Intervalos de confianza- Ejemplos del método del pivot

Método general para construir un intervalo de confianza

Sea X_1, \ldots, X_n una muestra aleatoria de una distribución F_{θ} .

• Un intervalo de confianza para θ de nivel $1-\alpha$ es un intervalo de extremos aleatorios, que dependen de la muestra,

$$[a(X_1,\ldots,X_n),b(X_1,\ldots,X_n)]$$

tal que

$$\mathbb{P}\left(a\left(X_{1}, \ldots, X_{n}\right) < \theta < b\left(X_{1}, \ldots, X_{n}\right)\right) = 1 - \alpha$$

• **Pivot**: función de la muestra y θ cuya distribución es conocida.

$$H(X_1,\ldots,X_n,\theta) \sim \text{ Distribución tabulada}$$

• Método del pivot encerrar al pivot entre los percentiles $1-\alpha/2$ y $\alpha/2$ de su distribución y despejar θ

Resumen bajo normalidad: $X_i \sim \mathcal{N}\left(\mu, \sigma^2\right)$

Parámetro	Supuesto	Pivot
$\mu = \mathbb{E}(X_1)$	X_i Normales σ^2 conocido	$\frac{\widehat{\mu}_n - \mu}{\sqrt{\sigma^2/n}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$
$\mu = \mathbb{E}(X_1)$	X_i Normales σ^2 DESconocido	$\frac{\widehat{\mu}_n - \mu}{\sqrt{S^2/n}} \sim t_{n-1}$
$\sigma^2 = V(X_1)$	X_i Normales μ conocido	$\frac{\sum_{i=1}^{n}(X_i-\mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$
$\sigma^2 = V(X_1)$	X_i Normales μ DESconocido	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

Recordar

• Si Z_1, \ldots, Z_n i.i.d., $Z_i \sim \mathcal{N}(0,1)$, llamamos chi cuadrado con n grados de libertad a la distribución de

$$Z_1^2 + Z_2^2 + \dots + Z_n^2$$

- ullet la suma de n v.a. χ^2_1 tiene distribución χ^2_n
- Ejercicio 23 de la práctica 3. Sea Z una v.a. con distribución normal standard. Pruebe que $Z^2 \sim \Gamma(1/2,1/2)$. (Esta variable aleatoria recibe el nombre de χ^2 con un grado de libertad)
- Una suma de n v.a. χ_1^2 es $\Gamma(n/2, 1/2)$. Por lo tanto,

$$\Gamma(n/2, 1/2) = \chi_n^2$$

Sea X_1, X_2, \dots, X_n una m.a. de una distribución $E(\lambda)$. Recordar:

 La distribución de la suma de exponenciales es Gamma, es decir:

$$\sum_{i=1}^{n} X_i \sim \Gamma(n, \lambda)$$

• Una constante por una Gamma es Gamma:

$$V \sim \Gamma(\alpha, \lambda) \text{ y } a > 0 \Rightarrow aV \sim \Gamma\left(\alpha, \frac{\lambda}{a}\right),$$

Por lo tanto

$$\sum_{i=1}^{n} X_{i} \sim \Gamma(n, \lambda)$$

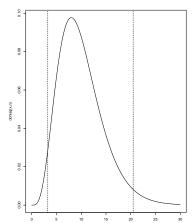
$$\lambda \sum_{i=1}^{n} X_{i} \sim \Gamma(n, 1)$$

$$2\lambda \sum_{i=1}^{n} X_{i} \sim \Gamma\left(n, \frac{1}{2}\right) = \Gamma\left(\frac{2n}{2}, \frac{1}{2}\right) = \chi_{2n}^{2}$$

Pivot para le exponencial:

$$H(X_1, X_2, \dots, X_n, \lambda) = 2\lambda \sum_{i=1}^n X_i$$

$$P\left(\chi_{2n,1-\alpha/2}^2 \le 2\lambda \sum_{i=1}^n X_i \le \chi_{2n,a/2}^2\right) = 1 - \alpha$$



$$P\left(\chi_{2n,1-\alpha/2}^{2} \le 2\lambda \sum_{i=1}^{n} X_{i} \le \chi_{2n,a/2}^{2}\right) = 1 - \alpha$$
$$P\left(\frac{\chi_{2n,1-\alpha/2}}{2\sum_{i=1}^{n} X_{i}} \le \lambda \le \frac{\chi_{2n,a/2}}{2\sum_{i=1}^{n} X_{i}}\right) = 1 - \alpha$$

Entonces el intervalo de confianza para λ es

$$\left[\frac{\chi_{2n,1-\alpha/2}}{2\sum_{i=1}^{n}X_i}, \frac{\chi_{2n,a/2}}{2\sum_{i=1}^{n}X_i}\right]$$

Sea X_1, X_2, \dots, X_n una m.a. de una distribución $\cup (0, \theta)$. Recordar

- el EMV de θ es $\hat{\theta} = \max(X_1, \dots, X_n)$
- la distribución de $\max(X_1,\ldots,X_n)$ es $(F_{X_1}(u))^n$
- La fda de $\hat{\theta}$ es

$$F_{\hat{\theta}}(u) = (F_{X_1}(u))^n = \begin{cases} 0 & \text{si } u \le 0\\ \left(\frac{u}{\theta}\right)^n & \text{si } 0 < u < \theta\\ 1 & \text{si } u \ge \theta \end{cases}$$

• La densidad de $\hat{\theta}$ es

$$f_{\hat{\theta}}(u) = n \left(\frac{u}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} I_{(0,\theta)}(u)$$

Veamos que la distribución de $\hat{ heta}/ heta$ no depende de heta

Queremos demostrar que la distribución de $\hat{\theta}/\theta$ no depende de θ

$$F_{\hat{\theta}/\theta}(u) = P\left(\frac{\hat{\theta}}{\theta} \le u\right) = P(\hat{\theta} \le \theta u) = F_{\hat{\theta}}(\theta u) = (F_{X_1}(\theta u))^n$$

Como $X_i \sim U(0, \theta)$

$$F_{\hat{\theta}/\theta}(u) = (F_{X_1}(\theta u))^n = \begin{cases} 0 & \text{si } \theta u \le 0 \\ \left(\frac{\theta u}{\theta}\right)^n & \text{si } 0 < \theta u < \theta \\ 1 & \text{si } \theta u \ge \theta \end{cases}$$
$$= \begin{cases} 0 & \text{si } u \le 0 \\ u^n & \text{si } 0 < u < 1 \\ 1 & \text{si } u \ge 1 \end{cases}$$

Por lo tanto, la distribución de $\hat{\theta}/\theta$ no depende de θ . Derivando, se obtiene la densidad de $\hat{\theta}/\theta$

$$f_{\hat{\theta}/\theta}(u) = nu^{n-1}I_{(0,1)}(u)$$

Pivot:

$$H(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta) = \frac{\max(X_1, \dots, X_n)}{\theta}$$

Buscamos a y b tales que

$$P\left(a \le \frac{\max(X_1, \dots, X_n)}{\theta} \le b\right) = 1 - \alpha$$

y, obtenemos el siguiente intervalo

$$\left[\frac{\max(X_1,\ldots,X_n)}{b},\frac{\max(X_1,\ldots,X_n)}{a}\right]$$

¿Cómo elegimos a y b ?. Debemos hallar a y b, 0 < a < b < 1, tales que

$$\int_{a}^{b} nw^{n-1}dw = w^{n}|_{a}^{b} = b^{n} - a^{n} = 1 - \alpha$$

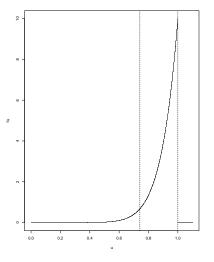


Figure: Densidad del pivot y percentiles α y $1-\alpha$

Conviene elegir la solución que produce el intervalo de menor longitud esperada, es decir, buscar a y b que minimicen E(L) siendo

$$L = \max(X_1, \dots, X_n) \left(\frac{1}{a} - \frac{1}{b}\right)$$

sujeto a la condición $b^n - a^n = 1 - \alpha$.

Como ya hemos demostrado que $E(\max(X_1,\ldots,X_n)) = \frac{n}{n+1}\theta$, debemos minimizar

$$\frac{n}{n+1}\theta\left(\frac{1}{a}-\frac{1}{b}\right)$$

sujeto a la condición $b^n - a^n = 1 - \alpha$ El intervalo de mínima longitud esperada es

$$\left(\frac{\max(X_1,\ldots,X_n)}{1},\frac{\max(X_1,\ldots,X_n)}{\sqrt[n]{\alpha}}\right)$$

Dem: Ejercicio opcional