,001
3	1,000	1,000	0,993	0,984	0,969	0,913	0,812	0,663	0,472	0,367	0,263	0,081	0,023
4	1,000	1,000	0,999	0,999	0,998	0,990	0,969	0,922	0,832	0,763	0,672	0,410	0,226
5	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000

(b) Probabilidades binomiales acumuladas para $n = 10$

	p												
k	0,05	0,10	0,20	0,25	0,30	0,40	0,50	0,60	0,70	0,75	0,80	0,90	0,95
0	0,599	0,349	0,107	0,056	0,028	0,006	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
1	0,914	0,736	0,376	0,244	0,149	0,046	0,011	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
2	0,988	0,930	0,678	0,526	0,383	0,167	0,055	0,012	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000
3	0,999	0,987	0,879	0,776	0,650	0,382	0,172	0,055	0,011	0,004	0,001	0,000	0,000
4	1,000	0,998	0,967	0,922	0,850	0,633	0,377	0,166	0,047	0,020	0,006	0,000	0,000
5	1,000	1,000	0,994	0,980	0,953	0,834	0,623	0,367	0,150	0,078	0,033	0,002	0,000
6	1,000	1,000	0,999	0,996	0,989	0,945	0,828	0,618	0,350	0,224	0,121	0,013	0,001
7	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,988	0,945	0,833	0,617	0,474	0,322	0,070	0,012
8	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,989	0,954	0,851	0,756	0,624	0,264	0,086
9	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,994	0,972	0,944	0,893	0,651	0,401

(c) Probabilidades binomiales acumuladas para $n = 15$

k	p												
	0,05	0,10	0,20	0,25	0,30	0,40	0,50	0,60	0,70	0,75	0,80	0,90	0,95
0	0,463	0,206	0,305	0,013	0,005	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
1	0,829	0,549	0,167	0,080	0,035	0,005	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
2	0,964	0,816	0,398	0,236	0,127	0,027	0,004	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
3	0,995	0,944	0,648	0,461	0,297	0,091	0,018	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
4	0,999	0,987	0,836	0,686	0,515	0,217	0,059	0,009	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000
5	1,000	0,998	0,939	0,852	0,722	0,403	0,151	0,034	0,004	0,001	0,000	0,000	0,000
6	1,000	1,000	0,982	0,943	0,869	0,610	0,304	0,095	0,015	0,004	0,001	0,000	0,000
7	1,000	1,000	0,996	0,983	0,950	0,787	0,500	0,213	0,050	0,017	0,004	0,000	0,000
8	1,000	1,000	0,999	0,996	0,985	0,905	0,696	0,390	0,131	0,057	0,018	0,000	0,000
9	1,000	1,000	1,000	0,999	0,996	0,966	0,849	0,597	0,278	0,148	0,061	0,002	0,000
10	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,991	0,941	0,783	0,485	0,314	0,164	0,013	0,000
11	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,982	0,909	0,703	0,539	0,352	0,056	0,005
12	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,996	0,973	0,873	0,764	0,602	0,184	0,036
13	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,995	0,965	0,920	0,833	0,451	0,171
14	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,995	0,987	0,965	0,794	0,537

(d) Probabilidades binomiales acumuladas para $n = 20$

k	p												
	0,05	0,10	0,20	0,25	0,30	0,40	0,50	0,60	0,70	0,75	0,80	0,90	0,95
0	0,358	0,122	0,012	0,003	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
1	0,736	0,392	0,069	0,024	0,008	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
2	0,925	0,677	0,206	0,091	0,035	0,004	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
3	0,984	0,867	0,411	0,225	0,107	0,016	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
4	0,997	0,957	0,630	0,415	0,238	0,051	0,006	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
5	1,000	0,989	0,804	0,617	0,416	0,126	0,021	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
6	1,000	0,998	0,913	0,786	0,608	0,250	0,058	0,006	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
7	1,000	1,000	0,968	0,898	0,772	0,416	0,132	0,021	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000
8	1,000	1,000	0,990	0,959	0,887	0,596	0,252	0,057	0,005	0,001	0,000	0,000	0,000
9	1,000	1,000	0,997	0,986	0,952	0,755	0,412	0,128	0,017	0,004	0,001	0,000	0,000
10	1,000	1,000	0,999	0,996	0,983	0,872	0,588	0,245	0,048	0,014	0,003	0,000	0,000
11	1,000	1,000	1,000	0,999	0,995	0,943	0,748	0,404	0,113	0,041	0,010	0,000	0,000
12	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,979	0,868	0,584	0,228	0,102	0,032	0,000	0,000
13	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,994	0,942	0,750	0,392	0,214	0,087	0,002	0,000
14	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,979	0,874	0,584	0,383	0,196	0,011	0,000
15	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,994	0,949	0,762	0,585	0,370	0,043	0,003
16	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,984	0,893	0,775	0,589	0,133	0,016
17	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,996	0,965	0,909	0,794	0,323	0,075
18	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,992	0,976	0,931	0,608	0,264
19	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,997	0,988	0,878	0,642

(e) Probabilidades binomiales acumuladas para $n = 25$

k	p												
	0,05	0,10	0,20	0,25	0,30	0,40	0,50	0,60	0,70	0,75	0,80	0,90	0,95
0	0,277	0,072	0,004	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
1	0,642	0,271	0,027	0,007	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
2	0,873	0,537	0,098	0,032	0,009	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
3	0,966	0,764	0,234	0,096	0,033	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
4	0,993	0,902	0,421	0,214	0,090	0,009	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
5	0,999	0,967	0,617	0,378	0,193	0,029	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
6	1,000	0,991	0,780	0,561	0,341	0,074	0,007	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
7	1,000	0,998	0,891	0,727	0,512	0,154	0,022	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
8	1,000	1,000	0,953	0,851	0,677	0,274	0,054	0,004	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
9	1,000	1,000	0,983	0,929	0,811	0,425	0,115	0,013	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
10	1,000	1,000	0,994	0,970	0,902	0,586	0,212	0,034	0,002	0,000	0,000	0,000	0,000
11	1,000	1,000	0,998	0,980	0,956	0,732	0,345	0,078	0,006	0,001	0,000	0,000	0,000
12	1,000	1,000	1,000	0,997	0,983	0,846	0,500	0,154	0,017	0,003	0,000	0,000	0,000
13	1,000	1,000	1,000	0,999	0,994	0,922	0,655	0,268	0,044	0,020	0,002	0,000	0,000
14	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,966	0,788	0,414	0,098	0,030	0,006	0,000	0,000
15	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,987	0,885	0,575	0,189	0,071	0,017	0,000	0,000
16	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,996	0,946	0,726	0,323	0,149	0,047	0,000	0,000
17	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,978	0,846	0,488	0,273	0,109	0,002	0,000
18	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,993	0,926	0,659	0,439	0,220	0,009	0,000
19	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,971	0,807	0,622	0,383	0,033	0,001
20	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,991	0,910	0,786	0,579	0,098	0,007
21	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,967	0,904	0,766	0,236	0,034
22	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,991	0,968	0,902	0,463	0,127
23	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,993	0,973	0,729	0,358
24	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,996	0,928	0,723

2. Distribución de Poisson

La tabla muestra la probabilidad $P(X \leq k; \lambda)$ para algunos valores λ .

	$\lambda = 0,1$	0,2	0,3	0,4	0,5	0,6	0,7	0,8	0,9	1
$k = 0$	0,905	0,819	0,741	0,670	0,607	0,549	0,497	0,449	0,407	0,368
1	0,995	0,982	0,963	0,938	0,910	0,878	0,844	0,809	0,772	0,736
2	1,000	0,999	0,996	0,992	0,986	0,977	0,966	0,953	0,937	0,920
3	1,000	1,000	1,000	0,999	0,998	0,997	0,994	0,991	0,987	0,981
4	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,999	0,998	0,996
5	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999
6	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000

	$\lambda = 2$	3	4	5	6	7	8	9	10	15	20
$k = 0$	0,135	0,050	0,018	0,007	0,002	0,001	0,000	0,000	0,000	0,000	0,000
1	0,406	0,199	0,092	0,040	0,017	0,007	0,003	0,001	0,000	0,000	0,000
2	0,677	0,423	0,238	0,125	0,062	0,030	0,014	0,006	0,003	0,000	0,000
3	0,857	0,647	0,433	0,265	0,151	0,082	0,042	0,021	0,010	0,000	0,000
4	0,947	0,815	0,629	0,440	0,285	0,173	0,100	0,055	0,029	0,001	0,000
5	0,983	0,916	0,785	0,616	0,446	0,301	0,191	0,116	0,067	0,003	0,000
6	0,995	0,966	0,889	0,762	0,606	0,450	0,313	0,207	0,130	0,008	0,000
7	0,999	0,988	0,949	0,867	0,744	0,599	0,453	0,324	0,220	0,018	0,001
8	1,000	0,996	0,979	0,932	0,847	0,729	0,593	0,456	0,333	0,037	0,002
9	1,000	0,999	0,992	0,968	0,916	0,830	0,717	0,587	0,458	0,070	0,005
10	1,000	1,000	0,997	0,986	0,957	0,901	0,816	0,706	0,583	0,118	0,011
11	1,000	1,000	0,999	0,995	0,980	0,947	0,888	0,803	0,697	0,185	0,021
12	1,000	1,000	1,000	0,998	0,991	0,973	0,936	0,876	0,792	0,268	0,039
13	1,000	1,000	1,000	0,999	0,996	0,987	0,966	0,926	0,864	0,363	0,066
14	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,994	0,983	0,959	0,917	0,466	0,105
15	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,998	0,992	0,978	0,951	0,568	0,157
16	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,996	0,989	0,973	0,664	0,221
17	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,995	0,986	0,749	0,297
18	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,998	0,993	0,819	0,381
19	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,997	0,875	0,470
20	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,917	0,559
21	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,947	0,644
22	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,967	0,721
23	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,981	0,787
24	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,989	0,843
25	1,000	1,000	1,000	0,994	0,970	0,902	0,586	0,212	0,034	0,994	0,888
26	1,000	1,000	1,000	0,998	0,980	0,956	0,732	0,345	0,078	0,997	0,922
27	1,000	1,000	1,000	1,000	0,997	0,983	0,846	0,500	0,154	0,998	0,948
28	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,994	0,922	0,655	0,268	0,999	0,966
29	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,966	0,788	0,414	1,000	0,978
30	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,987	0,885	0,575	1,000	0,987
31	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,996	0,946	0,726	1,000	0,992
32	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,999	0,978	0,846	1,000	0,995
33	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,993	0,926	1,000	0,997
34	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	0,971	1,000	0,999
35	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,991	1,000	0,999
36	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,998	1,000	1,000

3.Distribución normal estándar

La tabla muestra la probabilidad $P(Z \leq z)$.

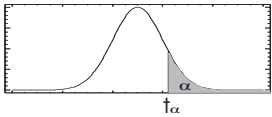
(a) Áreas para valores negativos de Z

z	0,00	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
-3,4	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003	0,0003
-3,3	0,0005	0,0005	0,0005	0,0004	0,0004	0,0004	0,0004	0,0004	0,0004	0,0004
-3,2	0,0007	0,0007	0,0006	0,0006	0,0006	0,0006	0,0006	0,0005	0,0005	0,0005
-3,1	0,0010	0,0009	0,0009	0,0009	0,0008	0,0008	0,0008	0,0008	0,0007	0,0007
-3,0	0,0013	0,0013	0,0013	0,0012	0,0012	0,0011	0,0011	0,0011	0,0010	0,0010
-2,9	0,0019	0,0018	0,0017	0,0017	0,0016	0,0016	0,0015	0,0015	0,0014	0,0014
-2,8	0,0026	0,0025	0,0024	0,0023	0,0023	0,0022	0,0021	0,0021	0,0020	0,0019
-2,7	0,0035	0,0034	0,0033	0,0032	0,0031	0,0030	0,0029	0,0028	0,0027	0,0026
-2,6	0,0047	0,0045	0,0044	0,0043	0,0041	0,0040	0,0039	0,0038	0,0037	0,0036
-2,5	0,0062	0,0060	0,0059	0,0057	0,0055	0,0054	0,0052	0,0051	0,0049	0,0048
-2,4	0,0082	0,0080	0,0078	0,0075	0,0073	0,0071	0,0069	0,0068	0,0066	0,0064
-2,3	0,0107	0,0104	0,0102	0,0099	0,0096	0,0094	0,0091	0,0089	0,0087	0,0084
-2,2	0,0139	0,0136	0,0132	0,0129	0,0125	0,0122	0,0119	0,0116	0,0113	0,0110
-2,1	0,0179	0,0174	0,0170	0,0166	0,0162	0,0158	0,0154	0,0150	0,0146	0,0143
-2,0	0,0228	0,0222	0,0217	0,0212	0,0207	0,0202	0,0197	0,0192	0,0188	0,0183
-1,9	0,0287	0,0281	0,0274	0,0268	0,0262	0,0256	0,0250	0,0244	0,0239	0,0233
-1,8	0,0359	0,0352	0,0344	0,0336	0,0329	0,0322	0,0314	0,0307	0,0301	0,0294
-1,7	0,0446	0,0436	0,0427	0,0418	0,0409	0,0401	0,0392	0,0384	0,0375	0,0367
-1,6	0,0548	0,0537	0,0526	0,0516	0,0505	0,0495	0,0485	0,0475	0,0465	0,0455
-1,5	0,0668	0,0655	0,0643	0,0630	0,0618	0,0606	0,0594	0,0582	0,0571	0,0559
-1,4	0,0808	0,0793	0,0778	0,0764	0,0749	0,0735	0,0722	0,0708	0,0694	0,0681
-1,3	0,0968	0,0951	0,0934	0,0918	0,0901	0,0885	0,0869	0,0853	0,0838	0,0823
-1,2	0,1151	0,1131	0,1112	0,1093	0,1075	0,1056	0,1038	0,1020	0,1003	0,0985
-1,1	0,1357	0,1335	0,1314	0,1292	0,1271	0,1251	0,1230	0,1210	0,1190	0,1170
-1,0	0,1587	0,1562	0,1539	0,1515	0,1492	0,1469	0,1446	0,1423	0,1401	0,1379
-0,9	0,1841	0,1814	0,1788	0,1762	0,1736	0,1711	0,1685	0,1660	0,1635	0,1611
-0,8	0,2119	0,2090	0,2061	0,2033	0,2005	0,1977	0,1949	0,1922	0,1894	0,1867
-0,7	0,2420	0,2389	0,2358	0,2327	0,2296	0,2266	0,2236	0,2206	0,2177	0,2148
-0,6	0,2743	0,2709	0,2676	0,2643	0,2611	0,2578	0,2546	0,2514	0,2483	0,2451
-0,5	0,3085	0,3050	0,3015	0,2981	0,2946	0,2912	0,2877	0,2843	0,2810	0,2776
-0,4	0,3446	0,3409	0,3372	0,3336	0,3300	0,3264	0,3228	0,3192	0,3156	0,3121
-0,3	0,3821	0,3783	0,3745	0,3707	0,3669	0,3632	0,3594	0,3557	0,3520	0,3483
-0,2	0,4207	0,4168	0,4129	0,4090	0,4052	0,4013	0,3974	0,3936	0,3897	0,3859
-0,1	0,4602	0,4562	0,4522	0,4483	0,4443	0,4404	0,4364	0,4325	0,4286	0,4247
-0,0	0,5000	0,4960	0,4920	0,4880	0,4840	0,4801	0,4761	0,4721	0,4681	0,4641

(b) Áreas para valores positivos de Z

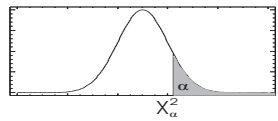
z	0,00	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
0,0	0,5000	0,5040	0,5080	0,5120	0,5160	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
0,1	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
0,2	0,5793	0,5832	0,5871	0,5910	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
0,3	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
0,4	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
0,5	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
0,6	0,7257	0,7291	0,7324	0,7357	0,7389	0,7422	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
0,7	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7704	0,7734	0,7764	0,7794	0,7823	0,7852
0,8	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
0,9	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
1,0	0,8413	0,8438	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
1,1	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
1,2	0,8849	0,8869	0,8888	0,8907	0,8925	0,8944	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
1,3	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177
1,4	0,9192	0,9207	0,9222	0,9236	0,9251	0,9265	0,9278	0,9292	0,9306	0,9319
1,5	0,9332	0,9345	0,9357	0,9370	0,9382	0,9394	0,9406	0,9418	0,9429	0,9441
1,6	0,9452	0,9463	0,9474	0,9484	0,9495	0,9505	0,9515	0,9525	0,9535	0,9545
1,7	0,9554	0,9564	0,9573	0,9582	0,9591	0,9599	0,9608	0,9616	0,9625	0,9633
1,8	0,9641	0,9649	0,9656	0,9664	0,9671	0,9678	0,9686	0,9693	0,9699	0,9706
1,9	0,9713	0,9719	0,9726	0,9732	0,9738	0,9744	0,9750	0,9756	0,9761	0,9767
2,0	0,9772	0,9778	0,9783	0,9788	0,9793	0,9798	0,9803	0,9808	0,9812	0,9817
2,1	0,9821	0,9826	0,9830	0,9834	0,9838	0,9842	0,9846	0,9850	0,9854	0,9857
2,2	0,9861	0,9864	0,9868	0,9871	0,9875	0,9878	0,9881	0,9884	0,9887	0,9890
2,3	0,9893	0,9896	0,9898	0,9901	0,9904	0,9906	0,9909	0,9911	0,9913	0,9916
2,4	0,9918	0,9920	0,9922	0,9925	0,9927	0,9929	0,9931	0,9932	0,9934	0,9936
2,5	0,9938	0,9940	0,9941	0,9943	0,9945	0,9946	0,9948	0,9948	0,9951	0,9952
2,6	0,9953	0,9955	0,9956	0,9957	0,9959	0,9960	0,9961	0,9961	0,9963	0,9964
2,7	0,9965	0,9966	0,9967	0,9968	0,9969	0,9970	0,9971	0,9971	0,9973	0,9974
2,8	0,9974	0,9975	0,9976	0,9977	0,9977	0,9978	0,9979	0,9979	0,9980	0,9981
2,9	0,9981	0,9982	0,9982	0,9983	0,9984	0,9984	0,9985	0,9985	0,9986	0,9986
3,0	0,9987	0,9987	0,9987	0,9988	0,9988	0,9989	0,9989	0,9989	0,9990	0,9990
3,1	0,9990	0,9991	0,9991	0,9991	0,9992	0,9992	0,9992	0,9992	0,9993	0,9993
3,2	0,9993	0,9993	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9995	0,9995
3,3	0,9995	0,9995	0,9995	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9997
3,4	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9998

4. Distribución *t* de Student



	α						
ν	0,10	0,05	0,025	0,01	0,005	0,001	0,0005
1	3,078	6,314	12,706	31,821	63,657	318,31	636,620
2	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925	22,326	31,598
3	1,638	2,353	3,182	4,541	5,841	10,213	12,924
4	1,533	2,132	2,776	3,747	4,604	7,173	8,610
5	1,476	2,015	2,571	3,365	4,032	5,893	6,869
6	1,440	1,943	2,447	3,143	3,707	5,208	5,959
7	1,415	1,895	2,365	2,998	3,499	4,785	5,408
8	1,397	1,860	2,306	2,896	3,355	4,501	5,041
9	1,383	1,833	2,262	2,821	3,250	4,297	4,781
10	1,372	1,812	2,228	2,764	3,169	4,144	4,587
11	1,363	1,796	2,201	2,718	3,106	4,025	4,437
12	1,356	1,782	2,179	2,681	3,055	3,930	4,318
13	1,350	1,771	2,160	2,650	3,012	3,852	4,221
14	1,345	1,761	2,145	2,624	2,977	3,787	4,140
15	1,341	1,753	2,131	2,602	2,947	3,733	4,073
16	1,337	1,746	2,120	2,583	2,921	3,686	4,015
17	1,333	1,740	2,110	2,567	2,898	3,646	3,965
18	1,330	1,734	2,101	2,552	2,878	3,610	3,922
19	1,328	1,729	2,093	2,539	2,861	3,579	3,883
20	1,325	1,725	2,086	2,528	2,845	3,552	3,850
21	1,323	1,721	2,080	2,518	2,831	3,527	3,819
22	1,321	1,717	2,074	2,508	2,819	3,505	3,795
23	1,319	1,714	2,069	2,500	2,807	3,485	3,767
24	1,318	1,711	2,064	2,492	2,797	3,467	3,745
25	1,316	1,708	2,060	2,485	2,787	3,450	3,725
26	1,315	1,706	2,056	2,479	2,779	3,435	3,707
27	1,314	1,703	2,052	2,473	2,771	3,421	3,690
28	1,313	1,701	2,048	2,467	2,763	3,408	3,674
29	1,311	1,699	2,045	2,462	2,756	3,396	3,659
30	1,310	1,697	2,042	2,457	2,750	3,385	3,646
32	1,309	1,694	2,037	2,449	2,738	3,365	3,622
34	1,307	1,691	2,032	2,441	2,728	3,348	3,601
36	1,306	1,688	2,028	2,434	2,719	3,333	3,582
38	1,304	1,686	2,024	2,429	2,712	3,319	3,566
40	1,303	1,684	2,021	2,423	2,704	3,307	3,551
50	1,299	1,676	2,009	2,403	2,678	3,262	3,496
60	1,296	1,671	2,000	2,390	2,660	3,232	3,460
120	1,282	1,658	1,980	2,358	2,617	3,160	3,373
$\infty (= z)$	1,282	1,645	1,960	2,326	2,576	3,090	3,291

5. Distribución chi-cuadrada

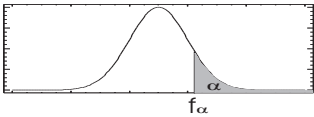


	α									
ν	0,995	0,99	0,98	0,975	0,95	0,90	0,80	0,75	0,70	0,50
1	0,000	0,000	0,000	0,001	0,00393	0,0158	0,0642	0,102	0,148	0,4550
2	0,010	0,0201	0,0404	0,0506	0,103	0,211	0,446	0,575	0,713	1,386
3	0,0717	0,115	0,185	0,216	0,352	0,584	1,005	1,213	1,424	2,366
4	0,207	0,297	0,429	0,484	0,711	1,064	1,649	1,923	2,195	3,357
5	0,412	0,554	0,752	0,831	1,145	1,610	2,343	2,675	3,000	4,351
6	0,676	0,872	1,134	1,237	1,635	2,204	3,070	3,455	3,828	5,348
7	0,989	1,239	1,564	1,690	2,167	2,833	3,822	4,255	4,671	6,346
8	1,344	1,646	2,032	2,180	2,733	3,490	4,594	5,071	5,527	7,344
9	1,735	2,088	2,532	2,700	3,325	4,168	5,380	5,899	6,393	8,343
10	2,156	2,558	3,059	3,247	3,940	4,865	6,179	6,737	7,267	9,342
11	2,603	3,053	3,609	3,816	4,575	5,578	6,989	7,584	8,148	10,341
12	3,074	3,571	4,178	4,404	5,226	6,304	7,807	8,438	9,034	11,340
13	3,565	4,107	4,765	5,009	5,892	7,042	8,634	9,299	9,926	12,340
14	4,075	4,660	5,368	5,629	6,571	7,790	9,467	10,165	10,821	13,339
15	4,601	5,229	5,985	6,262	7,261	8,547	10,307	11,036	11,721	14,339
16	5,142	5,812	6,614	6,908	7,962	9,312	11,152	11,912	12,624	15,338
17	5,697	6,408	7,255	7,564	8,672	10,085	12,002	12,792	13,531	16,338
18	6,844	7,633	8,567	8,907	10,117	11,651	13,716	14,562	15,352	18,338
19	6,844	7,633	8,567	8,907	10,117	11,651	13,716	14,562	15,352	18,338
20	7,434	8,260	9,237	9,591	10,851	12,443	14,578	15,452	16,266	19,337
21	8,034	8,897	9,915	10,283	11,591	13,240	15,445	16,344	17,182	20,337
22	8,643	9,542	10,600	10,982	12,338	14,041	16,314	17,240	18,101	21,337
23	9,260	10,196	11,293	11,688	13,091	14,848	17,187	18,137	19,021	22,337
24	9,886	10,856	11,992	12,401	13,848	15,659	18,062	19,037	19,943	23,337
25	10,520	11,524	12,692	13,120	14,611	16,473	18,940	19,939	20,867	24,337
26	11,160	12,198	13,409	13,844	15,379	17,292	19,820	20,843	21,792	25,336
27	11,808	12,879	14,125	14,573	16,151	18,114	20,703	21,749	22,719	26,336
28	12,461	13,565	14,847	15,308	16,928	18,939	21,588	22,657	23,647	27,336
29	13,121	14,256	15,574	16,047	17,708	19,768	22,475	23,567	24,577	28,336
30	13,787	14,953	16,306	16,791	18,493	20,599	23,364	24,478	25,508	29,336
31	14,457	15,655	17,042	17,538	19,280	21,433	24,255	25,390	26,440	30,336
32	15,134	16,362	17,783	18,291	20,072	22,271	25,148	26,304	27,373	31,336
33	15,815	17,073	18,527	19,046	20,866	23,110	26,042	27,219	28,307	32,336
34	16,501	17,789	19,275	19,806	21,664	23,952	26,938	28,136	29,242	33,336
35	17,191	18,508	20,027	20,569	22,465	24,796	27,836	29,054	30,178	34,336
36	17,887	19,233	20,783	21,336	23,269	25,643	28,735	29,973	31,115	35,336
37	18,584	19,960	21,542	22,105	24,075	26,492	29,636	30,893	32,053	36,336
38	19,289	20,691	22,304	22,878	24,884	27,343	30,537	31,815	32,992	37,336
39	19,994	21,425	23,069	23,654	25,695	28,196	31,441	32,737	33,932	38,335
40	20,706	22,164	23,838	24,433	26,509	29,050	32,345	33,660	34,872	39,335

Valores críticos $\chi^2_{\alpha}(\nu)$ (continuación)

ν	α									
	0,30	0,25	0,20	0,10	0,05	0,025	0,02	0,01	0,005	0,001
1	1,074	1,323	1,642	2,706	3,841	5,024	5,412	6,635	7,879	10,827
2	2,408	2,773	3,219	4,605	5,991	7,378	7,824	9,210	10,597	13,815
3	3,665	4,108	4,642	6,251	7,815	9,348	9,837	11,345	12,838	16,268
4	4,878	5,385	5,989	7,779	9,488	11,143	11,668	13,277	14,860	18,465
5	6,064	6,626	7,289	9,236	11,070	12,832	13,388	15,086	16,750	20,517
6	7,231	7,841	8,558	10,645	12,592	14,449	15,033	16,812	18,548	22,457
7	8,383	9,037	9,803	12,017	14,067	16,013	16,622	18,475	20,278	24,322
8	9,524	10,219	11,030	13,362	15,507	17,535	18,168	20,090	21,955	26,125
9	10,656	11,389	12,242	14,684	16,919	19,023	19,679	21,666	23,589	27,877
10	11,781	12,549	13,442	15,987	18,307	20,483	21,161	23,209	25,188	29,588
11	12,899	13,701	14,631	17,275	19,675	21,920	22,618	24,725	26,757	31,264
12	14,011	14,845	15,812	18,549	21,026	23,337	24,054	26,217	28,300	32,909
13	15,119	15,984	16,985	19,812	22,362	24,736	25,472	27,688	29,819	34,528
14	16,222	17,117	18,151	21,064	23,685	26,119	26,873	29,141	31,319	36,123
15	17,322	18,245	19,311	22,307	24,996	27,488	28,259	30,578	32,801	37,697
16	18,418	19,369	20,465	23,542	26,296	28,845	29,633	32,000	34,267	39,252
17	19,511	20,489	21,615	24,769	27,587	30,191	30,995	33,409	35,718	40,790
18	20,601	21,605	22,760	25,989	28,869	31,526	32,346	34,805	37,156	42,312
19	21,689	22,718	23,900	27,204	30,144	32,852	33,687	36,191	38,582	43,820
20	22,775	23,828	25,038	28,412	31,410	34,170	35,020	37,566	39,997	45,315
21	23,858	24,935	26,171	29,615	32,671	35,479	36,343	38,932	41,401	46,797
22	24,939	26,039	27,301	30,813	33,924	36,781	37,659	40,289	42,796	48,268
23	26,018	27,141	28,429	32,007	35,172	38,076	38,968	41,638	44,181	49,728
24	27,096	28,241	29,553	33,196	36,415	39,364	40,270	42,980	45,558	51,179
25	28,172	29,339	30,675	34,382	37,652	40,646	41,566	44,314	46,928	52,620
26	29,246	30,434	31,795	35,563	38,885	41,923	42,856	45,642	48,290	54,052
27	30,319	31,528	32,912	36,741	40,113	43,194	44,140	46,963	49,645	55,476
28	31,391	32,620	34,027	37,916	41,337	44,461	45,419	48,278	50,993	56,893
29	32,461	33,711	35,139	39,087	42,557	45,722	46,693	49,588	52,336	58,302
30	33,530	34,800	36,250	40,256	43,773	46,979	47,962	50,892	53,672	59,703
31	34,598	35,887	37,359	41,422	44,985	48,231	49,226	52,190	55,003	61,098
32	35,665	36,973	38,466	42,585	46,194	49,480	50,487	53,486	56,328	62,487
33	36,731	38,058	39,572	43,745	47,400	50,724	51,743	54,774	57,646	63,870
34	37,795	39,141	40,676	44,903	48,602	51,966	52,995	56,061	58,964	65,247
35	38,859	40,223	41,778	46,059	49,802	53,203	54,244	57,340	60,272	66,619
36	39,922	41,304	42,879	47,212	50,998	54,437	55,489	58,619	61,581	67,985
37	40,984	42,383	43,978	48,363	52,192	55,667	56,731	59,891	62,880	69,346
38	42,045	43,462	45,076	49,513	53,384	56,896	57,969	61,162	64,181	70,703
39	43,105	44,540	46,173	50,660	54,572	58,119	59,204	62,426	65,473	72,055
40	44,165	45,616	47,269	51,805	55,758	59,342	60,436	63,691	66,766	73,402

6. Distribución *F* de Fisher



(a) Valores críticos $F_{\alpha}(v_1, v_2)$ para $\alpha = 0,05$

	v_1								
v_2	1	2	3	4	5	6	7	8	9
1	161,4	199,5	215,7	224,6	230,2	234,0	236,8	238,9	240,5
2	18,51	19,00	19,16	19,25	19,30	19,33	19,35	19,37	19,38
3	10,13	9,55	9,28	9,12	9,01	8,94	8,89	8,85	8,81
4	7,71	6,94	6,59	6,39	6,26	6,16	6,09	6,04	6,00
5	6,61	5,79	5,41	5,19	5,05	4,95	4,88	4,82	4,77
6	5,99	5,14	4,76	4,53	4,39	4,28	4,21	4,15	4,10
7	5,59	4,74	4,35	4,12	3,97	3,87	3,79	3,73	3,68
8	5,32	4,46	4,07	3,84	3,69	3,58	3,50	3,44	3,39
9	5,12	4,26	3,86	3,63	3,48	3,37	3,29	3,23	3,18
10	4,96	4,10	3,71	3,48	3,33	3,22	3,14	3,07	3,02
11	4,84	3,98	3,59	3,36	3,20	3,09	3,01	2,95	2,90
12	4,75	3,89	3,49	3,26	3,11	3,00	2,91	2,85	2,80
13	4,67	3,81	3,41	3,18	3,03	2,92	2,83	2,77	2,71
14	4,60	3,74	3,34	3,11	2,96	2,85	2,76	2,70	2,65
15	4,54	3,68	3,29	3,06	2,90	2,79	2,71	2,64	2,59
16	4,49	3,63	3,24	3,01	2,85	2,74	2,66	2,59	2,54
17	4,45	3,59	3,20	2,96	2,81	2,70	2,61	2,55	2,49
18	4,41	3,55	3,16	2,93	2,77	2,66	2,58	2,51	2,46
19	4,38	3,52	3,13	2,90	2,74	2,63	2,54	2,48	2,42
20	4,35	3,49	3,10	2,87	2,71	2,60	2,51	2,45	2,39
21	4,32	3,47	3,07	2,84	2,68	2,57	2,49	2,42	2,37
22	4,30	3,44	3,05	2,82	2,66	2,55	2,46	2,40	2,34
23	4,28	3,42	3,03	2,80	2,64	2,53	2,44	2,37	2,32
24	4,26	3,40	3,01	2,78	2,62	2,51	2,42	2,36	2,30
25	4,24	3,39	2,99	2,76	2,60	2,49	2,40	2,34	2,28
26	4,23	3,37	2,98	2,74	2,59	2,47	2,39	2,32	2,27
27	4,21	3,35	2,96	2,73	2,57	2,46	2,37	2,31	2,25
28	4,20	3,34	2,95	2,71	2,56	2,45	2,36	2,29	2,24
29	4,18	3,33	2,93	2,70	2,55	2,43	2,35	2,28	2,22
30	4,17	3,32	2,92	2,69	2,53	2,42	2,33	2,27	2,21
40	4,08	3,23	2,84	2,61	2,45	2,34	2,25	2,18	2,12
60	4,00	3,15	2,76	2,53	2,37	2,25	2,17	2,10	2,04
120	3,92	3,07	2,68	2,45	2,29	2,17	2,09	2,02	1,96
∞	3,84	3,00	2,60	2,37	2,21	2,10	2,01	1,94	1,88

(b) Valores críticos $F_{\alpha}(v_1, v_2)$ para $\alpha = 0,05$

	v_1									
v_2	10	12	15	20	24	30	40	60	120	∞
1	241,9	243,9	245,9	248,0	249,1	250,1	251,1	252,2	253,3	254,3
2	19,40	19,41	19,43	19,45	19,45	19,46	19,47	19,48	19,49	19,50
3	8,79	8,74	8,70	8,66	8,64	8,62	8,59	8,57	8,55	8,53
4	5,96	5,91	5,86	5,80	5,77	5,75	5,72	5,69	5,66	5,63
5	4,74	4,68	4,62	4,56	4,53	4,50	4,46	4,43	4,40	4,36
6	4,06	4,00	3,94	3,87	3,84	3,81	3,77	3,74	3,70	3,67
7	3,64	3,57	3,51	3,44	3,41	3,38	3,34	3,30	3,27	3,23
8	3,35	3,28	3,22	3,15	3,12	3,08	3,04	3,01	2,97	2,93
9	3,14	3,07	3,01	2,94	2,90	2,86	2,83	2,79	2,75	2,71
10	2,98	2,91	2,85	2,77	2,74	2,70	2,66	2,62	2,58	2,54
11	2,85	2,79	2,72	2,65	2,61	2,57	2,53	2,49	2,45	2,40
12	2,75	2,69	2,62	2,54	2,51	2,47	2,43	2,38	2,34	2,30
13	2,67	2,60	2,53	2,46	2,42	2,38	2,34	2,30	2,25	2,21
14	2,60	2,53	2,46	2,39	2,35	2,31	2,27	2,22	2,18	2,13
15	2,54	2,48	2,40	2,33	2,29	2,25	2,20	2,16	2,11	2,07
16	2,49	2,42	2,35	2,28	2,24	2,19	2,15	2,11	2,06	2,01
17	2,45	2,38	2,31	2,23	2,19	2,15	2,10	2,06	2,01	1,96
18	2,41	2,34	2,27	2,19	2,15	2,11	2,06	2,02	1,97	1,92
19	2,38	2,31	2,23	2,16	2,11	2,07	2,03	1,98	1,93	1,88
20	2,35	2,28	2,20	2,12	2,08	2,04	1,99	1,95	1,90	1,84
21	2,32	2,25	2,18	2,10	2,05	2,01	1,96	1,92	1,87	1,81
22	2,30	2,23	2,15	2,07	2,03	1,98	1,94	1,89	1,84	1,78
23	2,27	2,20	2,13	2,05	2,01	1,96	1,91	1,86	1,81	1,76
24	2,25	2,18	2,11	2,03	1,98	1,94	1,89	1,84	1,79	1,73
25	2,24	2,16	2,09	2,01	1,96	1,92	1,87	1,82	1,77	1,71
26	2,22	2,15	2,07	1,99	1,95	1,90	1,85	1,80	1,75	1,69
27	2,20	2,13	2,06	1,97	1,93	1,88	1,84	1,79	1,73	1,67
28	2,19	2,12	2,04	1,96	1,91	1,87	1,82	1,77	1,71	1,65
29	2,18	2,10	2,03	1,94	1,90	1,85	1,81	1,75	1,70	1,64
30	2,16	2,09	2,01	1,93	1,89	1,84	1,79	1,74	1,68	1,62
40	2,08	2,00	1,92	1,84	1,79	1,74	1,69	1,64	1,58	1,51
60	1,99	1,92	1,84	1,75	1,70	1,65	1,59	1,53	1,47	1,39
120	1,91	1,83	1,75	1,66	1,61	1,55	1,50	1,43	1,35	1,25
∞	1,83	1,75	1,67	1,57	1,52	1,46	1,39	1,32	1,22	1,00

(c) Valores críticos $F_\alpha(v_1, v_2)$ para $\alpha = 0,01$

	v_1								
v_2	1	2	3	4	5	6	7	8	9
1	4052	4999,5	5403	5625	5764	5859	5928	5981	6022
2	98,50	99,00	99,17	99,25	99,30	99,33	99,36	99,37	99,39
3	34,12	30,82	29,46	28,71	28,24	27,91	27,67	27,49	27,35
4	21,20	18,00	16,69	15,98	15,52	15,21	14,98	14,80	14,66
5	16,26	13,27	12,06	11,39	10,97	10,67	10,46	10,29	10,16
6	13,75	10,92	9,78	9,15	8,75	8,47	8,26	8,10	7,98
7	12,25	9,55	8,45	7,85	7,46	7,19	6,99	6,84	6,72
8	11,26	8,65	7,59	7,01	6,63	6,37	6,18	6,03	5,91
9	10,56	8,02	6,99	6,42	6,06	5,80	5,61	5,47	5,35
10	10,04	7,56	6,55	5,99	5,64	5,39	5,20	5,06	4,94
11	9,65	7,21	6,22	5,67	5,32	5,07	4,89	4,74	4,63
12	9,33	6,93	5,95	5,41	5,06	4,82	4,64	4,50	4,39
13	9,07	6,70	5,74	5,21	4,86	4,62	4,44	4,30	4,19
14	8,86	6,51	5,56	5,04	4,69	4,46	4,28	4,14	4,03
15	8,68	6,36	5,42	4,89	4,56	4,32	4,14	4,00	3,89
16	8,53	6,23	5,29	4,77	4,44	4,20	4,03	3,89	3,78
17	8,40	6,11	5,18	4,67	4,34	4,10	3,93	3,79	3,68
18	8,29	6,01	5,09	4,58	4,25	4,01	3,84	3,71	3,60
19	8,18	5,93	5,01	4,50	4,17	3,94	3,77	3,63	3,52
20	8,10	5,85	4,94	4,43	4,10	3,87	3,70	3,56	3,46
21	8,02	5,78	4,87	4,37	4,04	3,81	3,64	3,51	3,40
22	7,95	5,72	4,82	4,31	3,99	3,76	3,59	3,45	3,35
23	7,88	5,66	4,76	4,26	3,94	3,71	3,54	3,41	3,30
24	7,82	5,61	4,72	4,22	3,90	3,67	3,50	3,36	3,26
25	7,77	5,57	4,68	4,18	3,85	3,63	3,46	3,32	3,22
26	7,72	5,53	4,64	4,14	3,82	3,59	3,42	3,29	3,18
27	7,68	5,49	4,60	4,11	3,78	3,56	3,39	3,26	3,15
28	7,64	5,45	4,57	4,07	3,75	3,53	3,36	3,23	3,12
29	7,60	5,42	4,54	4,04	3,73	3,50	3,33	3,20	3,09
30	7,56	5,39	4,51	4,02	3,70	3,47	3,30	3,17	3,07
40	7,31	5,18	4,31	3,83	3,51	3,29	3,12	2,99	2,89
60	7,08	4,98	4,13	3,65	3,34	3,12	2,95	2,82	2,72
120	6,85	4,79	3,95	3,48	3,17	2,96	2,79	2,66	2,56
∞	6,63	4,61	3,78	3,32	3,02	2,80	2,64	2,51	2,41

(d) Valores críticos $F_\alpha(v_1, v_2)$ para $\alpha = 0,01$

v_2	v_1									
	10	12	15	20	24	30	40	60	120	∞
1	6056	6106	6157	6209	6235	6261	6287	6313	6339	6366
2	99,40	99,42	99,43	99,45	99,46	99,47	99,47	99,48	99,49	99,50
3	27,23	27,05	26,87	26,69	26,60	26,50	26,41	26,32	26,22	26,13
4	14,55	14,37	14,20	14,02	13,93	13,84	13,75	13,65	13,56	13,46
5	10,05	9,89	9,72	9,55	9,47	9,38	9,29	9,20	9,11	9,02
6	7,87	7,72	7,56	7,40	7,31	7,23	7,14	7,06	6,97	6,88
7	6,62	6,47	6,31	6,16	6,07	5,99	5,91	5,82	5,74	5,65
8	5,81	5,67	5,52	5,36	5,28	5,20	5,12	5,03	4,95	4,86
9	5,26	5,11	4,96	4,81	4,73	4,65	4,57	4,48	4,40	4,31
10	4,85	4,71	4,56	4,41	4,33	4,25	4,17	4,08	4,00	3,91
11	4,54	4,40	4,25	4,10	4,02	3,94	3,86	3,78	3,69	3,60
12	4,30	4,16	4,01	3,86	3,78	3,70	3,62	3,54	3,45	3,36
13	4,10	3,96	3,82	3,66	3,59	3,51	3,43	3,34	3,25	3,17
14	3,94	3,80	3,66	3,51	3,43	3,35	3,27	3,18	3,09	3,00
15	3,80	3,67	3,52	3,37	3,29	3,21	3,13	3,05	2,96	2,87
16	3,69	3,55	3,41	3,26	3,18	3,10	3,02	2,93	2,84	2,75
17	3,59	3,46	3,31	3,16	3,08	3,00	2,92	2,83	2,75	2,65
18	3,51	3,37	3,23	3,08	3,00	2,92	2,84	2,75	2,66	2,57
19	3,43	3,30	3,15	3,00	2,92	2,84	2,76	2,67	2,58	2,49
20	3,37	3,23	3,09	2,94	2,86	2,78	2,69	2,61	2,52	2,42
21	3,31	3,17	3,03	2,88	2,80	2,72	2,64	2,55	2,46	2,36
22	3,26	3,12	2,98	2,83	2,75	2,67	2,58	2,50	2,40	2,31
23	3,21	3,07	2,93	2,78	2,70	2,62	2,54	2,45	2,35	2,26
24	3,17	3,03	2,89	2,74	2,66	2,58	2,49	2,40	2,31	2,21
25	3,13	2,99	2,85	2,70	2,62	2,54	2,45	2,36	2,27	2,17
26	3,09	2,96	2,81	2,66	2,58	2,50	2,42	2,33	2,23	2,13
27	3,06	2,93	2,78	2,63	2,55	2,47	2,38	2,29	2,20	2,10
28	3,03	2,90	2,75	2,60	2,52	2,44	2,35	2,26	2,17	2,06
29	3,00	2,87	2,73	2,57	2,49	2,41	2,33	2,23	2,14	2,03
30	2,98	2,84	2,70	2,55	2,47	2,39	2,30	2,21	2,11	2,01
40	2,80	2,66	2,52	2,37	2,29	2,20	2,11	2,02	1,92	1,80
60	2,63	2,50	2,35	2,20	2,12	2,03	1,94	1,84	1,73	1,60
120	2,47	2,34	2,19	2,03	1,95	1,86	1,76	1,66	1,53	1,38
∞	2,32	2,18	2,04	1,88	1,79	1,70	1,59	1,47	1,32	1,00

7. Algunas distribuciones discretas

NOMBRE	FUNCIÓN	PARÁMETROS	$E(X)$	$V(X)$
Uniforme	$f(x_k) = \frac{1}{n},$ $k = 1, 2, \dots, n$	$x_i < x_{i+1}$ $n \in \mathbb{N}$	$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k$	$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k \right)^2$
De dos puntos	$f(x_1) = p,$ $f(x_2) = 1 - p$	$x_1 < x_2$ $0 < p < 1$	$x_1 p + x_2 (1 - p)$	$(x_1 - x_2)^2 p(1 - p)$
Bernoulli	$f(0) = p,$ $f(1) = 1 - p$	p	p	$p(1 - p)$
Binomial	$\binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$ $k = 0, 1, 2, \dots, n$	$0 < p < 1$ $n \in \mathbb{N}$	np	$np(1 - p)$
Poisson	$f(k) = \frac{1}{k!} e^{-\lambda} \lambda^k$ $k = 0, 1, 2, 3, \dots$	$\lambda > 0$	λ	λ
Hiper-geométrica	$\frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$ $k \in \mathbb{N}_0, k \leq n,$ $k \leq M$	$M \in \mathbb{N}_0,$ $n, N \in \mathbb{N}$ $n \leq M \leq N$	$n \cdot \frac{M}{N}$	$na \left(\frac{N-n}{N-1} \right)$ $p = \frac{M}{N}$ $a = p(1 - p)$
Binomial negativa	$\binom{k+r-1}{r-1} p^r (1 - p)^k$ $k = 0, 1, 2, \dots$	$r > 0,$ $0 < p < 1$	$\frac{r(1-p)}{p}$	$\frac{r(1-p)}{p^2}$
Geométrica	$f(k) = p(1 - p)^k$ $k = 0, 1, 2, \dots$	$0 < p < 1$	$\frac{1-p}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$

8. Algunas distribuciones continuas

NOMBRE	FUNCIÓN	PARÁMETROS	$E(X)$	$V(X)$
Uniforme	$f(x) = \frac{1}{b-a},$ $a < x < b$	$a < b$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(a-b)^2}{12}$
Normal	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ $x \in \mathbb{R}$	$\mu \in \mathbb{R},$ $\sigma^2 > 0$	μ	σ^2
Normal estándar	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}},$ $x \in \mathbb{R}$		0	1
Gamma	$f(x) = \frac{1}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta},$ $x > 0$	$\alpha > 0,$ $\beta > 0$	$\alpha\beta$	$\alpha\beta^2$
Exponencial	$f(x) = \lambda e^{-\lambda x},$ $x > 0$	$\lambda > 0$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
t de Student	$f(x) = a_n (1 + n x^2)^{-(n+1)/2},$ $a_n := \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right) \sqrt{n}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right) \sqrt{\pi}}, x \in \mathbb{R}$	$n \in \mathbb{N}$ $n \geq 2$	0, $n \geq 2$	$\frac{n}{n-2},$ $n \geq 3$
Chi-cuadrada	$\frac{1}{a_n} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-x/2},$ $a_n := 2^{n/2} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right), x > 0$	$n > 0$	n	$2n$
F de Fisher	$f(x) = \frac{a_n x^{\frac{m}{2}-1}}{(n+mx)^{(m+n)/2}}$ $a_n := \frac{\Gamma\left(\frac{m+n}{2}\right) m^{m/2} n^{n/2}}{\Gamma\left(\frac{m}{2}\right) \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)}, x > 0$	$m, n \in \mathbb{N}$ $n \geq 3$	$\frac{n}{n-2},$ $n \geq 3$	$\frac{2n^2(m+n-2)}{m(n-2)^2(n-4)},$ $n \geq 5$
Erlang	$\frac{(\lambda x)^{k-1}}{(k-1)!} \cdot \lambda e^{-\lambda x}$	$k \in \mathbb{N}, \lambda > 0$	$\frac{k}{\lambda}$	$\frac{k}{\lambda^2}, x > 0$

9. Resumen de distribuciones muestrales e intervalos de confianza

Cuadro A.1: Distribución de la media muestral

	¿FORMA DE LA POBLACIÓN?	¿ES σ^2 CONOCIDA?	¿TAMAÑO DE LA MUESTRA?	¿DISTRIBUCIÓN MUESTRAL?	¿Z Ó t?
1.	Normal	Sí	No importa	Normal	$Z = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}}$
2.		No	Grande ($n \geq 30$)	Normal	$Z = \frac{\bar{x} - \mu}{s / \sqrt{n}}$
3.			Pequeño ($n < 30$)	t de Student, $v = n - 1$ grados de libertad	$t = \frac{\bar{x} - \mu}{s / \sqrt{n}}$
4.	No normal o desconocida	Sí	Grande ($n \geq 30$)	Normal	$Z = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}}$
5.			Pequeño ($n < 30$)	Callejón sin salida	
6.		No	Grande ($n \geq 30$)	Normal	$Z = \frac{\bar{x} - \mu}{s / \sqrt{n}}$
7.			Pequeño ($n < 30$)	Callejón sin salida	

Cuadro A.2: Distribución relacionadas con proporciones

	¿ESTADÍSTICO?	¿SUPUESTO?	¿DIST. MUESTRAL	¿Z?
1.	Proporción muestral	$n \geq 30$	Normal	$Z = \frac{\bar{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}$
2.		$np \geq 5,$ $n(1 - p) \geq 5$	Normal	
3.	Diferencia de proporciones muestrales	$n_1 \geq 30,$ $n_2 \geq 30$	Normal	$Z = \frac{(\bar{p}_1 - \bar{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}}$
4.		$n_1 p_1 \geq 5,$ $n_1 (1 - p_1) \geq 5,$ $n_2 p_2 \geq 5,$ $n_2 (1 - p_2) \geq 5$	Normal	

Cuadro A.3: Distribución de la diferencias de medias muestrales

X representa la población y para las dos últimas posibilidades de la tabla:

$$s^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}, \quad v' = \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{(s_1^2/n_1)^2}{n_1 - 1} + \frac{(s_2^2/n_2)^2}{n_2 - 1}}$$

	¿X?	¿ σ_1^2 y σ_2^2 SE CONOCEN?	¿ $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$?	¿ n_1 y n_2 ?	¿DISTRIBUCIÓN MUESTRAL?	¿Z Ó t? $d := \bar{x}_1 - \bar{x}_2$, $\mu := \mu_1 - \mu_2$
1.	No normal	Sí	No im- porta	Grandes $n_1 \geq 30$, $n_2 \geq 30$	Normal	$Z = \frac{d - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$
2.		No	No im- porta	Grandes $n_1 \geq 30$, $n_2 \geq 30$	Normal	$Z = \frac{d - \mu}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$
3.	Normal	Sí		No importa	Normal	$Z = \frac{d - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$
4.		No	Sí	Pequeño $n_1 < 30$, $n_2 < 30$	t de Student con $v = n_1 + n_2 - 2$ grados de libertad	$t = \frac{d - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$
5.			No	Pequeño $n_1 < 30$, $n_2 < 30$	v' grados de libertad (redondear al en- tero más cercano)	$t = \frac{d - \mu}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$

Cuadro A.4: Distribución de la varianza muestral y de la razón de varianzas muestrales

	ESTADÍSTICO	¿POBLACIÓN?	¿DISTRIBUCIÓN MUESTRAL?	¿ χ^2 Ó F?
1.	s^2	Normal	Chi-cuadrada con $v = n - 1$ grados de libertad	$\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$
2.	s_1^2 / s_2^2	Ambas normales	F de Fisher con $v_1 = n_1 - 1$, $v_2 = n_2 - 1$ grados de libertad	$F = \frac{s_1^2 / \sigma_1^2}{s_2^2 / \sigma_2^2}$ Regla: $F_{1-\alpha}(a, b) = \frac{1}{F_{\alpha}(b, a)}$

Cuadro A.5: Intervalos de confianza para la media poblacional

	¿POBLACIÓN?	¿ σ^2 CONOCIDA?	¿TAMAÑO MUESTRAL?	¿DISTRIBUCIÓN MUESTRAL?	¿INTERVALO? $\bar{x} - b < \mu < \bar{x} + b$, con:
1.	Normal	Sí	No importa	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
2.		No	Grande ($n \geq 30$)	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$
3.			Pequeño ($n < 30$)	t de Student, $v = n - 1$ grados de libertad	$b := t_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$
4.	No normal o desco- nocida	Sí	Grande ($n \geq 30$)	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
5.			Pequeño ($n < 30$)	Callejón sin salida	
6.		No	Grande ($n \geq 30$)	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$
7.			Pequeño ($n < 30$)	Callejón sin salida	

Cuadro A.6: Intervalos para la proporción y para la diferencia de proporciones

	¿ESTADÍSTICO?	¿SUPUESTOS?	¿DISTR. MUESTRAL?	¿INTERVALO DE CONFIANZA? $\bar{p} - b < p < \bar{p} + b$, con:
1.	Proporción muestral	$n \geq 30$	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}}$
2.		$np \geq 5$, $n(1-p) \geq 5$	Normal	
3.	Diferencia de proporciones muestrales	$n_1 \geq 30$, $n_2 \geq 30$	Normal	$\bar{p} := \bar{p}_1 - \bar{p}_2$
4.		$n_1 p_1 \geq 5$, $n_1(1-p_1) \geq 5$, $n_2 p_2 \geq 5$, $n_2(1-p_2) \geq 5$	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\bar{p}_1(1-\bar{p}_1)}{n_1} + \frac{\bar{p}_2(1-\bar{p}_2)}{n_2}}$

Cuadro A.7: Intervalos para la varianza y para la razón de varianzas

		¿POBLACIÓN?	¿DISTRIBUCIÓN MUESTRAL?	¿INTERVALO DE CONFIANZA?
1.	s^2	Normal	Chi-cuadrada con $v = n - 1$ grados de libertad	$\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}} < \sigma^2 < \frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}}$
2.	s_1^2 / s_2^2	Ambas normales	F de Fisher con $v_1 = n_1 - 1$, $v_2 = n_2 - 1$ grados de libertad	$\frac{s_1^2}{s_2^2} \cdot \frac{1}{F_{\frac{\alpha}{2}}(v_1, v_2)} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{s_1^2}{s_2^2} \cdot F_{\frac{\alpha}{2}}(v_2, v_1)$ Regla: $F_{1-\alpha}(a, b) = \frac{1}{F_{\alpha}(b, a)}$

Cuadro A.8: Intervalos de confianza para la diferencias de medias poblacionales

X representa la población y para las dos últimas posibilidades de la tabla:

$$s^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}, \quad v' = \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{(s_1^2/n_1)^2}{n_1 - 1} + \frac{(s_2^2/n_2)^2}{n_2 - 1}}$$

	¿X?	¿ σ_1^2 y σ_2^2 SE CONOCEN?	¿ $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$?	¿ n_1 y n_2 ?	¿DISTRIBUCIÓN MUESTRAL?	¿INTERVALO? $d - b < \theta < d + b$, donde $d := \bar{x}_1 - \bar{x}_2$ $\theta := \mu_1 - \mu_2$ y:
1.	No normal	Sí	No importa	Grandes ($n_1 \geq 30$, $n_2 \geq 30$)	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$
2.		No	No importa	Grandes ($n_1 \geq 30$, $n_2 \geq 30$)	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}$
3.	Normal	Sí	No importa	No importa	Normal	$b := Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$
4.		No	Sí	Pequeño ($n_1 < 30$, $n_2 < 30$)	t de Student con $v = n_1 + n_2 - 2$ grados de libertad	$b := t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}$
5.			No	Pequeño ($n_1 < 30$, $n_2 < 30$)	t de Student con v' grados de libertad (redondear al en- tero más cercano)	$b := t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}$

B

Guía rápida para trabajar con Statgraphics

B.1 Análisis de un solo conjunto de datos

1. Abrir el archivo de datos **calles.sf3**.
2. Seleccionamos *Describe ... Numeric Data ... One-Variable Analysis*.
3. Elegimos *Data = Longitud* y pulsamos la opción *OK*.
4. Sale la llamada *ventana del análisis*. Los íconos principales de esta ventana son:
 - *Input dialog* (ícono de diálogos): para seleccionar o cambiar variables dentro del archivo y análisis seleccionado.
 - *Tabular options* (ícono de opciones tabulares): medidas estadísticas, percentiles, tablas de frecuencia, inferencias, etc.
 - *Graphical options* (ícono de opciones gráficas): diagramas de dispersión, histogramas, etc.
 - *Save results* (ícono de salvar resultados): permite salvar los resultados del análisis.
5. Transformación de una variable:¹ *One Variable Analysis*, activar el botón *Transform* y, en *Operators*, elegir *logaritmo*.

B.2 Análisis simultáneo de dos o más conjuntos de datos

1. *Compare ... Two Samples ... Two Sample Comparison ...*
2. Para obtener diagramas de cajas múltiples: *Compare ... Multiple Samples ... Multiple-Sample Comparison ... Multiple Data Columns ... Ok ... Samples=* (en esta última opción mencionar los datos que queremos comparar)
3. Para obtener diagramas de cajas múltiples: *Plot ... Exploratory Plots ... Multiple Box-and-Whisker Plot ... Data=distancia ... Level codes=year ...*

¹Por ejemplo, si quisiéramos trabajar con el logaritmo de la variable escribimos LOG(**longitud**) en vez de **longitud**.

B.3 Gráficos de dispersión

Con la opción *Plot...Scatterplots* se pueden realizar:

1. Gráficos univariantes (*Univariate Plot*). Por ejemplo, abrir archivo de datos **autos.sf3** y utilizar la variable *mpg*.
2. Gráficos bidimensionales *X-Y* simples (*X-Y plot*) y múltiples (*Multiple X-Y Plot*). Por ejemplo, abrir archivo de datos **autos.sf3** y hacer *Y=mpg* y *X=potencia*. Sobre la gráfica, pulsar botón derecho del ratón y elegir *Pane options*. Aparece una pantalla con varios campos. Elegir *Point Codes=model*.
3. Gráficos tridimensionales *X-Y-Z* simples (*X-Y-Z plot*) y múltiples (*Multiple X-Y-Z Plot*). Por ejemplo, abrir archivo de datos **autos.sf3** y hacer *X=accel*, *Y=cilindro*, *Z=price*. Sobre la zona gráfica: botón derecho, *Pane options*, *Point Codes=origin*.
4. Gráficos de matriz (*Matriz Plot*).
5. Gráficos en coordenadas polares (*Polar Coordinates Plot*).

B.4 Diagramas de presentación

Con la opción *Plot...Business Charts* se pueden realizar (abrir siempre el archivo **autos.sf3**):

1. Gráficos de barras simples (*Barchart*). Por ejemplo, realizar un gráfico de barras para la variable *origin* del archivo **autos.sf3**, que contiene el país de origen de los autos. Los valores de la variable *origin* son 1 para los autos norteamericanos, 2 para autos europeos y 3 para autos japoneses. En esta opción sale, entre otros, el campo *Counts* (Frecuencias) que permite introducir la variable que contiene las frecuencias absolutas de los valores de la variable a graficar. Como las frecuencias absolutas de los valores de la variable *origin* son: 85 para autos norteamericanos, 26 para autos europeos y 44 para autos japoneses, entonces, por esta razón, debemos escribir en este campo *join3(85;26;44)*. Además, el campo *Labels* (Etiquetas) permite introducir el nombre de la variable que contiene las etiquetas a utilizar para cada barra del gráfico. Como las etiquetas de los valores de la variable *origin* están contenidas *carmakers*, que son *America*, *Europe* y *Japan*, hacemos *Labels=carmakers*.
2. Gráficos de barras múltiples (*Multiple Barchart*). Por ejemplo, realizaremos un gráfico de barras dobles para las variables *origin* y *year* del archivo **autos.sf3**, que contienen el país de origen de los autos y el año de construcción, respectivamente. Los valores de la variable *year* son los intervalos 1978, [1979,1980] y [1981,1982]. Aparecen, entre otros, los siguientes campos:
 - *Columns* (Columnas): En este campo se introducen las variables que contienen las frecuencias absolutas de los valores de las variables a graficar, o una expresión de Statgraphics que contiene operadores y que genera sus valores. Como las frecuencias absolutas de los valores de la variable *origin* son: 85 para autos norteamericanos, 26 para autos europeos y 44 para autos japoneses, y como las frecuencias absolutas de los valores de la variable *year* son: 36 para 1978, 58 para [1979,1980] y 61 para [1981,1982], entonces, por esta razón, debemos escribir en este campo *join3(85;26;44)* y *join3(36;58;61)*.
 - *Labels* (Etiquetas): Hacemos *Labels=carmakers*.
3. Gráficos de sectores (*Piechart*). Por ejemplo, realizaremos un gráfico de sectores para la variable *origin* del archivo **autos.sf3**, que contienen el país de origen de los autos y el año de construcción, respectivamente. Los valores de la

variable *origin* son 1 para los autos norteamericanos, 2 para autos europeos y 3 para autos japoneses. Aparecen, entre otros, los siguientes campos:

- **Counts** (Frecuencias): En este campo se introducen las variables que contienen las frecuencias absolutas de los valores de las variables a graficar, o una expresión de Statgraphics que contiene operadores y que genera sus valores. Como las frecuencias absolutas de los valores de la variable *origin* son: 85 para autos norteamericanos, 26 para autos europeos y 44 para autos japoneses, entonces, por esta razón, debemos escribir en este campo *join3(85;26;44)*.
- **Labels** (Etiquetas): En este campo se debe introducir el nombre de la variable que contiene las etiquetas a utilizar para cada grupo de barras del gráfico. Como las etiquetas de los valores de la variable *origin* están contenidas *carmakers*, que son *America*, *Europe* y *Japan*, hacemos *Labels=carmakers*.

4. Gráficos de componentes de líneas (*Component Line Chart*)

5. Gráficos de escogencias alta y baja (*High-Low-Chose Chart*).

B.5 Variables numéricas multidimensionales

Seleccione la siguiente secuencia de opciones: *Describe...Numeric Data...Multiple-Variable Analysis* y aparecen todas las variables del archivo. Aparece una ventana de diálogo en cuyo campo *Data* introducimos la variables *origin*, *price* y *year*. Luego, pulsamos el botón OK.

B.6 Distribuciones de probabilidad

Plot ... Probability Distributions. Escogemos la distribución deseada. Los valores de los parámetros que definen la distribución (están fijados por defecto por el programa) los podemos modificar si pulsamos el botón derecho del ratón y escogemos la opción *Analysis Options*.

B.7 Inferencias basadas en una sola muestra

1. Se escoge *Describe ... Numeric Data ... One Variable Analysis*. Elegimos la variable que va a ser objeto del análisis y pulsar OK. Al pulsar el ícono *Tabular options* aparecen, entre otros:

- **Confidence Intervals**.
Calcula intervalos para la media (*Confidence Interval for Mean*) y la desviación típica (*Confidence Interval for Standard Deviation*) de la distribución. Pulsando el botón derecho del ratón y escogiendo *Pane Options* se puede modificar el nivel de confianza (*Confidence Level*) y el tipo de intervalo (*Interval Type*).
- **Hypothesis Testing**
Se realizan los contrastes de la media y de la desviación típica. Pulsando el botón derecho del ratón y escogiendo *Pane options* se pueden modificar el valor del parámetro para la hipótesis nula (por ejemplo $Mean = \mu_0$), del nivel de significancia α (*Alpha*) y de la hipótesis alternativa:

2. Cálculo de la curva de potencia.

Describe ... Hypothesis Test ... Normal Mean y en *Null Hypothesis* se elige el valor de la media bajo la hipótesis nula. En la casilla *Sample Sigma* se escoge el valor de la desviación típica de la población. El tamaño de muestra se fija a través de *Sample Size*. Seleccionando el ícono de gráficos se selecciona la única gráfica posible (curva de potencia - *Power Curve*) y se pulsa *OK*.

B.8 Inferencias basadas en dos muestras

1. Elegir *Compare ... Two Samples*, en donde aparecen cuatro (4) opciones: *Two Sample Comparison*, *Paired-Sample Comparison*, *Hypotesis Tests*, *Sample-Size Determination*.
2. Cuando seleccionamos *Two Sample Comparison*² el programa pide al usuario que especifique las dos columnas de datos a comparar (*Sample 1* y *Sample 2*). Seleccionando *Tabular options* aparece, entre otros:
 - *Comparison of Means*: Intervalo de confianza para la diferencia de medias y contraste de igualdad de medias.
 - *Comparison of Standard Deviations*: Intervalo de confianza para el cociente de varianzas y contraste de igualdad de varianzas.
 - *Kolmogorov-Smirnov Test*: Prueba de hipótesis para saber si las distribuciones de ambas muestras son idénticas.

B.9 Bondad de ajuste

1. Se selecciona *Describe... Distribution Fitting...Uncensored Data*. Al pulsar *OK* se obtiene, entre otras, la salida de los contrastes de bondad de ajuste.
2. Si, estando situados sobre esta salida, pulsamos el botón derecho del ratón y elegimos la opción *Analysis Options* del menú emergente resultante, obtenemos la caja de diálogo *Probability Distributions Options*, que presenta todas las posibles distribuciones a considerar para el ajuste (observamos que por defecto el ajuste se realiza a una distribución normal).
3. También aparecen los siguientes campos:
 - *Number of Trials* (número de ensayos).
Se rellena con el número de tiradas cuando la distribución elegida para el ajuste es binomial;
 - *Number of Successes* (número de eventos).
Se rellena con el número de éxitos cuando la distribución elegida es una binomial negativa.
 - *Population Size* (tamaño de la población).
Se rellena con el tamaño de la población cuando la distribución elegida es una hipergeométrica.
4. La opción tabular *Tests for Normality*: realiza los contrastes de normalidad.
5. Opción tabular *Goodness-of-Fit Tests*: realiza los contrastes de la bondad de ajuste de los datos a una distribución dada.

²El procedimiento es idéntico cuando seleccionamos la opción *Paired-Sample Comparison*

C

Guía rápida para trabajar con SPSS

C.1 Definición de las variables

Para definir cada variable hay dos procedimientos:

- Hacer doble clic sobre el encabezamiento de la variable o
- Seleccionar, en la parte inferior, la pestaña *vista de variables*.

Cuando se hace esto, observamos que hay una fila para cada variable del conjunto de datos y que existen 10 columnas: *Nombre, Tipo, Anchura, Decimales, Etiqueta, Valores, Perdidos, Columnas, Alineación* y *Medida*. La definición de una variable se basa en las opciones que se ofrecen en esa ventana:

1. *Asignar un nombre a cada variable*, cumpliendo las siguientes reglas:

- Nombres con no más de 8 caracteres (el primero debe ser una letra o @).
- No utilizar símbolos como &, /, \$, etc.
- No utilizar nunca espacios en blanco.
- No utilizar expresiones como ALL, AND, BY, EQ, GE, GT, LE, NE, NOT, OR, TO, o WITH.

2. *Asignar un tipo a cada variable*, indicando el máximo número de dígitos que deseamos para anotar las observaciones de la variable y el tipo de la variable con la que vamos a trabajar (*alfanumérica, fecha, moneda o numérica*) indicando en este caso el número de cifras decimales con que queremos que aparezca en el editor. SPSS permite trabajar con los siguientes tipos de variables:

- *Núméricas*: formato numérico estándar.
- *Coma*: comas de separación cada tres posiciones. Un punto para la parte decimal.
- *Punto*: al contrario que el anterior.
- *Notación Científica*: uso de la E para exponente.
- *Cadena*: variable alfanumérica (de más de 8 caracteres se considera larga).
- Además están los formatos de *fecha, dólar* y *moneda personalizada*.

Si no escogemos el tipo, el sistema lo asigna automáticamente, siendo el formato por defecto: *Númerica 8.2* que significa: Anchura: 8 y Decimales: 2; es decir, una amplitud de columna de 8 espacios, siendo los 2 últimos para los decimales.

3. *Asignar una Etiqueta a cada variable* de no más de 120 caracteres (entre 30 y 40 es el valor recomendado) que nos permita tener más información sobre esa variable.
4. *Asignar Valores*: se trata de asignar etiquetas a los valores de cada variable. No es obligatorio, pero sí muy útil en algunos casos.
5. *Definir Perdidos*: permite definir los valores de los datos especificados como perdidos por el usuario. Sitúese en el campo correspondiente a *Perdidos* de cualquier variable y pulse sobre el recuadro coloreado, aparece: Los códigos asignados a los valores ausentes deben de ser coherentes con el tipo de variables declarado: numéricos para las numéricas y alfanuméricos para las alfanuméricas (máximo 9 caracteres). Se pueden introducir hasta 3 valores perdidos (individuales) de tipo discreto, un rango de valores perdidos o un rango más un valor de tipo discreto. Sólo pueden especificarse rangos para las variables numéricas. Estos valores ausentes son denominados por SPSS “valores ausentes definidos por el usuario” (*user-defined missing values*), a diferencia de los definidos por el sistema (*system-missing values* o *sysmis*). Estos últimos corresponden a los que establece el sistema para los espacios en blanco y caracteres ilegales que puedan haber en el archivo de datos. Aparecen en los listados representados por comas.
6. *Definir Columnas*: consiste en especificar la amplitud de la columna. Podemos hacerlo también desde el propio archivo de datos.
7. *Definir Alineación*: seleccionar la justificación de las entradas de la columna: *Izquierda*, *Derecha* y *Centrado*.
8. *Especificar medida*. Se puede seleccionar uno de los tres niveles de medida:
 - *Escala*: los valores de datos son numéricos en una escala de intervalo. Las variables de escala deben ser numéricas.
 - *Ordinal*: los valores de datos representan categorías con un cierto orden intrínseco (bajo, medio, alto; totalmente de acuerdo, de acuerdo, en desacuerdo). Las variables ordinales pueden ser de cadena o valores numéricos. Notar que para variables de cadena ordinales, se asume que el orden alfabético de los valores de cadena indica el orden correcto de las categorías; en el caso de bajo, medio y alto el orden sería alto, bajo y medio (orden que no es correcto), por lo que es más fiable utilizar códigos numéricos para representar datos ordinales que usar etiquetas de estos códigos.
 - *Nominal*: los valores de datos representan categorías sin un cierto orden intrínseco. Las variables nominales pueden ser de cadena o valores numéricos que representan categorías diferentes, por ejemplo *1 = Hombre* y *2 = Mujer*.

C.1.1. Transformación de una variable

Elegimos *Transformar ... Calcular*, y realizamos los siguientes pasos:

- a) Asignar un nombre y un tipo (por defecto será numérica) a la nueva variable en el cuadro de texto de la *Variable de destino*.
- b) Definir la expresión numérica que va a permitir calcular los valores de la misma. Para ello utilizaremos los nombres de las variables del archivo (podemos escribirlos o seleccionarlos del listado que aparece), constantes, operadores y funciones.
- c) Pulsar *Aceptar*.

Para construir estas expresiones pueden usarse operadores aritméticos como +, -, *, /, ** y funciones como SQRT, EXP, LG10, LN, ARTAN, COS, SIN, ABS, MOD10, TRUNC, RND, entre otras:

- MOD10 (Resto resultante de dividir entre 10).
- TRUNC (Parte entera de un número).
- RND (Redondeo al entero más cercano).

Pulsando el botón derecho sobre el nombre de la función, aparece su descripción. El argumento de las funciones debe ir entre paréntesis. Existen funciones particulares como UNIFORM y NORMAL, que se utilizan para la generación de variables aleatorias. Son de bastante utilidad en estudios de simulación.

Es importante tener cuidado con el orden de utilización de los operadores y no olvidar que los valores antiguos pierden su vigencia al recodificar una variable sobre el mismo nombre.

El botón *SI...* permite realizar modificaciones similares, pero sujetas a que se verifique una condición lógica. Se incluirán aquellos casos que verifiquen la condición. Los que no la cumplan pasarán a ser valores ausentes definidos por el sistema.

Una expresión lógica es una expresión que puede ser evaluada como verdadera o falsa en función de los valores de las variables en ella relacionadas. El nexo de las variables son los operadores de relación: =, >, <=, <, >, ~= . Es posible formar expresiones complejas, utilizando los operadores lógicos: AND (&), OR (|), NOT (~).

C.1.2. Recodificación de una Variable

A partir de una variable podemos crear otra cuyos valores sean una recodificación de los de la primera. Esta recodificación podemos hacerla tanto en la misma variable como en variables diferentes. Para ello, seleccionaremos *Transformar ... Recodificar ... En distintas variables*. Se abre una ventana en la que deberemos asignar un nombre (y una etiqueta si queremos) a la nueva variable.¹

C.1.3. Filtrado de datos

El programa SPSS permite seleccionar determinados casos para un próximo proceso, bien temporalmente o de forma permanente, sobre la base de un criterio lógico o de una decisión aleatoria. Para ello seleccionaremos el menú *Datos ... Seleccionar casos*. La selección de individuos puede ser temporal (*filtrados*) o permanente (*eliminados*). En la selección permanente eliminamos del archivo activo los individuos deseados, mientras que en la temporal, la selección es recuperable (los casos son filtrados). En esta última situación, los individuos (casos) del archivo que no satisfacen la condición aparecerán marcados como excluidos mediante una línea que cruza en diagonal su número de fila. Aparece también una variable llamada *filter\$* que el sistema crea para controlar el filtrado de datos.

Especificaciones:

- *Todos los casos*: indica que quiere procesar todos los casos del archivo de datos de trabajo.
- *Si se satisface la condición*: indica que quiere procesar sólo los casos que satisfagan una condición lógica. Para especificar o cambiar la condición, pulse en *Sí*. Esta alternativa crea la variable *filter\$*, que el sistema crea para controlar el filtrado de datos.

¹ Cuidado!, si se selecciona ... borrarás la variable original.

- *Muestra aleatoria de casos*: indica que queremos seleccionar los casos de forma aleatoria para su procesamiento. Si ha tecleado las especificaciones de muestreo, éstas aparecerán junto al botón de comando Muestra. Si no, o si quiere cambiarlas, pulse en *Muestra* (véase más adelante). Esta alternativa también crea la variable *filter\$*.
- *Basándose en el rango del tiempo o de los casos*: permite seleccionar los casos deseados siempre que sean consecutivos.
- *Usar variable de filtro*: indica que quiere utilizar los valores de una variable numérica existente para controlar el filtrado de casos. Seleccione la variable de la lista de la izquierda. Los casos cuyo valor sea 0, o ausentes, en la variable de filtro se excluyen del análisis.

C.2 Análisis exploratorio de datos

Primero abrir el archivo de datos.

- a) **Tablas de frecuencias:** *Analizar ... Estadísticos descriptivos ... Frecuencias*. SPSS también cuenta con el menú alternativo *Analizar ... Tablas personalizadas* que posibilita alterar el formato del resultado.
- b) **Estadísticos:** *Analizar ... Estadísticos descriptivos ... Descriptivos* donde hay que seleccionar la variable o variables de interés y después *Opciones* para escoger los estadísticos que interesan. Sin embargo con este menú no se pueden obtener los percentiles. Para obtenerlos hay que usar *Analizar ... Estadísticos descriptivos ... Frecuencias* y entrar en la opción *Estadísticos* en donde se seleccionan los percentiles deseados.
- c) **Gráficos de sectores:** *Gráficos ... Sectores* y seleccionaremos una o varias variables apareciendo un cuadro de diálogo, cuyas opciones pasamos a comentar:
 - 1) *Resúmenes para grupos de casos*: Genera un gráfico en el que cada sector corresponde a un valor de la variable seleccionada. El tamaño del sector se determina por la opción *Los sectores representan*, esta opción aparece en el cuadro de diálogo que surge después de pulsar el botón *Definir* del cuadro anterior. También es posible que los sectores representen otra cosa, como la media de los valores de otra variable, el valor máximo, etc.; esto se consigue con la opción *Otra función resumen*. Se puede también editar el gráfico haciendo doble clic sobre él, con posibilidad de cambiar colores, tramas, desgajar sectores, etc.
 - 2) *Resúmenes para distintas variables*. Permite que los sectores representen variables en lugar de grupos de casos. Cada sector representa una función de una determinada variable (por ejemplo, la suma de los valores de sus casos).
 - 3) *Valores individuales de los casos*. Se resume una única variable, los casos ya son valores agrupados de la variable. Cada sector representa el valor de un caso individual. Con *Gráficos ... Interactivos ... Sectores* podemos obtener representaciones con efectos más llamativos.
- d) **Diagramas de barras:** *Gráficos ... Barras* y *Gráficos ... Interactivos ... Barras*.
- e) **Histogramas:** *Gráficos ... Histograma* o *Gráficos ... Interactivos ... Histograma*.
- f) **Gráficos de tallo y hojas:** *Analizar ... Estadísticos descriptivos ... Explorar*.
- g) **Diagramas de caja:** *Gráficos ... Diagrama de cajas*.

- h) **Diagramas de dispersión:** *Gráficos ... dispersión ... simple* o *Gráficos ... Interactivos ... Diagrama de dispersión*, en donde aparece un cuadro de diálogo en el que se puede elegir qué variable ocupará el eje X y qué otra el eje Y.

C.3 Inferencia sobre una o más poblaciones

Primero abrir el archivo de datos.

- a) **Análisis de una muestra:** *Analizar ... Comparar medias ... Prueba T para una muestra*. Aparece una pantalla en cuyo campo *Contrastar Variables* introducimos las variables que queremos contrastar. En esta ventana, seleccionamos *Opciones*, para introducir el grado de confianza deseado (por defecto es del 95%). Al final se pulsa *Aceptar*.
- b) **Análisis de dos muestras emparejadas o relacionadas (Prueba T para muestras relacionadas).** Para efectuar la prueba T para muestras relacionadas se necesita una columna en los datos para cada una de las variables a comparar. Seleccionamos *Analizar ... Comparar medias ... Prueba T para muestras relacionadas*. Aparece la ventana en donde seleccionamos las variables en cuya comparación estamos interesados. Al hacer la primera selección en la columna de variables, esta aparece en el recuadro selecciones actuales como *variable 1*, y al realizar la segunda selección aparecerá como *variable 2*. En ese momento, ya seleccionadas las dos, es cuando las podemos introducir en la columna variables relacionadas. Se pulsa *Aceptar*.
- c) **Análisis de dos muestras independientes (Prueba T para muestras independientes).** El programa necesita una columna en el editor de datos que contenga los valores de la variable cuyas medias en las dos poblaciones se desea comparar, y otra que indica la población o grupo a que pertenece cada individuo. A continuación, seleccionamos *Analizar ... Comparar medias ... Prueba T para muestras independientes*. Aparece una ventana en donde, en primer lugar seleccionamos una variable numérica y con el puntero la situamos en la ventana de *Contrastar variables*. A continuación, seleccionamos una única variable de agrupación y pulsamos *Definir grupos*. En esta ventana debemos especificar los dos grupos de la variable de contraste, eligiendo entre:
- *Usar valores especificados*. Escribimos un valor para el Grupo 1 y otro para el Grupo 2. Los casos con otros valores quedarán excluidos.
 - *Punto de corte*. Escribimos un número que divida los valores de la variable de agrupación en dos conjuntos.

Si la variable de agrupación es de cadena corta, por ejemplo, *SI* y *NO*, podemos escribir una cadena para el Grupo 1 y otra para el Grupo 2. Los casos con otras cadenas quedarán excluidos del análisis. Una vez completada la ventana y tras pulsar *Continuar*, volvemos a la ventana de *Prueba T para muestras independientes*. Pulsando el botón *Opciones* podemos introducir un valor entre 1 y 99 para el coeficiente de confianza de un intervalo, cuyo valor por defecto es del 95%. Tras pulsar el botón *Aceptar*.

- d) **Pruebas de normalidad.** *Analizar ... Estadísticos descriptivos ... Explorar*. Aparece la ventana *Explorar*. En el caso de una muestra situamos la variable en la ventana *Dependientes*, y dejamos *Factores* en blanco. Para dos muestras independientes, situamos la variable a contrastar en la ventana *Dependientes*, y la variable que forma los grupos en la de *Factores*. Para dos muestras emparejadas situamos una variable con la diferencia de las dos originales en la ventana *Dependientes*, y dejamos *Factores* en blanco. A continuación, debemos pulsar el botón *Gráficos* y en la nueva ventana escoger la opción de *Histograma* y activar la opción de *Gráficos con pruebas de normalidad*.

D

Uso de la calculadora en la estadística

Las explicaciones las basaremos en la utilización de las calculadoras Casio fx-82MS, fx-83MS, fx-85MS, fx-270MS, fx-300MS y fx-350MS.

Cálculos estadísticos

Para realizar cálculos estadísticos en la calculadora, tenga en cuenta los siguientes comentarios:

- Utilice **MODE** **2** para ingresar el modo estadístico SD.
- Utilice **SHIFT** **CLR** **1** **=** para borrar la memoria.
- Ingrese los datos usando la secuencia de tecla siguiente: <Dato> **DT**.
- Tenga en cuenta la tabla siguiente para los cálculos que se necesiten:

Para llamar este tipo de valor:	Realice esta operación:
$\sum x^2$	SHIFT S-SUM 1
$\sum x$	SHIFT S-SUM 2
n	SHIFT S-SUM 3
\bar{x}	SHIFT S-VAR 1
σ_n	SHIFT S-VAR 2
σ_{n-1}	SHIFT S-VAR 3

Ejemplo D.1

Calcule n , $\sum x$, $\sum x^2$, \bar{x} , σ_n y σ_{n-1} para los datos siguientes: 55, 54, 51, 55, 53, 53, 54 y 52.

SOLUCION:

- Primero, ingresamos al modo SD con las teclas **MODE** **2**.
- Luego, borramos la memoria con la secuencia de teclas **SHIFT** **CLR** **1** **=**.
- Posteriormente, ingresamos los datos: 55 **DT** 54 **DT** 51 **DT** 55 **DT** 53 **DT** 53 **DT** 54 **DT** 52 **DT**.
- Por último, calculamos las medidas estadísticas pedidas:

Suma de los cuadrados de los valores $\sum x^2 = 22,805$

SHIFT S-SUM 1 =

Suma de valores $\sum x = 427$

SHIFT S-SUM 2 =

Número de datos $n = 8$

SHIFT S-SUM 3 =

Media aritmética $\bar{x} = 53,375$

SHIFT S-VAR 1 =

Desviación estándar poblacional $\sigma_n = 1,316956719$

SHIFT S-VAR 2 =

Desviación estándar muestral $\sigma_{n-1} = 1,407885953$

SHIFT S-VAR 3 =

Precauciones con el ingreso de datos

- **DT** **DT** ingresa el mismo dato dos veces.
- También puede ingresar múltiples entradas del mismo dato usando **SHIFT** **;**. Por ejemplo, para ingresar el dato 110 diez veces presiones 110 **SHIFT** **;** 10 **DT**.
- Mientras ingresa datos o después de completar el ingreso de datos, puede usar las teclas **△** y **▽** para ir visualizando a través de los datos que ha ingresado.
- Si ingresa múltiples ingresos del mismo dato usando **SHIFT** **;** para especificar la frecuencia de datos (número de ítemes de datos) como se describe anteriormente, pasando a través de los datos muestra el ítem de dato y una pantalla separada para la frecuencia de datos (freq).
- Los datos visualizados pueden editarse, si así lo desea. Ingrese el valor nuevo y presione la tecla **=** para reemplazar el valor antiguo por el valor nuevo. Esto también significa que si desea realizar alguna otra operación (cálculo, llamada de resultados de cálculos estadísticos, etc.), siempre deberá presionar primero la tecla **AC** para salir de la presentación de datos.
- Presionando la tecla **DT** en lugar de **=** después de cambiar un valor sobre la presentación, registra el valor que ha ingresado como un elemento de dato nuevo, y deja el valor antiguo tal como está.
- Puede borrar el valor del dato visualizado usando **△** y **▽**, y luego presionando **SHIFT** **CL**. Borrando un valor de dato ocasiona que todos los valores siguientes se desplacen hacia arriba.
- Después de ingresar los datos en el modo SD, no podrá visualizar o editar más los datos ítemes de datos individuales, después de cambiar a otro modo.

Bibliografía

- [1] AGRESTI, A., *Categorical data analysis*. John Wiley and Sons, Inc., New York, 1990.
- [2] BARBOSA, R.; LLINÁS, H., *Procesos estocásticos con aplicaciones*, Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2013.
- [3] HOSMER, D. and LEMESHOW S., *Applied Logistic Regression*, Segunda edición, John Wiley and Sons, 2000.
- [4] KALB, K. y KONDER, P., *Una visión histórica del concepto moderno de integral*, Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2006 (editor: Dr. rer. nat. Humberto Llinás).
- [5] KLEINBAUM, D. and KLEIN, M., *Logistic Regression: A self Learning Text*, Segunda edición, Ed. Springer, 2002.
- [6] LLINÁS, H.; ROJAS, C., *Estadística descriptiva y distribuciones de probabilidad*. Barranquilla: Ediciones Uninorte, 2005.
- [7] LLINÁS, H., *Precisiones en la teoría de los modelos logísticos*, Revista Colombiana de Estadística, Volumen 29, Número 2, pág. 239-265, 2006.
- [8] LLINÁS, H., *Estadística inferencial*, Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2006.
- [9] LLINÁS, H., *Medida e integración*. Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2007.
- [10] LLINÁS, H., *Applet: La ley de los grandes números*. Se puede encontrar en el siguiente link:
<http://ylang-ylang.uninorte.edu.co/Objetos/Estadistica/LeyDeGrandesNumeros/index.html>
- [11] LLINÁS, H., *Applets de estadística*, 2007. Se puede encontrar en el siguiente link:
<http://ylang-ylang.uninorte.edu.co:8080/drupal/?q=node/238>
- [12] LLINÁS, H.; ALONSO, J. FLÓREZ, K., *Introducción a la estadística con aplicaciones en Ciencias Sociales*, Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2012.
- [13] LLINÁS, H., *Introducción a la estadística matemática*, Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2014.
- [14] LLINÁS, H., *Introducción a la teoría de probabilidad*, Barranquilla: Editorial Universidad del Norte, 2014.
- [15] NELDER, J.A. and WEDDERBURN, R.W.M., *Generalized linear models*. The Journal of the Royal Statistical Society, serie A 135, pág.370-384, 1972.
- [16] PÉREZ, C., *Estadística práctica con Statgraphics*. España: Prentice Hall, 2002.
- [17] Página web de datos estadísticos del Institute for Digital Research and Education (IDRE) de la Universidad de California en Los Angeles (UCLA): <https://stats.idre.ucla.edu/>. En especial, consultar: <https://stats.idre.ucla.edu/other/examples/alr2/>