

Estadística

Probabilidades y Estadística (C) - 2019 - Parte 2

Estadística

POBLACION $\leftrightarrow F$	MUESTRA X_1, \dots, X_n i.i.d. $X_i \sim F$
Parámetro: Valor asociado de F $\theta = \theta(F)$ θ : valor poblacional	Estimador: estadístico para estimar $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n)$ $\hat{\theta}_n$ NUEVA VARIABLE ALEATORIA

Notemos que el estimador ...

$$\hat{\theta}_n \equiv \hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n)$$

- $\hat{\theta}_n$ es una variable aleatoria.
- $\hat{\theta}_n$ tiene distribución (siempre).

Sampling distribution of $\hat{\theta}_n$: $f_{\hat{\theta}_n}$

- $\hat{\theta}_n$ tiene (en general) esperanza: $\mathbb{E}(\hat{\theta}_n) = \int u f_{\hat{\theta}_n}(u) du$
- $\hat{\theta}_n$ tiene (en general) varianza: $\mathbb{V}(\hat{\theta}_n)$

Sesgo y Varianza: ejemplo

- $X_i \sim \mathcal{U}(0, \theta)$
- $\hat{\theta}_n = 2\bar{X}_n$.
- $\tilde{\theta}_n = \max\{X_1, \dots, X_n\}$.
- Calcule la esperanza y varianza de cada estimador.

Sesgo - Definiciones (pensando en modelos paramétricos...)

Sesgo (Bias) del estimador $\hat{\theta}_n$:

$$\text{sesgo}(\hat{\theta}_n) = \mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta \quad \left(\text{sesgo}(\hat{\theta}_n, \theta) = \mathbb{E}_\theta(\hat{\theta}_n) - \theta \right)$$

Sesgo - Definiciones (pensando en modelos paramétricos...)

Sesgo (Bias) del estimador $\hat{\theta}_n$:

$$\text{sesgo}(\hat{\theta}_n) = \mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta \quad \left(\text{sesgo}(\hat{\theta}_n, \theta) = \mathbb{E}_\theta(\hat{\theta}_n) - \theta \right)$$

- $\hat{\theta}_n$ se dice INSESGADO si $\text{sesgo}(\hat{\theta}_n) = 0$ (para todo θ)

$$\text{sesgo}(\hat{\theta}_n, \theta) = 0, \forall \theta \quad \equiv \quad \mathbb{E}_\theta(\hat{\theta}_n) = \theta, \quad \forall \theta.$$

Dicho en palabras, el estimador $\hat{\theta}_n$ se dice insesgado si su esperanza coincide con el valor de interés que queremos estimar:

- $(\hat{\theta}_n)_{n \geq 1}$ se dice ASINTOTICAMENTE INSESGADO si

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \text{sesgo}(\hat{\theta}_n) = 0 \quad (\text{para todo } \theta)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \text{sesgo}(\hat{\theta}_n, \theta) = 0, \forall \theta \quad \equiv \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}_\theta(\hat{\theta}_n) = \theta, \forall \theta$$

Consistencia (de la sucesión de ESTIMADORES)

A medida que aumenta el tamaño n de la muestra, el estimador se acerca a lo que queremos conocer.

$$\hat{\theta}_n \xrightarrow{\mathcal{P}} \theta, \quad \text{cuando } n \rightarrow \infty$$

Consistencia (de la sucesión de ESTIMADORES)

A medida que aumenta el tamaño n de la muestra, el estimador se acerca a lo que queremos conocer.

$$\hat{\theta}_n \xrightarrow{\mathcal{P}} \theta, \quad \text{cuando } n \rightarrow \infty$$

Definición: $(\hat{\theta}_n)_{n \geq 1}$ se dice consistente sii

$$\hat{\theta}_n \xrightarrow{\mathcal{P}} \theta, \quad \text{cuando } n \rightarrow \infty, \text{ para todo } \theta.$$

$$\hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n) \xrightarrow{\mathcal{P}} \theta(F), \quad \text{cuando } X_i \sim F, \forall F \text{ en mi modelo.}$$

Error cuadrático medio (ECM)

$$\text{ECM} : \mathbb{E} \left\{ (\hat{\theta}_n - \theta)^2 \right\} \quad \text{ECM}(\hat{\theta}_n, \theta) : \mathbb{E} \left\{ (\hat{\theta}_n - \theta)^2 \right\}.$$

Lema: Si el ECM de un estimador converge a cero entonces vale la consistencia:

$$\mathbb{E} \left\{ (\hat{\theta}_n - \theta)^2 \right\} \longrightarrow 0 \quad \text{implica que} \quad \hat{\theta}_n \longrightarrow^{\mathcal{P}} \theta .$$

Propiedades

Lema: El error cuadrático medio de un estimador se descompone de la siguiente manera:

$$\text{ECM}(\hat{\theta}_n, \theta) = \mathbb{V}(\hat{\theta}_n) + \left\{ \mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta \right\}^2$$

En particular... Si

$$\mathbb{V}(\hat{\theta}_n) \rightarrow 0 \quad \text{y} \quad \mathbb{E}(\hat{\theta}_n) \rightarrow \theta$$

tenemos que ECM converge a cero, y por lo tanto el estimador es consistente:

$$\hat{\theta}_n \xrightarrow{\mathcal{P}} \theta$$

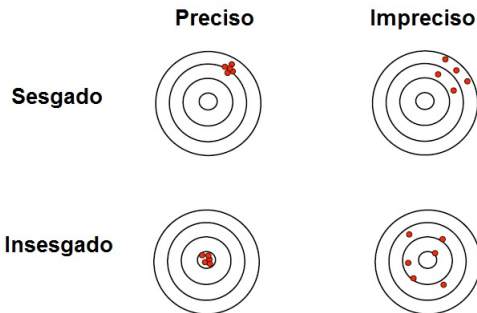
Precisión y exactitud

Precisión (varianza): se refiere a la dispersión del conjunto de valores obtenidos de mediciones repetidas de una magnitud.

Exactitud (sesgo): se refiere a cuán cerca del valor real se encuentra el valor medido. En términos estadísticos, la exactitud está relacionada con el sesgo de una estimación.

Sesgo - Varianza

Sesgo vs. Precisión



Propiedades

- Consistencia

$\hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n) \rightarrow \theta(F)$ en probabilidad, cuando $X_i \sim F$

abreviado: $\hat{\theta} \rightarrow \theta$

- Error cuadrático medio: $\text{ECM} = \mathbb{E}\{(\hat{\theta}_n - \theta)^2\}$
- Lema: Si $\mathbb{E}\{(\hat{\theta}_n - \theta)^2\} \rightarrow 0$, entonces $\hat{\theta}_n \xrightarrow{\mathcal{P}} \theta$
- Sesgo: $\mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta$.
- Estimador insesgado: Sesgo=0: $\mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta$
- Lema: $\mathbb{E}\{(\hat{\theta}_n - \theta)^2\} = \mathbb{V}(\hat{\theta}_n) + \left\{\mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta\right\}^2$
- Si $\mathbb{V}(\hat{\theta}_n) \rightarrow 0$ y $\mathbb{E}(\hat{\theta}_n) \rightarrow \theta$, entonces

$$\mathbb{E}\{(\hat{\theta}_n - \theta)^2\} \rightarrow 0$$

Estimación: ejemplo

- X_1, \dots, X_n i.i.d. $X_i \sim X$.
- Parámetro de interés; $\sigma^2 = \mathbb{E}\{(X - \mu)^2\} = \mathbb{V}(X)$
- ¿Estimador?

Estimación: ejemplo

- X_1, \dots, X_n i.i.d. $X_i \sim X$.
- Parámetro de interés; $\sigma^2 = \mathbb{E}\{(X - \mu)^2\} = \mathbb{V}(X)$
- ¿Estimador?

$$\hat{\sigma}_n = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}$$

Estimación: ejemplo

- X_1, \dots, X_n i.i.d. $X_i \sim X$.
- Parámetro de interés; $\sigma^2 = \mathbb{E}\{(X - \mu)^2\} = \mathbb{V}(X)$
- ¿Estimador?

$$\hat{\sigma}_n = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}$$

- $\mathbb{E}(\hat{\sigma}_n) = (n - 1)n^{-1}\sigma^2$
- Estimador (insesgado) de la varianza: $S^2 = S_n^2$

$$S^2 = S_n^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n - 1}.$$

- $\mathbb{E}[S^2] = \sigma^2$ (insesgado)
- $S^2 \rightarrow \sigma^2$ en probabilidad (consistencia)