

XII EDICIÓN PREMIOS JORGE JUAN

ESTADÍSTICA

Sea (X_1, \dots, X_n) una muestra aleatoria simple de la variable aleatoria X , con función de densidad:

$$f_{\theta}(x) = \frac{1}{\theta_2 - \theta_1}, \quad \theta_1 < x < \theta_2,$$

donde $\theta = (\theta_1, \theta_2) \in \Theta = \{(\theta_1, \theta_2) \in \mathbb{R}^2 \mid \theta_1 < \theta_2\}$. Demostrar:

- a)** $S(X_1, \dots, X_n) = (X_{(1)}, X_{(n)})$, donde $X_{(1)} = \min\{X_1, \dots, X_n\}$ y $X_{(n)} = \max\{X_1, \dots, X_n\}$ es un estadístico suficiente para el parámetro θ .
- b)** La función de densidad de S es $g_{\theta}(y, t) = n(n-1) \frac{(t-y)^{n-2}}{(\theta_2 - \theta_1)^n}$, $\theta_1 < y < t < \theta_2$.
- c)** S es un estadístico completo para θ .
- d)** $T_1(X_1, \dots, X_n) = \frac{X_{(1)} + X_{(n)}}{2}$ es el estimador insesgado de mínima varianza de $g_1(\theta) = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}$.
- e)** $T_2(X_1, \dots, X_n) = \frac{(n+1)}{(n-1)}(X_{(n)} - X_{(1)})$ es el estimador insesgado de mínima varianza de $g_2(\theta) = \theta_2 - \theta_1$.

SOLUCIONES

a) Para demostrar que $S(X_1, \dots, X_n) = (X_{(1)}, X_{(n)})$ es un estadístico suficiente para θ , utilizaremos el Teorema de Factorización. Para ello, calculemos la función de densidad de (X_1, \dots, X_n) :

$$f_{\theta}(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_i) = \frac{1}{(\theta_2 - \theta_1)^n}, \quad \theta_1 < x_i < \theta_2, \quad \forall i = 1, \dots, n.$$

Para poder aplicar el Teorema de Factorización, debemos extender esta función a cualquier vector $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$. Esto lo conseguimos utilizando funciones indicadoras que valgan uno cuando $\theta_1 < x_i < \theta_2, \forall i = 1, \dots, n$, y cero en el resto. Dado que:

$$\theta_1 < x_i < \theta_2, \quad \forall i = 1, \dots, n \Leftrightarrow x_{(1)} > \theta_1 \quad \text{y} \quad x_{(n)} < \theta_2,$$

tenemos:

$$f_{\theta}(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \cdot I_{] - \infty, \theta_2[}(x_{(n)}) \cdot I_{] \theta_1, +\infty[}(x_{(1)}).$$

$S(X_1, \dots, X_n) = (X_{(1)}, X_{(n)})$ es un estadístico suficiente para el parámetro θ .

b) La función de distribución conjunta de S , $G_{\theta}(y, t)$, se obtiene a partir de la función de distribución de X , $F_{\theta}(x)$, de la forma que aparece en las notas:

$$G_{\theta}(y, t) = F_{\theta}(t)^n - (F_{\theta}(t) - F_{\theta}(y))^n, \quad y < t.$$

Derivando respecto de y y de t , obtenemos la función de densidad conjunta:

$$g_{\theta}(y, t) = n(n-1)(F_{\theta}(t) - F_{\theta}(y))^{n-2} f_{\theta}(y) f_{\theta}(t), \quad y < t.$$

Calculemos $F_{\theta}(x)$:

$$F_{\theta}(x) = \begin{cases} 0, & x \leq \theta_1 \\ \frac{x - \theta_1}{\theta_2 - \theta_1}, & \theta_1 < x < \theta_2, \\ 1, & x \geq \theta_2. \end{cases}$$

Así, obtenemos:

$$g_{\theta}(y, t) = n(n-1) \left(\frac{t - \theta_1}{\theta_2 - \theta_1} - \frac{y - \theta_1}{\theta_2 - \theta_1} \right)^{n-2} \cdot \frac{1}{(\theta_2 - \theta_1)^2}, \quad \theta_1 < y < t < \theta_2 \Leftrightarrow$$

$$g_{\theta}(y, t) = \frac{n(n-1)}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \cdot (t - y)^{n-2}, \quad \theta_1 < y < t < \theta_2.$$

c) Supongamos que $E_\theta(h(S)) = 0, \forall \theta \in \Theta$, siendo $h(S)$ una función del estadístico S . Esto significa que:

$$E_\theta(h(S)) = \int_{\theta_1}^{\theta_2} \int_y^{\theta_2} h(y,t) \cdot g_\theta(y,t) dt dy = 0, \forall \theta_1 < \theta_2 \Rightarrow$$

$$\int_{\theta_1}^{\theta_2} \int_y^{\theta_2} h(y,t) \cdot (t-y)^{n-2} dt dy = 0, \forall \theta_1 < \theta_2. \quad (1)$$

Utilicemos la Regla de Barrow, y sea $H(y,t)$ una primitiva de $h(y,t) \cdot (t-y)^{n-2}$, para cada $y \in]\theta_1, \theta_2[$. Entonces:

$$\int_y^{\theta_2} h(y,t) \cdot (t-y)^{n-2} dt = H(y, \theta_2) - H(y, y).$$

Sustituyendo en (1), obtenemos:

$$\int_{\theta_1}^{\theta_2} H(y, \theta_2) dy - \int_{\theta_1}^{\theta_2} H(y, y) dy = 0, \forall \theta_1 < \theta_2. \quad (2)$$

Sean ahora $G_1(y)$ primitiva de $H(y, \theta_2)$, $G_2(y)$ primitiva de $H(y, y)$, $y \in]\theta_1, \theta_2[$. Entonces, de (2), obtenemos:

$$G_1(\theta_2) - G_1(\theta_1) - G_2(\theta_2) + G_2(\theta_1) = 0, \quad \forall \theta_1 < \theta_2 \Rightarrow$$

$$G_1(\theta_2) - G_2(\theta_2) = G_1(\theta_1) - G_2(\theta_1), \quad \forall \theta_1 < \theta_2.$$

Por lo tanto, la función $(G_1 - G_2)(y)$ es constante $\forall y \in \mathbb{R}$, y su derivada será cero, es decir:

$$H(y, \theta_2) - H(y, y) = 0, \quad \forall y \in \mathbb{R}, \quad \forall \theta_2 > y.$$

Esto significa que $H(y,t)$ es constante, $\forall y \in \mathbb{R}, \forall t > y$, y su derivada será cero, es decir:

$$h(y,t) \cdot (t-y)^{n-2} = 0, \forall y < t \Rightarrow h(y,t) = 0, \forall y < t \Rightarrow h(S) \equiv 0.$$

Por lo tanto, S es un estadístico completo para θ .

d) Como $T_1(X_1, \dots, X_n)$ es función del estadístico suficiente y completo para θ, S , de acuerdo con el Teorema de Lehmann-Scheffé, para que sea el estimador insesgado de mínima varianza de $g_1(\theta) = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}$ debe cumplir $E_\theta(T_1) = g_1(\theta), \forall \theta \in \Theta$. Tenemos:

$$E_\theta(T_1) = E_\theta\left(\frac{X_{(1)} + X_{(n)}}{2}\right) = \frac{n(n-1)}{2(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_{\theta_1}^{\theta_2} \int_y^{\theta_2} (y+t) \cdot (t-y)^{n-2} dt dy. \quad (3)$$

$$\int_y^{\theta_2} (y+t) \cdot (t-y)^{n-2} dt = \int_{z=t-y}^{\theta_2-y} (z+2y) z^{n-2} dz = \left[\frac{z^n}{n} + 2y \frac{z^{n-1}}{n-1} \right]_0^{\theta_2-y} =$$

$$\frac{(n-1)(\theta_2 - y)^n + 2yn(\theta_2 - y)^{n-1}}{n(n-1)}.$$

Sustituyendo en (3), obtenemos:

$$\begin{aligned}
E_{\theta}(T_1) &= \frac{1}{2(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_{\theta_1}^{\theta_2} \left\{ (n-1)(\theta_2 - y)^n + 2yn(\theta_2 - y)^{n-1} \right\} dy = \\
&\stackrel{\downarrow}{=} \frac{1}{2(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_0^{\theta_2 - \theta_1} \left\{ (n-1)z^n + 2n(\theta_2 - z)z^{n-1} \right\} dz = \\
&\frac{1}{2(\theta_2 - \theta_1)^n} \left[(n-1) \frac{z^{n+1}}{n+1} + 2n \left\{ \theta_2 \frac{z^n}{n} - \frac{z^{n+1}}{n+1} \right\} \right]_0^{\theta_2 - \theta_1} = \\
&\frac{1}{2(\theta_2 - \theta_1)^n} \left[(n-1) \frac{(\theta_2 - \theta_1)^{n+1}}{n+1} + 2n \left\{ \theta_2 \frac{(\theta_2 - \theta_1)^n}{n} - \frac{(\theta_2 - \theta_1)^{n+1}}{n+1} \right\} \right] = \dots = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}.
\end{aligned}$$

e) Razonando exactamente igual que en el apartado anterior, debemos comprobar que $E_{\theta}(T_2) = g_2(\theta)$, $\forall \theta \in \Theta$. Tenemos:

$$\begin{aligned}
E_{\theta}(T_2) &= E_{\theta} \left(\frac{(n+1)}{(n-1)} (X_{(n)} - X_{(1)}) \right) = \frac{(n+1)}{(n-1)} \cdot \frac{n(n-1)}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_{\theta_1}^{\theta_2} \int_y^{\theta_2} (t-y) \cdot (t-y)^{n-2} dt dy = \\
&\frac{n(n+1)}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_{\theta_1}^{\theta_2} \int_y^{\theta_2} (t-y)^{n-1} dt dy = \frac{n(n+1)}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_{\theta_1}^{\theta_2} \left[\frac{(t-y)^n}{n} \right]_y^{\theta_2} dy = \frac{(n+1)}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \int_{\theta_1}^{\theta_2} (\theta_2 - y)^n dy = \\
&\frac{(n+1)}{(\theta_2 - \theta_1)^n} \left[-\frac{(\theta_2 - y)^{n+1}}{n+1} \right]_{\theta_1}^{\theta_2} = \theta_2 - \theta_1.
\end{aligned}$$