

# INTRODUCCIÓN A LA INFERENCIA ESTADÍSTICA

Daniel E. González G.  
Javeriana Cali.

# INTRODUCCIÓN A LA INFERENCIA ESTADÍSTICA

## CONCEPTOS BÁSICOS

- POBLACIÓN
- CENSO
- PARÁMETRO ( $\theta$ )

MUESTRA  
MUESTREO  
ESTIMADOR ( $\hat{\theta}$ )

TAMAÑO DE MUESTRA

TIPOS DE MUESTREO

DISTRIBUCIONES  
MUESTRALES

- $N$
- t-Student
- $\chi^2$
- $F$

## MODELOS DE PROBABILIDAD

$f(x)$   $F(x)$   $E(X)$   $V(X)$   
 $E(XY)$   $COV(XY)$   $R_{XY}$

• NORMAL ( $\mu, \sigma^2$ )

• UNIFORME ( $a, b$ )

• EXPONENCIAL ( $\lambda$ )

• WEIBULL ( $\alpha, \beta$ )

• BINOMIAL ( $n, p$ )

• POISSON ( $\lambda$ )

• GEOMETRICA ( $p$ )

$\bar{X}$   $E(\bar{X})$   $V(\bar{X})$

$\hat{p}$   $E(\hat{p})$   $V(\hat{p})$

• PUNTUAL

• INTERVALO  
DE CONFIANZA

• MÉTODOS DE ESTIMACIÓN

M. DE MOMENTOS

M. DE MAX. VEROSIMILITUD

• PROPIEDAD DE LOS ESTIMADORES

INSEJADEZ

EFICIENCIA

CONSISTENCIA

• PRUEBAS DE HIPÓTESIS

TEOREMA CENTRAL  
DEL LÍMITE

# PROPIEDADES DE LOS ESTIMADORES

## • INSESIAZ

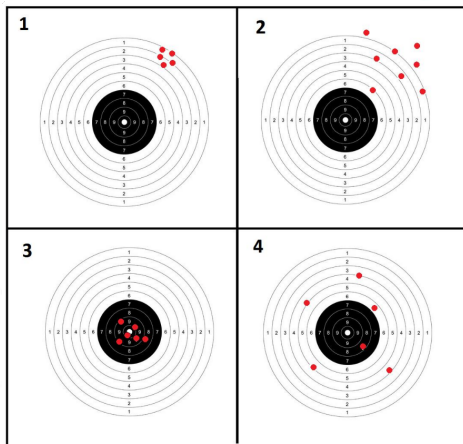
UN ESTIMADOR  $\hat{\theta}$  ES INSESIAO SI  $E(\hat{\theta}) = \theta$

## • EFICIENCIA

UN ESTIMADOR  $\hat{\theta}_1$  ES MS EFICIENTE QUE OTRO ESTIMADOR  $\hat{\theta}_2$  CUANDO  $V(\hat{\theta}_1) < V(\hat{\theta}_2)$

## • CONSISTENCIA

CUANDO UN ESTIMADOR SIENDO SESADO SE CONVIERTE EN INSESADO CUANDO AUMENTA EL TAMAO DE LA MUESTRA SE DICE QUE ESTE ESTIMADOR ES CONSISTENTE



Ej. PARA UNA POBLACIÓN CON  $E(X) = \mu$   
 $V(X) = \sigma^2$

VERIFICAR SI  $\bar{X}$  ES UN  
ESTIMADOR INSESGADO



Ej. PARA UNA MUESTRA OBTENIDA DE UNA POBLACIÓN  
EXPONENCIAL CON PARAMETRO  $\beta$  ( $E(X) = \beta$ )  
 $V(X) = \beta^2$

EXAMINAR LOS SIGUIENTES ESTIMADORES  
PARA UNA MUESTRA  $(X_1, X_2, X_3, X_4)$

$$T_1 = \frac{1}{6}(X_1 + X_2) + \frac{1}{3}(X_4 + X_3)$$

$$T_2 = \frac{1}{10}(X_1 + 2X_2 + 3X_3 + 4X_4)$$

$$T_3 = \frac{1}{4}(X_1 + X_2 + X_3 + X_4)$$

$$\begin{aligned}
 E(T_1) &= E\left(\frac{1}{6}(X_1+X_2)\right) + \frac{1}{3}(X_3+X_4) \\
 &= \frac{1}{6}(E(X_1)+E(X_2)) + \frac{1}{3}(E(X_3)+E(X_4)) \\
 &= \frac{1}{6}(\beta+\beta) + \frac{1}{3}(\beta+\beta) = \frac{2}{6}\beta + \frac{2}{3}\beta = \frac{2+4}{6}\beta = \beta
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 E(T_2) &= \frac{1}{10}(E(X_1+2X_2+3X_3+4X_4)) \\
 &= \frac{1}{10}(E(X_1)+2E(X_2)+3E(X_3)+4E(X_4)) \\
 &= \frac{1}{10}(\beta+2\beta+3\beta+4\beta) = \frac{1}{10}10\beta = \beta
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 E(T_3) &= \frac{1}{4}(E(X_1+X_2+X_3+X_4)) = \frac{1}{4}(E(X_1)+E(X_2)+E(X_3)+E(X_4)) \\
 &= \frac{1}{4}(\beta+\beta+\beta+\beta) = \frac{1}{4}4\beta = \beta
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 V(T_1) &= V\left(\frac{1}{6}(X_1 + X_2) + \frac{1}{3}(X_3 + X_4)\right) = \frac{1}{36}(V(X_1) + V(X_2)) + \frac{1}{9}(V(X_3) + V(X_4)) \\
 &= \frac{1}{36}(\beta^2 + \beta^2) + \frac{1}{9}(\beta^2 + \beta^2) = \frac{1}{36}(2\beta^2) + \frac{1}{9}(2\beta^2) = \frac{5}{18}\beta^2
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 V(T_2) &= V\left(\frac{1}{10}(X_1 + 2X_2 + 3X_3 + 4X_4)\right) = \frac{1}{100}(\beta^2 + 4\beta^2 + 9\beta^2 + 16\beta^2) \\
 &= \frac{1}{100}(30\beta^2) = \frac{3}{10}\beta^2
 \end{aligned}$$

$$V(T_3) = V\left(\frac{1}{4}(X_1 + X_2 + X_3 + X_4)\right) = \frac{1}{16}(\beta^2 + \beta^2 + \beta^2 + \beta^2) = \frac{1}{4}\beta^2$$

# DISTRIBUCIONES MUESTRALES SU RELACIÓN CON LOS PRINCIPALES ESTIMADORES MUESTRALES

•  $\bar{X}$  — CUANDO  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  —  $\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$  — SUPUESTO  $\sigma^2$  CONOCIDA

— CUANDO  $X \sim ?$  —  $\bar{X} \sim t_{v=n-1}$  —  $\sigma^2$  DESCONOCIDA

—  $X \sim N(\mu, \sigma^2/n)$  —  $n \gg$

•  $\hat{p}$  —  $\hat{p} \sim N(\hat{p}, \hat{p}\hat{q}/n)$  —  $n \gg$  — TCL

•  $s^2$  —  $\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{v=n-1}$  —  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$