

# PROBLEMA 2

- $\bar{y}$  → promedio muestral de una v.a
- variable aleatoria con media  $\mu$  y varianza  $\sigma^2$
- dos estimadores de  $\mu$ 
  - $\swarrow$   $w_1$
  - $\searrow$   $w_2$

- $w_1 = \frac{n-1}{n} \bar{y}$

- $w_2 = \frac{\bar{y}}{2}$

2a)  $\text{sesgo}(\hat{\mu}) = E(\hat{\mu}) - \mu$

$$\text{sesgo}(w_1) = E(w_1) - \mu = E\left(\frac{n-1}{n} \bar{y}\right) - \mu = \frac{n-1}{n} E(\bar{y}) - \mu =$$

$$= \frac{n-1}{n} \mu - \mu = \mu \left[ \frac{n-1}{n} - 1 \right] = \mu \left[ \frac{n-1-n}{n} \right] =$$

$$\mu \left[ \frac{-1}{n} \right]$$

- $\boxed{\text{sesgo}(w_1) = \mu \left[ \frac{-1}{n} \right]} \rightarrow \neq 0 \rightarrow \text{sesgado para estimar } \mu$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \text{sesgo}(w_1) = \mu \left[ \frac{-1}{n} \right] = 0$$

• El sesgo tiende a cero cuando  $n$  tiende a infinito

$$\text{sesgo}(w_2) = E(w_2) - \mu = E\left(\frac{\bar{y}}{2}\right) - \mu = \frac{1}{2} E(\bar{y}) - \mu = \frac{1}{2} \mu - \mu =$$

- $\boxed{\text{sesgo}(w_2) = -\frac{1}{2} \mu} \rightarrow \neq 0 \rightarrow w_2 \text{ es sesgado para estimar } \mu$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \text{sesgo}(w_2) = -\frac{1}{2} \mu = -\frac{1}{2} \mu \rightarrow \text{NO se modifica, no depende de } n$$

2b)

Un estimador es consistente si:

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) = 1 \quad \forall \varepsilon > 0$$

por Chebychev:  $P(|\hat{\theta}_n - E(\hat{\theta}_n)| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{V(\hat{\theta}_n)}{\varepsilon^2}$

$$V(W_1) = V\left(\frac{n-1}{n} \bar{y}\right) = \frac{(n-1)^2}{n^2} V(\bar{y}) = \frac{(n-1)^2}{n^2} \frac{\sigma^2}{n} = \frac{(n-1)^2 \sigma^2}{n^3}$$

• como es una probabilidad  $\rightarrow \leq 1$

$$1 - \frac{(n-1)^2 \sigma^2}{n^3} \leq P(|\hat{\theta}_n - E(\hat{\theta}_n)| < \varepsilon) \leq 1$$

aplico  $\lim_{n \rightarrow +\infty}$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \underbrace{1 - \frac{(n-1)^2 \sigma^2}{\varepsilon^2 n^3}}_{\sim \frac{n^2}{n^3} \sim \frac{1}{n} \sim 0} < \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\hat{\theta}_n - E(\hat{\theta}_n)| < \varepsilon) \leq \lim_{n \rightarrow +\infty} 1$$

$$1 < \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\hat{\theta}_n - E(\hat{\theta}_n)| < \varepsilon) \leq 1$$

ES CONSISTENTE  $W_1$

• Consistente en media cuadrática:

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} ECM(\hat{\theta}_n) = 0$$

$$ECM(\hat{\theta}) = V(\hat{\theta}) + [\text{sesgo}(\hat{\theta})]^2$$

$$ECM(W_1) = \frac{(n-1)^2 \sigma^2}{n^3} + \left[\mu\left[\frac{-1}{n}\right]\right]^2$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} ECM(W_1) = 0$$

TEOREMA:

$\{\hat{\theta}_n\}$  es consistente en media cuadrática para estimar  $\theta$   
 $\theta \rightarrow \{\hat{\theta}_n\}$  es consistente para estimar  $\theta$

$\rightarrow W_1$  es consistente en media cuadrática  $\rightarrow$  es consistente

$W_2$

$$V(W_2) = V\left(\frac{\bar{Y}}{2}\right) = \frac{1}{4} V(\bar{Y}) = \frac{1}{4} \frac{\sigma^2}{n}$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} 1 - \frac{\sigma^2}{\underbrace{\varepsilon^2 4n}_{\sim 0}} \leq \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) \leq \lim_{n \rightarrow +\infty} 1$$

$$1 \leq \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) \leq 1$$

$W_2$  es consistente

Hicimos esta parte con los apuntes de Estadística I.

Luego lo hicimos de otra manera diferente viendo el libro recomendado por la letra

$$\text{plim}_{n \rightarrow \infty} w_1 = \text{plim}_{n \rightarrow \infty} \frac{n-1}{n} \bar{y} = \frac{n}{n} \bar{y} \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} (\bar{y}) = \mu$$

$\Rightarrow w_1$  es consistente

$$\text{plim}_{n \rightarrow \infty} w_2 = \text{plim}_{n \rightarrow \infty} \frac{\bar{y}}{2} \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\bar{y}}{2} = \frac{\mu}{2} \neq \mu \Rightarrow w_2 \text{ no es consistente}$$

2C)

$$V(W_1) = V\left(\frac{n-1}{n} \bar{V}\right) = \frac{(n-1)^2}{n^2} V(\bar{V})$$

$$= \frac{(n-1)^2}{n^2} \frac{\sigma^2}{n} = \frac{(n-1)^2}{n^3} \sigma^2$$

$$V(W_2) = V\left(\frac{\bar{V}}{2}\right) = \frac{1}{4} V(\bar{V}) = \frac{1}{4} \frac{\sigma^2}{n}$$



$$\textcircled{3} \quad E(\text{GPA} | \text{SAT}) = 0.7 + 0.001 \text{SAT}$$

$$a) \quad E(\text{GPA} | \text{SAT} = 800) = 1,5$$

$$E(\text{GPA} | \text{SAT} = 1400) = 2,1$$

Podemos ver como a mayor SAT se espera un mayor GPA. Están correlacionados positivamente

$$b) \quad E(\text{SAT}) = 1100 \Rightarrow E(\text{GPA}) = 0,7 + 0,001(1100) = 1,8.$$

$$E(E(Y/X)) = E(Y) \rightarrow \text{prop CE.4.}$$