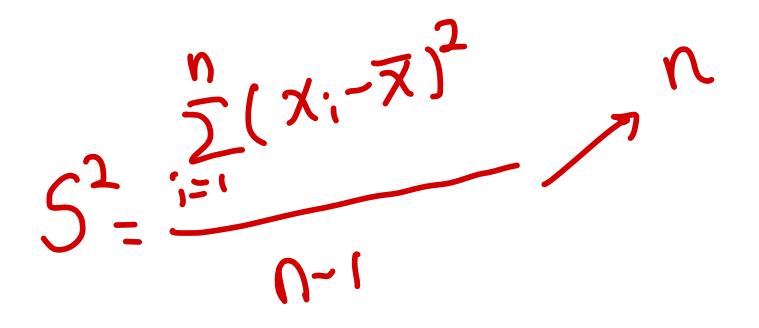


Estadística

Estimación Puntual

Estas funciones (estimadores o estadísticos como la media muestral, la proporción muestral, etc.) nos proporcionan valores puntuales que se espera estén muy cerca del valor real del parámetro. ¿Qué propiedades deben cumplir para que sean considerados "buenos" estimadores?



Muestral Poblacional $X \rightarrow \mu$ $X \rightarrow \mu$ $S^2 \rightarrow \sigma^2$ $\hat{p} \rightarrow p$ $X_1 - X_2 \rightarrow \mu_1 - \mu_2$ $\hat{p}_1 - \hat{p}_2 \rightarrow p_1 - p_2$



Estimación Puntual

X>C D-sestimador o a prox M - D-> Parametro desconocido.

Estimador:

Un estimador es una regla que establece cómo usar la información obtenida de una muestra aleatoria, para obtener una aproximación o estimación de un parámetro de interés θ , en general se denotará como $\hat{\theta}$. Si $\hat{\theta}$ es un estimador de un parámetro θ , a medida que el tamaño de muestra (n) aumenta, se espera que los valores de $\hat{\theta}$ estén muy cerca de θ , así:

$$\hat{\theta} = \theta + Error$$



☑ Insesgamiento:

Se dice que un estimador puntual $\hat{ heta}$ de un parámetro poblacional heta es **insesgado** si

$$E\left[\hat{\theta}\right] = \theta$$

En caso contrario, se dice que el estimador es sesgado y el sesgo está dado por:

$$\beta = E\left[\hat{\theta}\right] - \theta$$

$$\overline{X} \rightarrow E(\overline{X}) = \mu - \mu = 0.$$

$$\beta(\overline{X}) = E(\overline{X}) - \mu = 0.$$

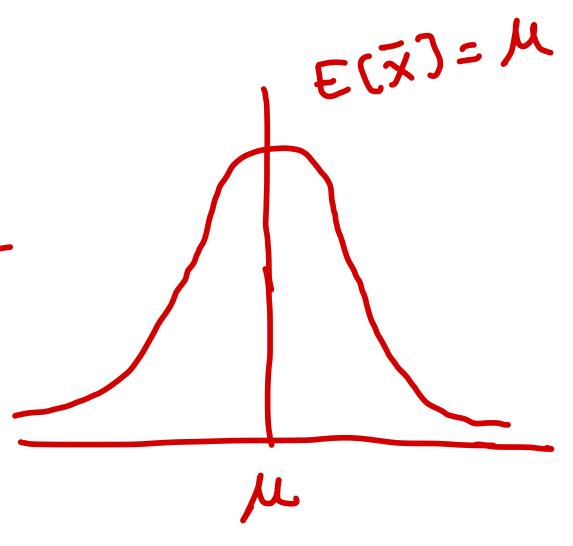


Ejemplo:

Sea $X \sim B(n,P)$ con P desconocido. Muestre que $\hat{P} = \frac{X}{n}$ es un estimador insesgado de

Veamos,

$$E[\hat{p}] = E[\frac{n}{X}] = \frac{1}{n} E[X] = \frac{1}{n} [xp] = p - \frac{1}{n}$$







Ejemplo: Sea una población con media θ y varianza σ^2 , ambas desconocidas. Se proponen los siguientes estimadores para θ :

$$\hat{\theta}_1 = \frac{4X_1 + 6X_2 + RX_n}{20}; \quad \hat{\theta}_2 = \frac{5X_1 + 3X_2 + FX_n}{15}$$

- a) ¿Cuál es el valor de R y de F para que los 2 estimadores sean insesgados?
- b) Reemplace el valor de R y de F respectivamente. ¿Cuál de los 2 estimadores es mejor para θ ?

$$\frac{4}{9} = \frac{4}{3} \times \frac{16}{1} \times \frac{10}{10} \times \frac{6}{10} = \frac{5}{10} \times \frac{10}{10} \times$$



Propiedades deseables de un estimador puntual $\theta = E[\hat{\theta}_1] = E[\frac{4x_1+6x_2+Rx_n}{320}]$

$$\theta = E[\hat{\theta}_1] = E\left[\frac{4X_1 + 6X_2 + RX_n}{\sqrt{20}}\right]$$

$$Q = \frac{1}{20} E[4x_1 + 6x_2 + Rx_n]$$

$$\theta = \frac{1}{20} \left[E(4x) + E(6x_2) + E(8x_0) \right]$$

$$\theta = \frac{1}{20} \left[4E[x_1] + 6E[x_2] + RE[x_n] \right]$$

$$\theta = \frac{1}{20} [40 + 60 + R0]$$

$$30 = 10 + R \Rightarrow R = 20 - 10$$
 $10 = 10 + R \Rightarrow R = 10$

$$E(\hat{\theta}_2) = E\left[\frac{5x_1+3x_2+Fx_n}{15}\right]$$

$$\theta = \frac{1}{15} E[5x_1 + 3x_2 + Fx_n]$$

$$\theta = \frac{1}{15} [5E(X_1) + 3E(X_2) + FE(X_n)]$$

$$\theta = \frac{1}{5} \left[80 + F\theta \right]$$

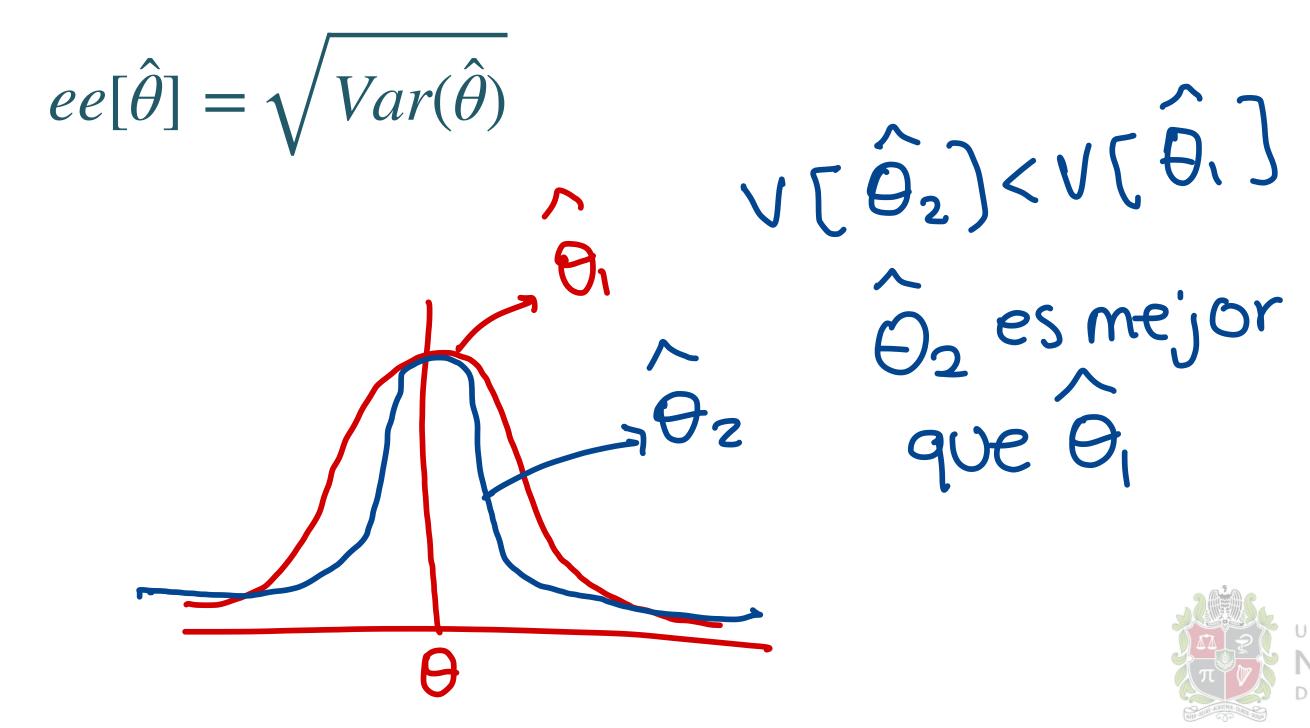


☑ Estimador insesgado de varianza mínima:

Entre dos estimadores insesgados para θ , se prefiere aquel con menor varianza.

Definición: Error Estándar

Si $\hat{\theta}$ es un estimador de θ , el *error estándar* de $\hat{\theta}$ será su desviación estándar.



Ejemplo:

Sea una muestra aleatoria de una población con media θ y varianza σ^2 , ambas desconocidas. Se proponen los siguientes estimadores para θ :

$$\hat{\theta}_1 = \frac{4X_1 + 6X_2 + RX_n}{20}; \quad \hat{\theta}_2 = \frac{5X_1 + 3X_2 + FX_n}{15}$$

- a) ¿Cuál es el valor de R y de F para que los 2 estimadores sean insesgados?
- b) Reemplace el valor de R y de F respectivamente. ¿Cuál de los 2 estimadores es mejor para θ ?



leamos wal es mejor $V[\hat{\Theta}_{i}] = Var\left[\frac{4X_{i}+6X_{2}+10X_{n}}{x^{20}}\right]$ $=\frac{1}{20^2} \text{Var} \left[4x_1 + 6x_2 + 10x_n \right]$ $=\frac{1}{400}\left[Var(4X_1)+War(6X_2)+Var(10X_n)\right]$ $= \frac{1}{400} \left(\frac{16Var(x_1) + 36Var(x_2) + 100Var(x_1)}{400} \right)$ = L [16 T² + 36 T² + 100 T²]

$$Var(\Theta_{2}) = Var(\frac{5x_{1}+3x_{2}+7x_{5}}{15})$$

$$= \frac{1}{15^{2}} [25T^{2}+9T^{2}+49T^{2}]$$

$$= \frac{83T^{2}}{225} = 0.3688T^{2}$$

Oz es el mejor para estimar O.



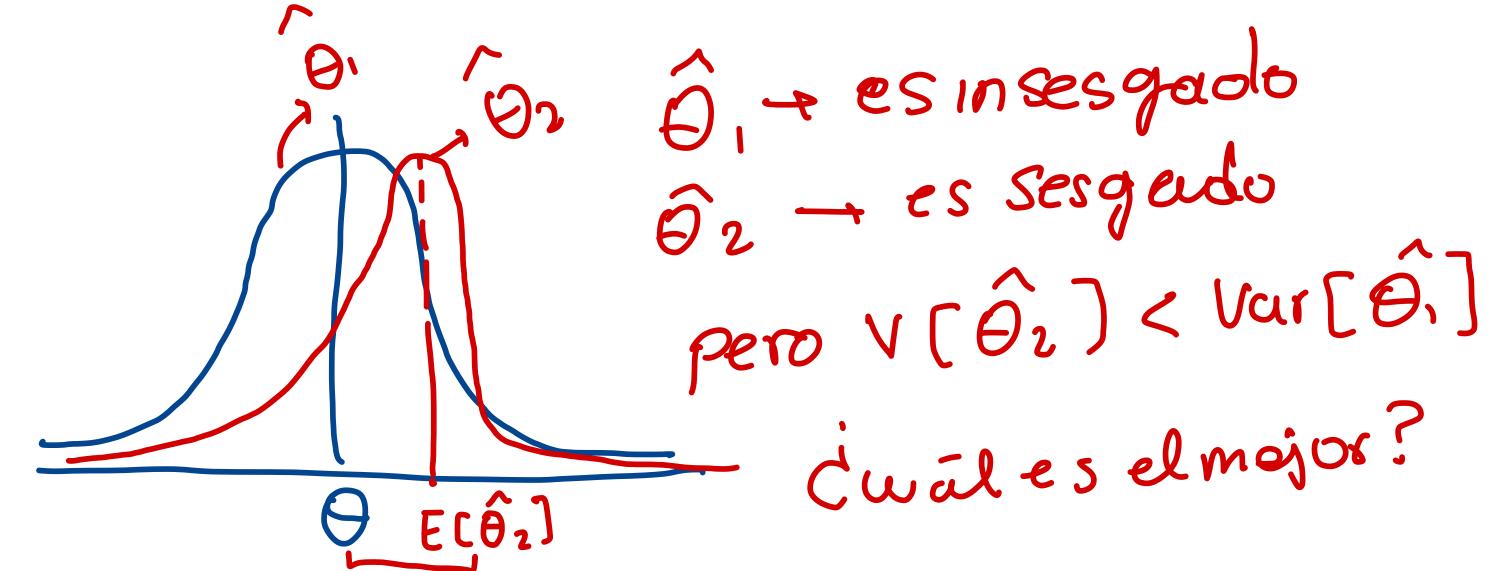
Error Cuadrático Medio (ECM):

Sea $\hat{\theta}$ un estimador de un parámetro poblacional θ , el error cuadrático medio de $\hat{\theta}$ se define como:

$$ECM\left[\hat{\theta}\right] = E\left[(\hat{\theta} - \theta)^2\right] = Var\left[\hat{\theta}\right] + \beta^2$$

Nota: entre varios estimadores de un parámetro, se prefiere el que tenga el menor error

cuadrático medio.



Ejemplo:

Sea $X_1, X_2, ..., X_n$ una m.a de una distribución Poisson con parámetro λ desconocido, considere los siguientes dos estimadores de λ :

$$\hat{\lambda}_1 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n X_i \quad y \quad \hat{\lambda}_2 = \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i - 1 \right)$$

- a) Determine si ambos estimadores son insesgados para λ .
- b) Si n=25 y $\lambda=4$ ¿cuál de los dos estimadores es mejor para estimar λ ?



$$E[\hat{\lambda}_{i}] = E[\frac{1}{n-1}, \frac{\hat{\Sigma}_{i}}{\hat{\Sigma}_{i}} \times i]$$

$$= \frac{1}{n-1} E[\frac{\hat{\Sigma}_{i}}{\hat{\Sigma}_{i}} \times i]$$

$$= \frac{1}{n-1} \frac{\hat{\Sigma}_{i}}{\hat{\Sigma}_{i}} E[x \times i] = \frac{1}{n-1} \frac{\hat{\Sigma}_{i}}{\hat{\Sigma}_{i}} \times i$$

$$= \frac{1}{n-1} \frac{\hat{\Sigma}_{i}}{\hat{\Sigma}_{i}} E[x \times i] = \frac{1}{n-1} \frac{\hat{\Sigma}_{i}}{\hat{\Sigma}_{i}} \times i$$

Sesgo:

$$\beta(\hat{\lambda}_{1}) = E(\hat{\lambda}_{1}) - \lambda = \frac{n\lambda}{n-1} - \lambda$$

$$= \frac{n\lambda - \lambda(n-1)}{n-1} = \frac{n\lambda - \eta\lambda + \lambda}{n-1}$$

$$= \frac{\lambda}{n-1}$$

$$E[\hat{\lambda}_{2}] = E[\hat{\lambda}_{1}(\hat{\Sigma}_{X}; -1)]$$

$$= \frac{1}{n} E(\hat{\Sigma}_{X}; -1)$$

$$= \frac{1}{n} (\hat{\Sigma}_{X}; -1)$$

$$= \frac$$



$$Var(\hat{\lambda}_{i}) = Var\left[\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^{n}x_{i}\right]$$

$$= \frac{1}{(n-1)^{2}}Var\left[\frac{2}{n}x_{i}\right]$$

$$= \frac{1}{(n-1)^{2}}Var\left[\frac{2}{n}x_{i}\right]$$

$$= \frac{1}{(n-1)^{2}}\left[Var(x_{i}) = \frac{1}{(n-1)^{2}}(n\lambda)\right]$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\left[\sum_{i=1}^{n}Var(x_{i})\right]$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\left[\sum_{i=1}^{n}Var(x_{i})\right]$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}\lambda = \frac{n\lambda}{n^{2}}$$

$$Var(\hat{\lambda}_{2}) = Var(\frac{1}{n}(\hat{\Sigma}_{x_{i}}^{2} - 1))$$

$$= \frac{1}{n^{2}} Var(\hat{\Sigma}_{x_{i}}^{2} \times 1)$$

$$= \frac{1}{n^{2}} (\hat{\Sigma}_{x_{i}}^{2} \times 1)$$



ECM(
$$\hat{\lambda}_{1}$$
) = Var($\hat{\lambda}_{1}$) + [$\beta(\hat{\lambda}_{1})$]²

$$= \frac{n\lambda}{(n-1)^{2}} + \left(\frac{\lambda}{(n-1)}\right)^{2}$$

$$= \frac{n\lambda}{(n-1)^{2}} + \frac{\lambda^{2}}{(n-1)^{2}} = \frac{n\lambda + \lambda^{2}}{(n-1)^{2}}$$

$$= \frac{25(4)+4^2}{(24)^2} = 0.2013$$

ECM(
$$\hat{\lambda}_2$$
)=Var($\hat{\lambda}_2$)+[$p(\lambda_2)$]²
= $\frac{\lambda}{n}$ +($-\frac{1}{n}$)²
= $\frac{\lambda}{n}$ + $\frac{1}{n^2}$
= $\frac{4}{25}$ + $\frac{1}{25^2}$ =0.1616



Ejemplo:

Sean

Sea X_1, X_2, \ldots, X_n una m.a de una población con función de densidad de probabilidad:

$$f(x) = \frac{2x}{\theta^2}, \quad 0 < x < \theta; \ \theta > 0 \quad \text{Var}[x] = \text{E}[x^2] - (\text{E}(x))^2.$$

$$\text{Var}[x] = \frac{1}{2}\theta^2 - (\frac{2}{3}\theta)^2$$

$$\hat{\theta}_1 = \frac{2X_1 - X_2 + X_3}{3} \quad y \quad \hat{\theta}_2 = \frac{2X_1 - X_2 + X_3}{2} \quad = \frac{1}{2}\theta^2 - \frac{4}{9}\theta^2 = \frac{1}{18}\theta^2$$

$$y \quad \hat{\theta}_2 = \frac{2X_1 - X_2 + X_3}{2}$$

$$=\frac{1}{2}\Theta^{2}-\frac{4}{9}\Theta^{2}=\frac{1}{18}\Theta^{3}$$

$$E[X] = \int_{0}^{\theta} x f(x) dx = \int_{0}^{\theta} x \cdot \frac{2x}{\theta^{2}} dx = \int_{0}^{\theta} \frac{2x^{2}}{\theta^{2}} = \frac{2}{\theta^{2}} \int_{0}^{\theta} x^{2} dx = \frac{2}{\theta^{2}} \frac{x^{3}}{3} \int_{0}^{\theta} \frac{2x}{3^{2}} dx = \frac{2}{\theta^{2}} \frac{x^{3}}{3} \int_{0}^{\theta} \frac{2x}{3} dx = \frac{2}{\theta^{2}} \frac{x^{3}}{3} \int_{0}^{\theta} \frac{x^{3}}{3} dx = \frac{2}{\theta$$

$$E[x^{2}] = \int_{0}^{\theta} x^{2} \frac{2x}{\theta^{2}} dx = \frac{2}{\theta^{2}} \int_{0}^{\theta} x^{3} dx = \frac{2}{\theta^{2}} \frac{x^{4}}{\theta^{2}} = \frac{1}{2} \theta^{2}$$



$$E(\hat{\theta}_{1}) = E\left[\frac{2X_{1} - X_{2} + X_{3}}{3}\right]$$

$$= \frac{1}{3}\left[E(2X_{1}) - E(X_{2}) + E(X_{3})\right]$$

$$= \frac{1}{3}\left[2E(X_{1}) - E(X_{2}) + E(X_{3})\right]$$

$$= \frac{1}{3}\left[2\frac{2}{3}\theta - \frac{2}{3}\theta + \frac{2}{3}\theta\right]$$

$$= \frac{4}{9}\theta + \theta \quad \text{ses quido}$$

$$\beta(\hat{\theta}_{1}) = E(\hat{\theta}_{1}) - \theta$$

$$= \frac{4}{9}\theta - \theta = -\frac{5}{9}\theta$$

$$E[\hat{\theta}_2] = \frac{2}{3}\theta + \theta \quad \text{Sesgado.}$$

$$B(\hat{\theta}_2) = -\frac{1}{3}\theta.$$



$$Var[\hat{\theta}_{1}] = Var\left[\frac{2x_{1} - x_{2} + x_{3}}{3}\right]$$

$$= \frac{1}{q} \left[Var[2x_{1}] + Var(x_{2}) + Var(x_{3})\right]$$

$$= \frac{1}{q} \left[4Var(x_{1}) + Var(x_{2}) + Var(x_{3})\right]$$

$$= \frac{1}{q} \left[4(\frac{1}{8}\theta^{2}) + (\frac{1}{8}\theta^{2}) + (\frac{1}{8}\theta^{2})\right]$$

$$= \frac{1}{27} \theta^{2}$$

$$Var\left[\hat{\Theta}_{2}\right] = \frac{1}{12}\Theta^{2}$$



ECH(
$$\hat{\Theta}_{1}$$
) = Var($\hat{\Theta}_{1}$] + ($\beta(\hat{\Theta}_{1})$)²

$$= \frac{1}{21} \Theta^{2} + (-\frac{5}{9} \Theta)^{2}$$

$$= \frac{1}{27} \Theta^{2} + \frac{25}{81} \Theta^{2} = \frac{1}{27} \Theta^{2} + \frac{25}{81} \Theta^{2} = \frac{1}{27} \Theta^{2} + \frac{1}{27} \Theta^{2} + \frac{1}{27} \Theta^{2} = \frac{1}{27} \Theta^{2} = \frac{1}{27} \Theta^{2} + \frac{1}{27} \Theta^{2} = \frac{1}{27}$$



