

6/02/2025

De los posibles problemas que ataca la inferencia estadística, vamos

i) Estimación puntual

$$- \text{Sergo}_\theta(\hat{\theta}_n) = \mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta$$

$$\begin{aligned} - \text{Var}(\hat{\theta}_n) &= \mathbb{E}((\hat{\theta}_n - \mathbb{E}(\hat{\theta}_n))^2) \\ &= \mathbb{E}(\hat{\theta}_n^2) - \mathbb{E}(\hat{\theta}_n)^2 \end{aligned}$$

$$- \text{ECM}_\theta(\hat{\theta}_n) = \mathbb{E}((\hat{\theta}_n - \theta)^2)$$

$$= \text{Sergo}_\theta^2(\hat{\theta}_n) + \text{Var}(\hat{\theta}_n)$$

- Consistencia,  $\hat{\theta}_n \xrightarrow{P} \theta$

- Distribución exacta o asintótica.

$$\hat{\theta}_n \sim ? \text{ ó } \hat{\theta}_n \xrightarrow{D} X$$

El primer ejemplo que vamos a completamente NO paramétrica, sea  $\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_n$  un m.o. de  $X \sim f_X(x)$ , queremos estimar el parámetro  $\mu = \mathbb{E}(X)$  y  $G^2 = \text{Var}(X) < c$

Si damos  $\hat{\mu}_n = \bar{X}_n$

$$i) \mathbb{E}(\hat{\mu}_n) = \mu$$

$$ii) \text{Var}(\hat{\mu}_n) = \sigma^2/n$$

$$iii) \text{ECM}_{\mu}(\hat{\mu}_n) = \sigma^2/n$$

$$iv) \hat{\mu}_n \xrightarrow{P} \mu \text{ LDOV}$$

$$v) \text{Para } n \text{ suficiente grande } \hat{\mu}_n \sim N(\mu, \sigma^2/n)$$

Segundo exemplo

Seja  $\mathbb{X}_1, \mathbb{X}_2, \dots, \mathbb{X}_n$  m.c.d. de  $\mathbb{X} \sim \text{Bernoulli}(\theta)$

e digamos que elas vêm formando  $\hat{\Theta}_n = \bar{\mathbb{X}}_n$

$$i) \mathbb{E}(\hat{\Theta}_n) = \mathbb{E}(\bar{\mathbb{X}}_n) = \theta$$

$$ii) \text{Var}(\hat{\Theta}_n) = \frac{1}{n} \text{Var}(\bar{\mathbb{X}}_n) = \frac{\theta(1-\theta)}{n}$$

$$iii) \text{ECM}_{\theta}(\hat{\Theta}_n) = \frac{\theta(1-\theta)}{n}$$

$$iv) \hat{\Theta}_n \xrightarrow{P} \theta \text{ ?}$$

$$\text{LOGN} \quad \mathbb{E}(\bar{\mathbb{X}}_n) = \theta \quad \checkmark$$

$$\checkmark) \quad \frac{\hat{\theta}_n - \theta}{\text{se}(\hat{\theta}_n)} \xrightarrow{D} z \sim N(0, 1)$$

$$\text{se}(\hat{\theta}_n) = \sqrt{\frac{\theta(1-\theta)}{n}}$$

Sólo es un ~~usado~~ de estimación puntual, nos podemos regresar a este punto con más detalle.

### ii) Estimación por intervalo

Sea  $\bar{X}_1, \dots, \bar{X}_n$  un m.c. d  $\mathbb{X}$  r.v  $f(x|\theta)$  y el objetivo es estimar  $\theta$ , pero aquí se obtienen

$$\begin{aligned} L_n &= L(\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_n) \\ U_n &= U(\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_n) \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \text{función de la probabilidad} \\ \text{de la m.c. sin} \\ \text{parámetro desacido} \end{array} \right.$$

Tales que

$$P(L_n \leq \theta \leq U_n) = 1 - \alpha,$$

en este caso  $(L_n, U_n)$  es un intervalo que cubre a  $\theta$  con un  $(1-\alpha) \times 100\%$  de confianza

Primer, ¿por qué se usa una estimación por intervalo en lugar de un estimación puntual?

Supongamos que  $\Sigma$  es un v.o. continuo

$\Rightarrow \hat{\theta}_n = h(\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_n)$  es un v.o. continuo  
así seguiremos

a)  $P(\hat{\theta}_n = \theta) = 0$ , sin embargo

$P(L_n \leq \theta \leq U_n) = 1 - \alpha$ , podemos

$$= 0.95 \quad \text{dado } \alpha = 0.05$$

b) Si no obtenemos el E(M) o distribución, la longitud del intervalo nos dice que tan bien es nuestra estimación: intervalos más anchos nos dan menor información

## Observaciones importantes

1) ¿Qué es esto de la confianza?

¿Podemos hablar de probabilidades?

¿Cómo interpretar la confianza?