



Límites estadísticos de tolerancia

Esquema:

1. [Límites independientes de la distribución](#)
 2. [Límites cuando se muestrea una población normal](#)
-

1. Límites independientes de la distribución

Definición

Si D es la proporción de observaciones de la variable aleatoria que se encuentra entre los límites L_1 y L_2 que son funciones univaluadas de las observaciones de manera tal que:

$$D = \int_{L_1}^{L_2} f(x, \theta) dx = F_X(L_2; \theta) - F_X(L_1; \theta)$$

Entonces L_1 y L_2 reciben el nombre de límites estadísticos de tolerancia.

Ya que L_1 y L_2 son funciones univaluadas de las observaciones, son variables aleatorias. A su vez D es también una variable aleatoria y la proposición $P(D \geq$

$d) = \gamma$ se interpreta como que la probabilidad de que la proporción de valores de X entre L_1 y L_2 no sea menor que d , es igual a γ .

Sean $X_{(r)}$ y $X_{(n-r+1)}$ el r -ésimo valor más pequeño y el $(n-r+1)$ -ésimo valor más grande en una muestra aleatoria de tamaño n la cual involucra a la variable de medición X .

Se ha demostrado que la proporción de valores D que se encuentra entre $L_1 = X_{(r)}$ y $L_2 = X_{(n-r+1)}$ tiene una distribución Beta con parámetros $\alpha = n - 2r + 1$ y $\beta = 2r$, sin importar la forma de la función de densidad de X , en donde L_1 y L_2 son de orden simétrico. De esta forma

$$P(D \geq d) = 1 - F_B(d; n - 1, 2) = \gamma$$

expresión muy fuerte que permite, conocidas 3 de las cantidades n , r , d y γ , determinar la cuarta usando la distribución beta.

La principal utilidad de la formula es la de determinar el tamaño mas pequeño de la muestra de manera tal que con una probabilidad γ por lo menos una proporción d de la distribución de X se encuentre entre los extremos $X_{(1)}$ y $X_{(n)}$. Es decir, para $r=1$

$$P(D \geq d) = 1 - F_B(d; n-1, 2) = \gamma$$

lo que puede simplificarse para obtener

$$\gamma = 1 - [nd^{n-1} - (n-1)d^n]$$

Por ejemplo, si se obtiene una muestra de tamaño 25 de una distribución con función de densidad desconocida, la probabilidad de que por lo menos un 80% de los valores de X se encuentre entre los dos valores extremos de la muestra es de 0,973.

Muchas veces se buscan límites de tolerancia unilaterales de tal manera que la probabilidad de que por lo menos una proporción d de la distribución de X sea más grande que un límite de tolerancia inferior o menor que un límite de tolerancia superior, sea γ . Puede demostrarse, sin importar la distribución de X , que

$$P(D \geq d) = 1 - F_B(d; n-r+1, r) = \gamma$$

Si $r = 1$, la inferencia se formulará con respecto al valor mas pequeño de la muestra. Si $r = n$, con respecto al más grande. Si $r = 1$

$$P(D \geq d) = 1 - d^n = \gamma \Rightarrow n = \frac{\log(1-\gamma)}{\log(d)}$$

[\[Volver al principio\]](#)

2. Límites de tolerancia cuando se muestrea una población normal

Recuérdese que los límites estadísticos de tolerancia colocan límites sobre las mediciones que se llevan a cabo sobre una distribución, a diferencia de los intervalos de confianza, los cuales determinan a aquellos intervalos donde es probable que se encuentre un parámetro desconocido.

Supóngase que se consideran los estimadores

$$\bar{X} \quad y \quad S^2$$

dado que son variables aleatorias, están sujetas a la variabilidad en el muestreo.

Considérese el intervalo aleatorio

$$\bar{X} \pm S$$

siendo k una constante.

Es posible elegir k de manera que si se toman repetidamente muestras del mismo tamaño, una proporción γ de las mismas contendrá por lo menos un $100d\%$ de los valores de la distribución.

Con base en una muestra de tamaño n los límites de tolerancia bilateral de un $100\gamma\%$ para un porcentaje de un $100d\%$ de una distribución normal son

$$\bar{x} \pm s$$

en donde γ es el coeficiente de confianza y d es el alcance. Los valores de k se encuentran tabulados para distintos valores de n , γ y d .

Muchas veces solo tienen interés los límites de tolerancia unilaterales

$$\bar{x} - ks \quad \text{o} \quad \bar{x} + ks$$

valores que también se encuentran tabulados.

Ejercicio.

En un medio muy competitivo, la disponibilidad de un producto con respecto a la demanda es crucial para el éxito del negocio. Para determinar un límite de tolerancia superior para la demanda mensual de cierto producto, un centro comercial ha recolectado lo que cree es una muestra aleatoria de las demandas mensuales y la cual consiste en los siguientes datos: 129, 142, 145, 153, 136, 138, 163, 151, 146, 128, 133, 148, 144, 140, 143. Si la demanda mensual de este producto se encuentra aproximada en forma adecuada por una distribución normal, determínese un límite de tolerancia superior con $\gamma=0,99$ y $d=0,95$.

Solución

Calculamos la media y la desviación típica muestral (*Cuasi-Desviación típica*)

X_i	n_i	$X_i \cdot n_i$	$X_i^2 \cdot n_i$	$(X_i - \text{Media}) \cdot n_i$
128	1	128	16384	213,16
129	1	129	16641	184,96
133	1	133	17689	92,16
136	1	136	18496	43,56
138	1	138	19044	21,16
140	1	140	19600	6,76
142	1	142	20164	0,36
143	1	143	20449	0,16
144	1	144	20736	1,96
145	1	145	21025	5,76
146	1	146	21316	11,56
148	1	148	21904	29,16
151	1	151	22801	70,56

153	1	153	23409	108,16
163	1	163	26569	416,16
	15	2139	306227	1205,6

Media	142,6		
Varianza	80,3733333	CuasiVarianza	86,1142857
Des. Tip	8,96511759	CuasiDes.Tip.	9,27977832

El valor de k que se obtiene en la tabla, para $n=15$, $\gamma=0,99$ y $d=0,95$ es $k=3,102$.

Por tanto el límite de tolerancia superior es:

$$\bar{x} + ks$$

$142,6 + (3,102)(9,2798)=171,39$. Es decir, con 172 unidades por mes se tendrá una alta seguridad de satisfacer la demanda mensual de este producto.

[\[Volver al principio\]](#)