

0.1. Tema 1 - Estadística descriptiva

Ejercicio 2: Demostrar que

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \min_{a \in \mathbb{R}} \sum_{i=1}^n (x_i - a)^2$$

Definimos una función

$$g(a) = \sum_{i=1}^n (x_i - a)^2$$

, busquemos su derivada

$$g'(a) = -2 \sum_{i=1}^n (x_i - a)$$

e igualamos a cero:

$$\begin{aligned} -2 \sum_{i=1}^n (x_i - a) &= 0 \\ \sum_{i=1}^n x_i - \sum_{i=1}^n a &= 0 \\ n\bar{x} &= na \\ \bar{x} &= a \end{aligned}$$

Esto quiere decir que la media muestral es el valor que minimiza la distancia con cada uno de los datos de la muestra.

Ejercicio 5: Determina si es verdadero o falso:

a) Si añadimos 7 a todos los datos de un conjunto, el primer cuartil aumenta en 7 unidades y el rango intercuartílico no cambia.

b) Si todos los datos de un conjunto se multiplican por -2, la desviación típica se dobla.

APARTADO A) *Añadir siete a todos los datos es una traslación, así que la distribución de los datos no cambia.*

APARTADO B) *Teniendo en cuenta que si multiplicamos todos los datos del conjunto por -2 la media también se multiplica por -2 , y sustituyendo en la fórmula de la varianza:*

$$\sigma' = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n n(-2x_i)^2 - (-2\bar{x})^2} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 4(nx_i^2 - \bar{x}^2)} = \sqrt{4\sigma^2} = 2\sigma$$

Por lo tanto, la desviación típica sí se dobla.

APARTADO C) Usando los cálculos del apartado anterior vemos que la varianza se multiplica por cuatro.

APARTADO D) Efectivamente: cambiar el signo haría una reflexión de los datos sobre el eje Y y la asimetría estaría orientada hacia el lado contrario.

0.2. Tema 2 - Estadísticos

Ejercicio 4: Denotemos por

$$C_n = \int_{\mathbb{R}} (\mathbb{F}_n(t) - F(t))^2 dF(t)$$

la llamada discrepancia de Cramer -Von Mises entre \mathbb{F}_N y F .

a) ¿Se verifica necesariamente que $C_n \rightarrow 0$ c.s.?

b) Calcular la distribución asintótica de $D_N = \sqrt{n}(\mathbb{F}_n(t) - F(t)) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} ?$

a)

$$\begin{aligned} C_n &= \int_{\mathbb{R}} (\mathbb{F}_n(t) - F(t))^2 dF(t) \\ &= \int_{\mathbb{R}} \underbrace{(\mathbb{F}_n(t) - F(t))^2}_{\leq \sup} f(t) dt \\ &\leq \|\mathbb{F}_n - F\|_{\infty}^2 \underbrace{\int_{\mathbb{R}} f(t) dt}_{=1, f \text{ densidad}} = \|\mathbb{F}_n - F\|_{\infty}^2 \end{aligned}$$

Aplicando el teorema de Glivenko-Cantelli $\|\mathbb{F}_n - F\|_{\infty}^2 \rightarrow 0$

Tanto si es continua como si es discreta: $\int_{\mathbb{R}} 1 dF(t) = 1$

b) Recordamos que $\mathbb{F}_n(t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \underbrace{1_{(-\infty, t]}(X_i)}_{Y_i}$

Queremos aplicar el teorema central del límite (que es lo que usaremos siempre que queramos hallar funciones de distribución).

$$TCL: \sqrt{n}(\bar{X} - \mu) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} N(0, \sigma)$$

Llamando $Y = 1_{-\infty, t]}(X)$. Calculamos $E(Y) = P\{X \leq t\} = F(t)$, porque Y es una Bernoulli.

$$D_N = \sqrt{n}(\mathbb{F}_n(t) - F(t)) = \sqrt{n}(\bar{Y}$$