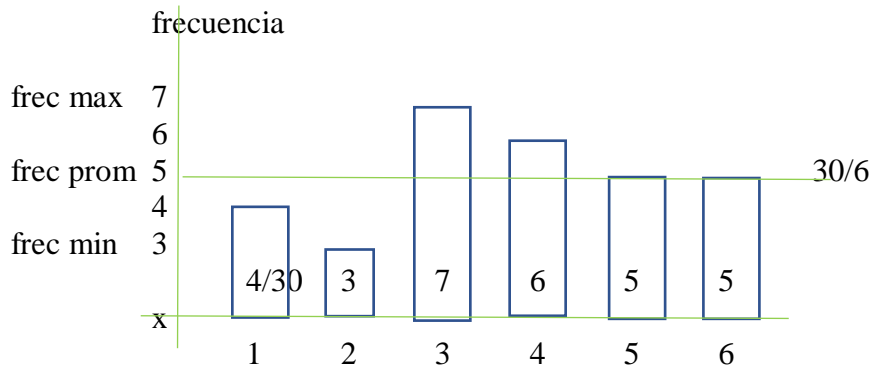
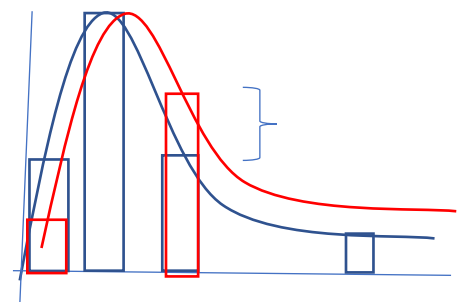
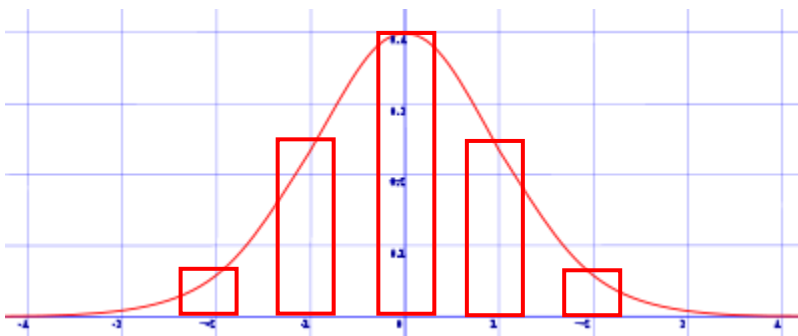


De una muestra con 30 valores obtenidos, se elabora la distribución de frecuencias relativas, el histograma y se calcula la media aritmética.



distribución Normal

u otro comportamiento.



Prueba de la **Ji cuadrada** (χ^2)

Para probar que ciertos valores (reales) siguen alguna distribución de probabilidad $f(x)$ (teórica) se utilizan las pruebas de bondad de ajuste: **Ji cuadrada**, si la muestra tiene más de 100 datos, en caso contrario se usa la prueba de **Kolmogorov-Smirnov**.

Para probar estadísticamente que un conjunto de datos empíricos o de una muestra, no **difieren significativamente** de aquellos valores que se esperan de una distribución teórica específica, podemos considerar las pruebas de bondad de ajuste.

Una medida de la discrepancia que existe entre la frecuencia esperada y la observada, la proporciona el estimador χ^2 (ji-cuadrada).

El estimador lo proporciona: $\chi^2 = \sum_{i=1}^{i=q} (fo_i - fe_i)^2 / fe_i$; donde:

\sum = Suma de todas las clases desde $i=1$ hasta q

fo_i = frecuencia observada en la clase i

fe_i = frecuencia esperada en la clase i

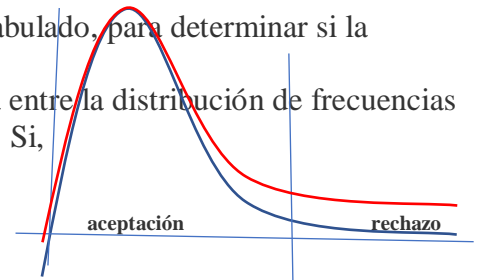
Si $\chi^2 = 0$, la frecuencia teórica y observada concuerdan exactamente.

$\chi^2 > 0$, mientras mayor sea, mayor es la discrepancia.

Si $\sum \chi^2 > 0$, debemos de comparar el valor observado de χ^2_o con el valor tabulado, para determinar si la variación es aleatoria.

En la práctica, la hipótesis nula (H_o) es: **no existe diferencia** significativa entre la distribución de frecuencias observadas y la distribución teórica específica con los mismos parámetros. Si,

$$\chi^2_{\text{observada}} < \chi^2_{\text{teo}(1-\alpha), v}$$



La prueba χ^2 considera las siguientes condiciones:

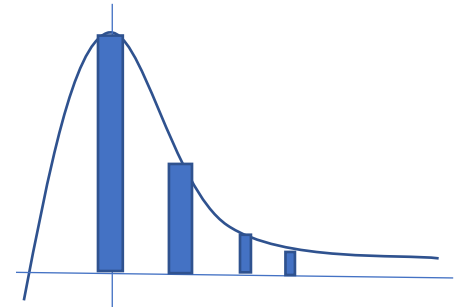
1. Se deben usar conteos o números reales y que **$n > 100$**
2. Las frecuencias observadas para cada intervalo de clase deben de equivaler a cinco o más (en caso contrario se agrupan con las clases siguientes o anteriores).
3. Los grados de libertad (v) se dan por la relación: $v = q-1$, donde q es el número de clases.

Ejemplo. Para el caso de **consultas telefónicas** recibidas en un consultorio cada hora (datos discretos), se pueden calcular sus parámetros de la siguiente manera:

$$\text{Media aritmética } (\bar{X}) = \sum_{i=1}^{i=q} x_i f_i / n ; \quad s^2 = ((\sum_{i=1}^{i=q} x_i^2 f_i) - n \bar{X}^2) / (n - 1)$$

La \sum es desde el primer evento (o clase) x_i , hasta el evento n .

x_i	f_i	$x_i f_i$	$x_i^2 f_i$
0	315	0	0
1	142	142	142
2	40	80	160
3	9- 12	27 40	81
4	2	8	32
5	1	5	25
	509	262	440



$$\bar{X} = 262 / 509 = 0.5147 \quad s^2 = (440 - (509)(0.5147)^2) / (509 - 1) = 0.6007$$

Deseamos probar que la distribución de las consultas telefónicas recibidas en un consultorio, provienen de una distribución **Poisson**, con un nivel de confianza de 0.95 o sea que $(1-\alpha)=0.95$, y $(\alpha)=0.05$

La distribución Poisson es:

$$f(k; \lambda) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!},$$

Considerando que: $f(k; \lambda) = f(x; \lambda)$ es la probabilidad de que ocurra x . e es la constante con valor 2.71828... y λ es la media para esta distribución poisson, que es igual a la media aritmética más la varianza dividido entre 2.

Se había calculado: media aritmética, Como ambas están cercanas, calculamos y obtenemos: $(\bar{X}) = 0.5147$ y Varianza (s^2) = 0.6007

$$\lambda = (0.5147 + 0.6007) / 2 = 0.5577$$

Establecemos la H_0 : No existe diferencia significativa entre los datos observados y los que proporciona una distribución poisson con $\lambda = 0.5577$.

A continuación se elabora la siguiente tabla para calcular $\chi^2_{\text{observada}}$.

La columna de la probabilidad del evento n se calcula usando la distribución poisson:

$$P(0) = [(0.5577)^0 (2.71828)^{-(0.5577)}] / 0! = 0.5725$$

$$P(1) = [(0.5577)^1 (2.71828)^{-(0.5577)}] / 1! = 0.3192$$

$$P(2) = [(0.5577)^2 (2.71828)^{-(0.5577)}] / 2! = 0.089, \text{ etc.}$$

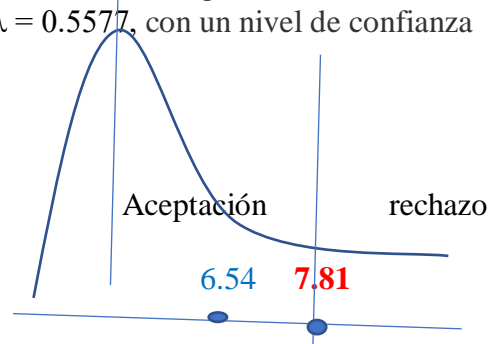
Como la frecuencia esperada de las clases 5 y 4 no llegan a cinco, se unen a la clase 3 y la tabla queda:

x_i	f_i (Observada)	Prob poisson	f_i (esperada)	$\chi^2 = (f_{oi} - f_{ei})^2 / f_{ei}$
0	315	0.5725	.5725*509=291	1.5154
1	142	0.3192	.3192*509=162	2.4691
2	40	0.089	45	0.5555
3 o mas	12	0.0165	8	2
	509		509	6.54

$$\chi^2_{\text{observada}} = 6.54$$

En la tabla de la χ^2 , determinamos el valor de tabulado de $\chi^2_{\text{teo}(\alpha), v}$, entonces $\chi^2_{\text{teo}(.05), 3} = 7.8147$

Como $\chi^2_{\text{observada}} \leq \chi^2_{\text{teo}(\alpha), v}$, entonces **no se rechaza H_0** , es decir no existe diferencia significativa entre los datos observados y los que proporcionaría una distribución Poisson con $\lambda = 0.5577$, con un nivel de confianza de 0.95.



Ejemplo: para la función **exponencial**: $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ $\lambda = \mu = .5147$

Establecemos la H_0 : No existe diferencia significativa entre los datos observados de las llamadas telefónicas y los que proporciona una distribución exponencial con $\lambda = 0.5147$.

A continuación se elabora la siguiente tabla para calcular $\chi^2_{\text{observada}}$.

La columna de la probabilidad teorica del evento n se calcula usando la distribución exponencial:

$$P(0) = [(0.5147) (2.71828)^{-(0.5147*0)}] = 0.5147$$

$$P(1) = [(0.5147) (2.71828)^{-(0.5147*1)}] = 0.3076$$

$$P(2) = [(0.5147) (2.71828)^{-(0.5147*2)}] = 0.1838, \text{ etc.}$$

$$P(4) = [(0.5147) (2.71828)^{-(0.5147*4)}] = 0.$$

$$P(4) = [(0.5147) (2.71828)^{-(2.0588)}] = 0.$$

$$P(4) = [(0.5147) (0.1276)] = 0.0656$$

$$P(5) = [(0.5147) (2.71828)^{-(0.5147*5)}] = 0.$$

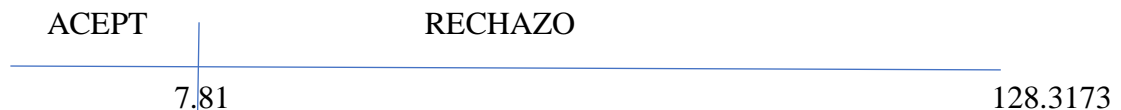
x_i	f_i (Observada)	Prob exponencial	f_i (esperada) REDONDEO	$\chi^2 = (f_{oi} - f_{ei})^2 / f_{ei}$
0	315	0.5147	.5147*509=262	9.5419
1	142	0.3076	.3076*509=157	1.4331
2	40	0.1838	94	31.0212
3	9 12	0.1098	56 109	86.3211
4	2	0.0656	33 53	
5	1	0.0392	20	
	509		509	

$$\chi^2_{\text{esp}}(.05, 3) = 7.8147$$



$$\chi^2_{\text{obs}} = 128.3173$$

la distribución de probabilidad de las consultas telefónicas recibidas en un consultorio, **no provienen** de una distribución **exponencial**, con un nivel de confianza de 0.95



Distribución Normal.

Se llama **distribución normal**, **distribución de Gauss** o **distribución gaussiana**, a una de las distribuciones de probabilidad de variable continua que con más frecuencia aparece en fenómenos reales.

La gráfica de su Función de densidad tiene una forma acampanada y es simétrica respecto de un determinado parámetro, la media. Esta curva se conoce como campana de Gauss.

La importancia de esta distribución radica en que permite modelar numerosos fenómenos naturales, sociales y psicológicos. Mientras que los mecanismos que subyacen a gran parte de este tipo de fenómenos son desconocidos, por la ingente cantidad de variables incontrolables que en ellos intervienen, el uso del modelo normal puede justificarse asumiendo que cada observación se obtiene como la suma de unas pocas causas independientes.

Algunos ejemplos de variables asociadas a fenómenos naturales que siguen el modelo de la normal son:

- caracteres morfológicos de individuos como la estatura;
- caracteres fisiológicos como el efecto de un fármaco;
- caracteres sociológicos como el consumo de cierto producto por un mismo grupo de individuos;
- caracteres psicológicos como el cociente intelectual;
- nivel de ruido medido en un ambiente.
- Errores cometidos al medir ciertas magnitudes, etc.
- Se dice que una variable aleatoria continua X sigue una distribución normal de parámetros μ y σ y se denota $X \sim N(\mu, \sigma)$ si su función de densidad está dada por:

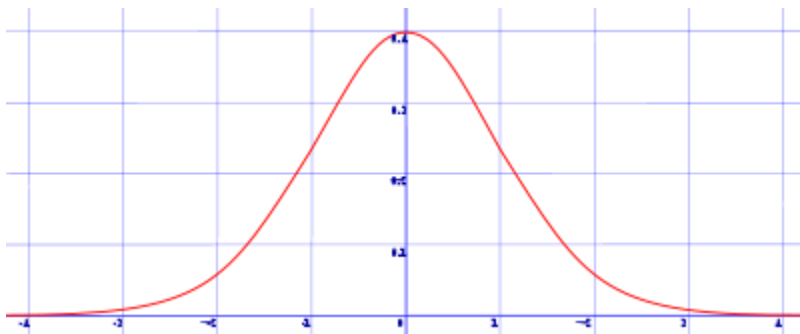
$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, \quad x \in \mathbb{R},$$

donde μ (mu) es la media y σ (sigma) es la desviación típica (σ^2 es la varianza).

Se llama **distribución normal "estándar"** a aquella en la que sus parámetros toman los valores $\mu = 0$ y $\sigma = 1$. En este caso la función de densidad tiene la siguiente expresión:

$$f(x) = f_{0,1}(x) = \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}}, \quad x \in \mathbb{R},$$

Su gráfica se muestra abajo y con frecuencia se usan tablas para el cálculo de los valores de su distribución.



$$E(x) = \mu \quad \text{y} \quad \text{Var}(x) = \sigma^2$$

Con la variable aleatoria x distribuida normalmente, se obtiene Z que también se distribuye Normalmente entre $[0,1]$:

$$Z = (x - \mu) / \sigma,$$

Ejemplo de *variables DISCRETAS*. La siguiente tabla es la distribución de frecuencias de la **producción** semanal del producto x , recabadas durante 120 semanas. Determinar la frecuencia relativa y elaborar la distribución de frecuencias relativas para los datos observados.

x (producción semanal)	$f(x)$ = frecuencia (Cantidad de semanas con esta producción)	frecuencia relativa x / total de observaciones
Menos de 45	1	$1 / 120 = 0.008$
46 - 55	1	$1 / 120 = 0.008$
56 - 65	3	$3 / 120 = 0.025$
66 - 75	7	$7 / 120 = 0.058$
76 - 85	11	$11 / 120 = 0.092$
86 - 95	21	$21 / 120 = 0.175$
96 - 105	28	$28 / 120 = 0.234$
106 - 115	16	$16 / 120 = 0.134$
116 - 125	22	$22 / 120 = 0.183$
126 - 135	7	$7 / 120 = 0.058$
136 - 145	1	$1 / 120 = 0.008$
146 o más	2	$2 / 120 = 0.017$
	120	1.000

Después de obtener el gráfico de la distribución de frecuencias relativas observadas, se compara visualmente con las gráficas de las distribuciones de frecuencias teóricas y se seleccionan las posibles distribuciones de probabilidad a partir de la cual se derivó.

Después de identificar una o más distribuciones teóricas, se procede a determinar los parámetros para luego realizar las pruebas estadísticas necesarias.

Usualmente los parámetros se pueden determinar a partir de la media aritmética y de la varianza (s^2).

Para el caso de la **producción** semanal del producto x (datos discretos), los parámetros son:

$$\text{Media aritmética } (\bar{X}) = \sum_{i=1}^{i=q} x_i f_i / n ; \quad s^2 = ((\sum_{i=1}^{i=q} x_i^2 f_i) - n \bar{X}^2) / (n - 1)$$

La \sum es desde el primer evento (o clase) x_i , hasta el evento n .

Donde M_i es la marca de clase del intervalo i .

$M_i = x_i$	f_i	$M_i f_i$	$M_i^2 f_i$
40.5	1	40.5	1 640.25
50.5	1	50.5	2 550.25
60.5	3	181.5	10 980.75

70.5	7	493.5	34 791.75
80.5	11	885.5	71 282.75
90.5	21	1 900.5	171 995.25
100.5	28	2 814.5	282 807.00
110.5	16	1 678.0	195 364.00
120.5	22	2 651.0	319 445.50
130.5	7	913.5	119 211.75
140.5	1	140.5	19 740.25
150.5	2	301.0	45 300.5
	120	12 140.0	1 275 110.00

$$\bar{X} = 12\,140 / 120 = 101.1666 \quad ; \quad S^2 = (1275110 - (120)(101.1666)^2) / (120 - 1) = 394.5234; \quad S = 19.8626$$

A continuación se elabora la siguiente tabla para calcular $\chi^2_{\text{observada}}$.

La columna de la probabilidad teórica del evento o clase i, se calcula usando la distribución normal:

$$Z_{56} = (55 - 101.1666) / (19.8626) = -2.2739$$

$$Z_{66} = (65 - 101.1666) / (19.8626) = -1.7704$$

$$Z_{76} = (75 - 101.1666) / (19.8626) = -1.3173$$

$$Z_{86} = (85 - 101.1666) / (19.8626) = -0.8139$$

$$Z_{96} = (95 - 101.1666) / (19.8626) = -0.3104, \text{ etc.}$$

REDONDEO							
$M_i = x_i$	$f_i (\text{Obs})$	Límites de clase	normal: z	P(Z)	P(Xi)	$f_i (\text{esperada})$	$\chi^2 = (f_{oi} - f_{ei})^2 / f_{ei}$
60.5	5	56	-2.2739	0.0116	0.0268	4	0.25
70.5	7	66	-1.7704	0.0384	0.054	7	0.125
80.5	11	76	-1.267	0.1038	0.1198	16	1.0666
90.5	21	86	-0.7635	0.2236	0.1738	23	0.1739
100.5	18	96	-0.2601	0.3974	0.1974	27	3.0
110.5	16	106	0.2433	0.4052	0.1756	24	2.6666
120.5	22	116	0.7468	0.2296	0.124	17	1.4705
130.5	10	126	1.2502	0.1056	0.061	8	0.0
		135	1.7033	0.0446			

$$\chi^2_{\text{esp}}(.05, 7) = 14.07$$

>

$$\chi^2_{\text{obs}} = 9.8359$$

la distribución de probabilidad de la producción de la empresa, provienen de una distribución **normal**, con un nivel de confianza de 0.95



De la siguiente muestra, determine cual es su comportamiento con una confiabilidad del 95%.

Clase i	marca	Frec obs	Z lim inf	Prob Z	Prob teo normal (i)	Frec esp (i)	X ²
---------	-------	----------	-----------	--------	---------------------	--------------	----------------

10-30	20	10	-2.4145	0.0080	0.0655	7.6635	.7124
30-50	40	22	-1.4587	0.0735	0.235	27.495	1.0982
50-70	60	50	-0.5025	0.3085	0.3651	42.7167	1.2418
70-90	80	25	0.4535	0.3264	0.2456	28.7352	.4855
90-110	100	10	1.4095	0.0808	0.0717	8.3889	.3094

$$Z_{110} = 2.3655$$

$$0.0091$$

$$n=117$$

$$x=7080/117=60.5128$$

$$s^2 = [275\ 200 - 248\ 453.5486]/(n-1)=437.66$$

$$s=20.9205$$

$$s=$$

$$\chi^2 \text{ esp}(.05, 4) = 9.49$$

$$>$$

$$\chi^2 \text{ obs} = 3.8473$$

conclusión; la muestra se comporta normal.