

# Estadística. Grupo m3

## Hoja 4. Intervalos de confianza

Mayte Rodríguez

## Ejercicio 8

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una muestra aleatoria simple de  $X \sim f_\theta(x) = e^{-(x-\theta)}, x > \theta$ .  
Encontrar el intervalo de confianza para  $\theta$  al nivel de confianza  $1 - \alpha$  de amplitud mínima basado en un estadístico suficiente.

El estadístico  $T = X_{(1)}$  es suficiente. La función de distribución es

$$F_T(x) = P(T \leq x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq \theta \\ 1 - \exp\{-n(x - \theta)\} & \text{si } x > \theta \end{cases}$$

y la densidad es

$$f_T(x) = n \exp\{-n(x - \theta)\} I_{(\theta, \infty)}(x)$$

## Ejercicio 8

Buscamos  $a$  y  $b$  de forma que

$$P(a < T < b) = 1 - \alpha$$

y tal que la longitud del intervalo sea mínima. Para ello, tomamos  $a$  y  $b$  de forma que

$$F_T(a) = 1 - \exp\{-n(a - \theta)\} = \alpha_1$$

$$F_T(b) = 1 - \exp\{-n(b - \theta)\} = 1 - \alpha_2$$

de forma que  $\alpha_1 + \alpha_2 = \alpha$

## Ejercicio 8

Entonces,

$$\begin{aligned}a &= \theta - \frac{\ln(1 - \alpha_1)}{n} \\b &= \theta - \frac{\ln(\alpha - \alpha_1)}{n}\end{aligned}$$

y el intervalo de confianza es

$$\begin{aligned}a &< T < b \\ \theta - \frac{\ln(1 - \alpha_1)}{n} &< X_{(1)} < \theta - \frac{\ln(\alpha - \alpha_1)}{n} \\ X_{(1)} + \frac{\ln(\alpha - \alpha_1)}{n} &< \theta < X_{(1)} + \frac{\ln(1 - \alpha_1)}{n}\end{aligned}$$

## Ejercicio 8

cuya longitud es

$$L(\alpha_1) = \frac{\ln(1 - \alpha_1)}{n} - \frac{\ln(\alpha - \alpha_1)}{n} = \frac{1}{n} \ln \frac{1 - \alpha_1}{\alpha - \alpha_1}$$

que, al ser una función creciente alcanza su valor mínimo en  $\alpha_1 = 0$  y entonces

$$IC_{1-\alpha}(\theta) = \left( X_{(1)} + \frac{\ln \alpha}{n}, X_{(1)} \right).$$

## Ejercicio 2

Sean  $(X_1, X_2)$  una muestra aleatoria simple de  $X \sim N(0, \sigma^2 = 1/\theta)$  y  $T = \frac{X_1^2 + X_2^2}{2}$  un estadístico. Demostrar que  $2T\theta$  es una cantidad pivotal y utilizarla para construir un intervalo de confianza para  $\theta$  al nivel de confianza  $1 - \alpha$ .

Sabemos que  $2T\theta = \theta X_1^2 + \theta X_2^2 \sim \chi_2^2$ .

Al nivel de confianza  $1 - \alpha$ , hay que encontrar  $a$  y  $b$  de forma que

$$1 - \alpha = P(a < 2T\theta < b).$$

## Ejercicio 2

Entonces

$$\begin{aligned} a &< 2T\theta < b \\ \frac{a}{2T} &< \theta < \frac{b}{2T} \end{aligned}$$

que tiene longitud

$$L(a, b) = \frac{1}{2T}(b - a),$$

que hay que minimizar sujeto a la restricción

$$F(b) - F(a) = 1 - \alpha.$$

## Ejercicio 2

Utilizando el método de los multiplicadores de Lagrange, vamos a minimizar

$$L = \frac{1}{2T}(b - a) - \lambda(F(b) - F(a) - 1 + \alpha),$$

que derivando e igualando a cero obtenemos

$$\frac{dL}{da} = -\frac{1}{2T} + \lambda f(a) = 0$$

$$\frac{dL}{db} = \frac{1}{2T} - \lambda f(b) = 0$$

Lo que equivale a

$$f(a) = f(b)$$

$$F(b) - F(a) = 1 - \alpha$$



## Ejercicio 9

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una muestra aleatoria simple de  $X \sim N(\theta, \sigma^2 = 100)$ . Construir una región creíble de probabilidad 0.95 para la media  $\theta$ , si se supone que la distribución a priori para  $\theta$  es  $N(\mu = 100, \tau^2 = 225)$ .

La distribución a posteriori para  $\theta$  dado  $(x_1, \dots, x_n)$  es una distribución normal  $N(m, v^2)$  donde

$$m = \frac{\frac{n}{\sigma^2} \bar{x} + \frac{1}{\tau^2} \mu}{\frac{n}{\sigma^2} + \frac{1}{\tau^2}} = \frac{\frac{n}{100} \bar{x} + \frac{1}{225} 100}{\frac{n}{100} + \frac{1}{225}}$$
$$v^2 = \frac{1}{\frac{n}{\sigma^2} + \frac{1}{\tau^2}} = \frac{1}{\frac{n}{100} + \frac{1}{225}}$$

## Ejercicio 9

El intervalo de confianza bayesiano al nivel 0.95 se calcula hallando los valores  $a$  y  $b$  tales que

$$P(a < \theta < b) = 0.95$$

$$P\left(\frac{a - m}{v} < \frac{\theta - m}{v} < \frac{b - m}{v}\right) = 0.95$$

de forma que

$$\begin{aligned}\frac{b - m}{v} &= z_{\alpha/2} \\ \frac{a - m}{v} &= -z_{\alpha/2}\end{aligned}$$

## Ejercicio 9

y entonces

$$b = m + vz_{0.025} = m + 1.96v$$

$$a = m - vz_{0.025} = m - 1.96v$$

El intervalo de confianza bayesiano al nivel 0.95 es

$$IC(\theta) = \left( \frac{\frac{n}{100}\bar{x} + \frac{1}{225}100}{\frac{n}{100} + \frac{1}{225}} - 1.96 \frac{1}{\frac{n}{100} + \frac{1}{225}}, \frac{\frac{n}{100}\bar{x} + \frac{1}{225}100}{\frac{n}{100} + \frac{1}{225}} + 1.96 \frac{1}{\frac{n}{100} + \frac{1}{225}} \right)$$

## Ejercicio 10

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una muestra aleatoria simple de  $X \sim f_\theta(x) = \theta \exp\{-\theta x\} I_{(0, \infty)}(x)$ ,  $\theta > 0$ . Hallar un intervalo de confianza asintótico para  $\theta$  al nivel de confianza  $1 - \alpha$ .

El estimador de máxima verosimilitud para  $\theta$  es  $\hat{\theta}_{MV} = \frac{1}{\bar{X}}$ . El estimador de máxima verosimilitud verifica la siguiente convergencia en ley

$$\frac{\hat{\theta}_{MV} - \theta}{(I_n(\theta))^{-1/2}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} N(0, 1)$$

## Ejercicio 10

La cantidad de información de Fisher de la muestra es  $I_n(\theta) = \frac{n}{\theta^2}$  y entonces

$$\sqrt{n} \left( \frac{\hat{\theta}_{MV} - \theta}{\theta} \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} N(0, 1)$$

$$P \left( -z_{\alpha/2} < \sqrt{n} \left( \frac{\hat{\theta}_{MV} - \theta}{\theta} \right) < z_{\alpha/2} \right) = 1 - \alpha$$

## Ejercicio 10

Por tanto,

$$\begin{aligned} -z_{\alpha/2} &< \sqrt{n} \left( \frac{\hat{\theta}_{MV} - \theta}{\theta} \right) < z_{\alpha/2} \\ \theta \left( 1 - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} \right) &< \hat{\theta}_{MV} < \theta \left( 1 + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} \right) \\ \frac{\hat{\theta}_{MV}}{1 + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}} &< \theta < \frac{\hat{\theta}_{MV}}{1 - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}} \\ \frac{1/\bar{X}}{1 + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}} &< \theta < \frac{1/\bar{X}}{1 - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}} \end{aligned}$$

## Ejercicio 10

El intervalo de confianza al nivel de confianza  $1 - \alpha$  es

$$IC_{1-\alpha}(\theta) = \left( \frac{1/\bar{X}}{1 + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}}, \frac{1/\bar{X}}{1 - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}} \right)$$