

2.

valores	prob.
0	$\theta/3$
1	$1/3$
2	$1/3$
3	$\frac{1-\theta}{3}$

$\Theta = [0, 1]$ porque las prob. solo pueden ser positivas

Estimador por momentos y max vero

Muestras: $n = 100$

0 \rightarrow 10
1 \rightarrow 27
2 \rightarrow 23
3 \rightarrow 40

← TEORÍA

EMPIRICO →

Media teórica: $E_{\theta}(X)$

Media empírica = $\frac{0 \cdot 10 + 1 \cdot 27 + 2 \cdot 23 + 3 \cdot 40}{100} = 1.93$

$$E_{\theta}(X) = 0 \cdot \frac{\theta}{3} + 1 \cdot \frac{1}{3} + 2 \cdot \frac{1}{3} + 3 \cdot \frac{1-\theta}{3} = 2 - \theta$$

► Estimador por momentos: $2 - \theta = 1.93 \Rightarrow \boxed{\theta = 0.07}$ estimación

$$\boxed{M_{\theta} = 2 - \bar{X}} \Rightarrow \boxed{\theta = 2 - \bar{X}} \text{ estimador}$$

$$E_{\theta}(M_{\theta}) = 2 - E_{\theta}(\bar{X}) = 2 - E(X) = 2 - (2 - \theta) = \theta \quad (\text{Insescgado})$$

► Estimador por max vero: $\text{VERO}(\theta; x_1, \dots, x_{100}) = \prod_{j=1}^n f(x_j; \theta) =$
 $= \left(\frac{\theta}{3}\right)^{10} \cdot \left(\frac{1}{3}\right)^{27} \cdot \left(\frac{1}{3}\right)^{23} \cdot \left(\frac{1-\theta}{3}\right)^{40} = C \cdot \theta^{10} (1-\theta)^{40}$

$$\log \text{VERO} = \log C + 10 \log \theta + 40 \log (1-\theta)$$

derivando e igualando a cero:

$$\frac{10}{\theta} = \frac{40}{1-\theta} \Rightarrow \boxed{\theta = 1/5} \text{ estimación}$$

¿Estimador MAXVERO? $\begin{cases} N_0 = n^{\circ} \text{ veces que sale 0} \\ N_3 = n^{\circ} \text{ veces que sale 3} \end{cases}$

$$\boxed{EMV_{\theta} = \frac{N_0}{N_0 + N_3}} \text{ estimador}$$

4. X $f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{2x}{\theta^2} & ; 0 \leq x \leq \theta \\ 0 & ; \text{si no} \end{cases}$

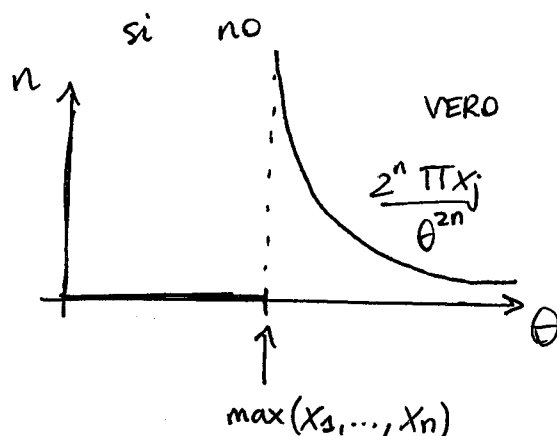
$\Theta = (0, \infty)$

¿EMV_θ?

$VERO(\theta; x_1, \dots, x_n) = \begin{cases} \prod_{j=1}^n \frac{2x_j}{\theta^2} = \left(\frac{2}{\theta^2}\right)^n \prod_{j=1}^n x_j & \text{si } \theta \geq \max(x_1, \dots, x_n) \\ 0 & \text{si no} \end{cases}$

Como esto no se puede derivar, lo hacemos mirando. Se alcanza el máximo de $\max VERO$ cuando $\theta = \max(x_1, \dots, x_n)$

$\Rightarrow \boxed{EMV_{\theta} = \max(x_1, \dots, x_n)}$



¿M_θ?

teórica $E_{\theta}(X)$ $\overset{\text{práctica}}{=} \bar{x}$ (media muestral)
 \uparrow las iguales

$E_{\theta}(X) = \int_0^{\theta} x \frac{2x}{\theta^2} dx = \frac{2}{3} \theta$

$\Rightarrow \frac{2}{3} \theta = \bar{x} \Rightarrow \boxed{M_{\theta} = \frac{3}{2} \bar{X}}$

6. $X \sim N(\mu, 1)$ $\mu \in [-1, 1] = \Theta$ x_1, \dots, x_n mues!

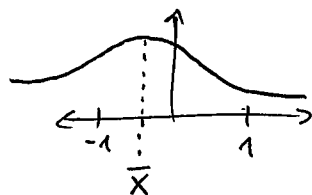
estimación por máxima verosimilitud de μ ?

$$\text{VERO}(\mu; x_1, \dots, x_n) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\right)^n \exp\left(-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2\right)$$

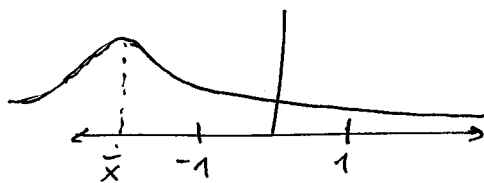
logaritmos y derivar $\rightarrow \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = 0 \Rightarrow \sum x_i = n\mu \Rightarrow \underline{\mu = \bar{x}}$

Pero hay la restricción $\Theta = [-1, 1] \ni \mu \Rightarrow$ tenemos que encontrar el máximo en el intervalo $[-1, 1]$.

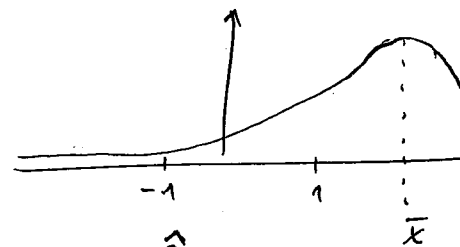
Hay tres casos:



$$\hat{\theta} = \bar{x}$$



$$\hat{\theta} = -1$$



$$\hat{\theta} = 1$$

$$\hat{\theta} = \begin{cases} \bar{x} & \text{si } \bar{x} \in (-1, 1) \\ 1 & \text{si } \bar{x} > 1 \\ -1 & \text{si } \bar{x} < -1 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \text{EMV}_{\theta} = \max\left(\min(\bar{x}, 1), -1\right)$$

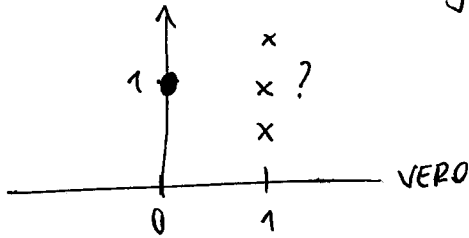
* Si no nos dan una muestra en específico nos obligan a calcular el estimador (teoría) y no una estimación.

7. $\Theta = \{0, 1\}$ $f(x; 0) = 1 \quad x \in (0, 1)$ $x_1, \dots, x_n \in (0, 1)$
 $f(x; 1) = \frac{1}{2\sqrt{x}} \quad x \in (0, 1)$

¿VERO(θ ; x_1, \dots, x_n)?

$$\text{VERO}(0; x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f(x_j; 0) = 1$$

$$\text{VERO}(1; x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f(x_j; 1) = \frac{1}{2^n} \cdot \frac{1}{\sqrt{\prod_{j=1}^n x_j}}$$



$$\hat{\theta} = \begin{cases} 0 & \text{si } \frac{1}{2^n} \cdot \frac{1}{\sqrt{\prod_{j=1}^n x_j}} < 1 \\ 1 & \text{si } \frac{1}{2^n} \cdot \frac{1}{\sqrt{\prod_{j=1}^n x_j}} > 1 \\ \text{sin estimaci3n} & \text{cuando } \frac{1}{2^n} \cdot \frac{1}{\sqrt{\prod_{j=1}^n x_j}} = 1 \end{cases}$$

8. T_1, T_2 insesgados de θ . $\lambda T_1 + (1-\lambda)T_2 \quad \lambda \in (0, 1)$

Calcular $\mathbb{E}_\theta(\lambda T_1 + (1-\lambda)T_2)$

Por ser insesgados $\mathbb{E}_\theta(T_1) = \theta = \mathbb{E}_\theta(T_2)$

$$\mathbb{E}_\theta(\lambda T_1 + (1-\lambda)T_2) = \lambda \mathbb{E}_\theta(T_1) + (1-\lambda) \mathbb{E}_\theta(T_2) = \lambda \theta + (1-\lambda) \theta = \theta$$

Moraleja: La combinaci3n convexa de estimadores insesgados es insesgado.

10.1 $X \sim f(x; \theta) \quad \theta \in \Theta \quad T_1, T_2$ insesgados (muestras de tamaño n)

Fabricamos U (muestras de tamaño $2n$)

$$U(X_1, \dots, X_{2n}) = \frac{1}{2} T_1(X_1, \dots, X_n) + \frac{1}{2} T_2(X_{n+1}, \dots, X_{2n})$$

¿ $V_\theta(U)$?

$$V_\theta(U) = V_\theta\left(\frac{1}{2} T_1\right) + V_\theta\left(\frac{1}{2} T_2\right) = \frac{1}{4} V_\theta(T_1) + \frac{1}{4} V_\theta(T_2)$$

↑
independencia
de X_1, \dots, X_n
con X_{n+1}, \dots, X_{2n}

HOJA 5

2. $\theta \in \Theta = (0, 1)$

a) ¿cota de CRAMER-RAO?

b) Mínima varianza

X
tabla

alores	prob.
-1	$\theta/4$
0	$1 - \theta/2$
1	$\theta/4$

PASO 1

a) $\frac{\partial \ln f(x; \theta)}{\partial \theta}$

PASO 1

$$\frac{\partial \ln f(x; \theta)}{\partial \theta} = \begin{cases} \frac{d}{d\theta} \ln f(-1; \theta) = \frac{1}{\theta} \\ \frac{d}{d\theta} \ln f(0; \theta) = \frac{1}{\theta-2} \\ \frac{d}{d\theta} \ln f(1; \theta) = \frac{1}{\theta} \end{cases}$$

PASO 2

$$Y = \frac{\partial \ln f(X; \theta)}{\partial \theta} \longrightarrow I_X(\theta) = V_\theta(Y)$$

PASO 2

Y
tabla

alores	prob.
$1/\theta$	$\theta/4$
$\frac{1}{\theta-2}$	$1 - \frac{\theta}{2}$
$1/\theta$	$\theta/4$

PASO 3

$$E_\theta(Y) = 0$$

$$V_\theta(Y) = E(Y^2) =$$

$$= \frac{1}{\theta^2} \cdot \frac{\theta}{4} + \frac{1}{(\theta-2)^2} \cdot \left(1 - \frac{\theta}{2}\right) + \frac{1}{\theta^2} \cdot \frac{\theta}{4} =$$

$$= \frac{1}{2\theta} - \frac{1}{2(\theta-2)}$$

b) $T = 2\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right)$ ¿insesgado? ¿mínima varianza.

Tenemos que mirar si $E_{\theta}(T) = \theta$

$$E_{\theta}(T) = 2 E_{\theta}(X^2) = 2 \left((-1)^2 \frac{\theta}{4} + 0^2 \left(1 - \frac{\theta}{2}\right) + 1^2 \cdot \frac{\theta}{4} \right) = \theta \quad \checkmark$$

$$V_{\theta}(T) = \frac{4n}{n^2} V_{\theta}(X^2) = \frac{4}{n} \left(E_{\theta}(X^4) - E_{\theta}(X^2)^2 \right) = \frac{4}{n} \left(\frac{\theta}{2} - \left(\frac{\theta}{2}\right)^2 \right)$$

[4.] (Normalidad asintótica, método delta)

$$X \sim \text{Geo}(p) \quad p \in (0,1) \quad E_p(X) = \frac{1}{p} \quad V_p(X) = \frac{1-p}{p^2}$$

$\frac{1}{\bar{X}}$ para estimar p

↑
normalidad asintótica

$$\text{TLC: } \sqrt{n} \left(\bar{X}_{(n)} - \frac{1}{p} \right) \longrightarrow N\left(0, \frac{1-p}{p^2}\right)$$

transformación $g(x) = 1/x$

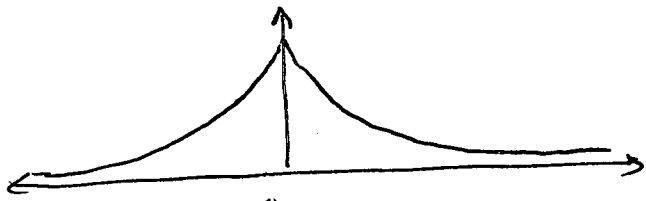
$$g'(x) = -\frac{1}{x^2} \Rightarrow |g'(x)|^2 = \frac{1}{x^4}$$

$$\Rightarrow \sqrt{n} \left(g(\bar{X}_n) - g\left(\frac{1}{p}\right) \right) \longrightarrow N\left(0, |g'(1/p)|^2 \cdot \frac{1-p}{p^2}\right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \sqrt{n} \left(\underbrace{\frac{1}{\bar{X}_n}}_{\hat{p}} - p \right) \longrightarrow N\left(0, (1-p)p^2\right)$$

Vamos a hacer los ejercicios [3] y [8], para los cuales vamos a hacer unos cálculos comunes.

$$(1) X \quad f(x; \theta) = \frac{1}{2\theta} e^{-|x|/\theta}, \quad x \in \mathbb{R} \quad \theta \in \Theta = (0, \infty)$$



Por simetría $E_{\theta}(X) = 0$

$$E_{\theta}(X^{2k+1}) = 0 \quad \text{con } k \geq 0 \text{ entero}$$

$$\begin{aligned} \bullet E_{\theta}(|X|) &= \int_{-\infty}^{\infty} |x| \cdot \frac{1}{2\theta} \cdot e^{-|x|/\theta} dx = \cancel{2} \int_0^{\infty} \frac{x}{\cancel{2}\theta} \cdot e^{-x/\theta} dx = \leftarrow \text{cambio variable } y = \frac{x}{\theta} \\ &= \theta \int_0^{\infty} y e^{-y} dy \end{aligned}$$

$$\Gamma(t+1) = \int_0^{\infty} y^t e^{-y} dy$$

$$\Gamma(k+1) = k!$$

$$= \theta \cdot 1 = \theta$$

$$\begin{aligned} \bullet E_{\theta}(X^2) &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \cdot \frac{1}{2\theta} \cdot e^{-|x|/\theta} dx = \int_0^{\infty} x^2 \cdot \frac{1}{\theta} \cdot e^{-x/\theta} dx = \leftarrow \text{cambio variable } y = \frac{x}{\theta} \\ &= \theta^2 \int_0^{\infty} y^2 e^{-y} dy = \theta^2 \Gamma(3) = 2\theta^2 \end{aligned}$$

$$\bullet E_{\theta}(X^4) = \theta^4 \Gamma(5) = 24\theta^4$$

$$\sqrt{E_{\theta}(X^{2k}) = \theta^{2k} \Gamma(2k+1) = (2k)! \theta^{2k}}$$

(2) Cota de Cramer-Rao

$$f(x; \theta) = \frac{1}{2\theta} \cdot e^{-|x|/\theta}$$

$$\ln f(x; \theta) = \ln \frac{1}{2} - \ln \theta - \frac{|x|}{\theta}$$

$$\partial_{\theta} \ln f(x; \theta) = -\frac{1}{\theta} + \frac{|x|}{\theta^2}$$

$$Y = \frac{|\bar{X}| - \theta}{\theta^2} \Rightarrow E_{\theta}(Y) = 0$$

$$I_X(\theta) = V_{\theta}(Y) = \frac{1}{\theta^4} V_{\theta}(|X|) =$$

$$= \frac{1}{\theta^4} (E_{\theta}(|X|^2) - E_{\theta}(|X|)^2) =$$

$$= \frac{1}{\theta^4} \left(\overset{E_{\theta}(X^2)}{2\theta^2} - \theta^2 \right) = \frac{1}{\theta^2}$$

$$\stackrel{\text{C.C.R.}}{\Rightarrow} V_{\theta}(T) \geq \frac{1}{n I_X(\theta)} = \frac{\theta^2}{n}$$

(3) $T = \overline{|X|}$ ¿insesgado? ¿mínima varianza?

$$E_{\theta}(T) = E_{\theta}(\overline{|X|}) \overset{\substack{\uparrow \\ \text{en general}}}{=} E_{\theta}(|X|) = \theta \Rightarrow T \text{ insesgado}$$

$$V_{\theta}(T) = V_{\theta}(\overline{|X|}) = \frac{V_{\theta}(|X|)}{n} = \frac{\theta^2}{n} \Rightarrow \text{mínima varianza}$$

(4) $T = \left(\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \right)^{1/2}$ normalidad asintótica de T

$$\text{TCL: } \sqrt{n} \left(\overline{X^2} - \underset{\substack{\uparrow \\ E(X^2)}}{2\theta^2} \right) \longrightarrow N \left(0, \underset{\substack{\uparrow \\ V(X^2)}}{20\theta^4} \right)$$

$$g(x) = \sqrt{\frac{x}{2}} \quad ; \quad g'(x) = \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{x}} \rightarrow |g'(x)|^2 = \frac{1}{8x}$$

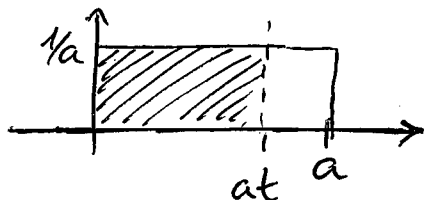
$$\sqrt{n}(T - \theta) \longrightarrow N \left(0, \frac{1}{16\theta^2} \cdot 20\theta^4 \right) \quad |g'(2\theta^2)|^2 = \frac{1}{16\theta^2}$$

HOJA 6

10. $X \sim \text{Unif}[0, a]$ | Intervalo para a
 $M_n = \max(X_1, \dots, X_n)$

a) Comprobar que $P\left(\frac{M_n}{a} \leq t\right) = t^n$

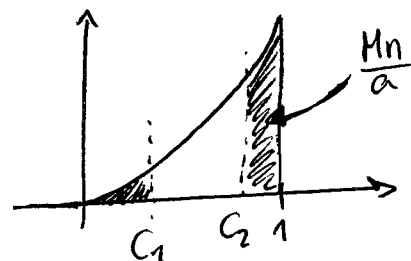
$$P\left(\frac{M_n}{a} \leq t\right) = P(X \leq at)^n = t^n \quad 0 \leq t \leq 1$$



b) Dado $\alpha \in (0, 1)$. Hallar C_1 y C_2 para que:

$$P_a\left(\frac{M_n}{a} \leq C_1\right) = P_a\left(\frac{M_n}{a} \geq C_2\right) = \alpha/2$$

$$C_1^n = P\left(\frac{M_n}{a} \leq C_1\right) = \alpha/2 \Rightarrow \boxed{C_1 = \sqrt[n]{\alpha/2}}$$



$$\frac{\alpha}{2} = P\left(\frac{M_n}{a} \geq C_2\right) = 1 - P\left(\frac{M_n}{a} \leq C_2\right) = 1 - C_2^n \Rightarrow \boxed{C_2 = \sqrt[n]{1 - \alpha/2}}$$

c) Intervalo de confianza.

Probabilidad (antes del experimento):

$$1 - \alpha = P\left(C_1 \leq \frac{M_n}{a} \leq C_2\right)$$

Muestra $X_1, \dots, X_n \rightarrow m_n = \max(X_1, \dots, X_n)$

$$\text{confianza } 1 - \alpha : \quad \frac{m_n}{C_2} \leq a \leq \frac{m_n}{C_1}$$

9. $X \sim N(\mu_0, \sigma^2)$ σ^2 parámetro desconocido a estimar
 \uparrow
 conocido

- a) ¿distribución de T_n ?
 b) Intervalo

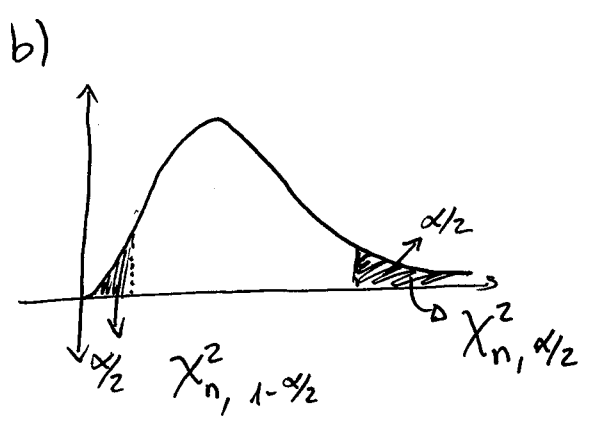
$$T_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu_0)^2$$

c)

$$\mathbb{E}_{\sigma^2}(T_n) = \frac{1}{n} \mathbb{E}_{\sigma^2} \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_0)^2 \right) = \frac{n}{n} \mathbb{E}_{\sigma^2} \left((X_i - \mu_0)^2 \right) = \frac{n}{n} V(X_i) = \sigma^2$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}_{\sigma^2}(T_n) = \sigma^2 \quad (\text{insesgado})$$

$$T_n = \left(\frac{\sigma^2}{n} \right) \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu_0}{\sigma} \right)^2 = \frac{\sigma^2}{n} \chi_n^2, \text{ porque } \chi_k^2 = \underbrace{Y_1^2 + \dots + Y_k^2}_{N(0,1)}$$



Probabilidad:

$$P(\chi_{n, 1-\alpha/2}^2 \leq \chi_n^2 \leq \chi_{n, \alpha/2}^2) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\frac{\sigma^2}{n} \chi_{n, 1-\alpha/2}^2 \leq \frac{\sigma^2}{n} \chi_n^2 \leq \frac{\sigma^2}{n} \chi_{n, \alpha/2}^2\right)$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{\sigma^2}{n} \chi_{n, 1-\alpha/2}^2 \leq T_n \leq \frac{\sigma^2}{n} \chi_{n, \alpha/2}^2\right) = 1 - \alpha$$

Estadística: (realización de una muestra)

Confianza $1 - \alpha$:

$$\frac{\sigma^2}{n} \chi_{n, 1-\alpha/2}^2 \leq \hat{t}_n \leq \frac{\sigma^2}{n} \chi_{n, \alpha/2}^2$$

$$\Rightarrow \frac{\hat{t}_n \cdot n}{\chi_{n, \alpha/2}^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{\hat{t}_n \cdot n}{\chi_{n, 1-\alpha/2}^2}$$

11.1. $X = \delta + Y$ $Y \sim \text{Exp}(1)$ $\delta > 0$ $T_n = \min(X_1, \dots, X_n)$

a) Comprobar que $F_{T_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < \delta \\ 1 - e^{-n(t-\delta)} & t \geq \delta \end{cases}$

$$P(Y > t) = e^{-t} \quad t \geq 0$$

$$f_Y(t) = e^{-t} \quad t \geq 0$$

$$P(X > s) = P(\delta + Y > s) = P(Y > s - \delta) = e^{-(s-\delta)} \quad \text{para } s \geq \delta$$

$$P(T_n > t) = P(X > t)^n = e^{-n(t-\delta)} \quad \text{para } t \geq \delta$$

$$\Rightarrow P(T_n < t) = F_{T_n}(t) = 1 - e^{-n(t-\delta)} \quad t \geq \delta$$

b) $\alpha \in (0,1)$ $P_\delta(T_n \leq C_1) = P_\delta(T \geq C_2) = \alpha/2$

$$P(T_n > C_2) = \alpha/2$$

$$\quad \quad \quad e^{-n(C_2-\delta)}$$

$$P(T_n \leq C_1) = 1 - P(T_n > C_1) = \alpha/2$$

despejamos C_1 y C_2

c) \hat{t} estimación T_n . Calcula intervalo confianza $1-\alpha$ para δ .

$$C_1 < \hat{t} < C_2 \quad \text{con confianza } 1-\alpha$$

2. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ μ, σ^2 desconocidos

$\alpha = 2.5\%$

muestra de tamaño 12
con $\bar{x} = 12.11$
y con $S = 1.479$

a)

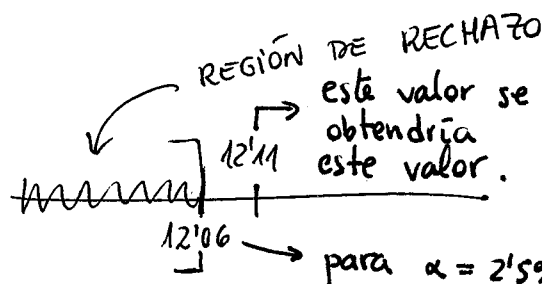
Estamos comparando μ con $\frac{13}{\mu_0}$

$H_0: \mu > \mu_0 = 13$

Región de rechazo: ¿ $\bar{x} < \mu_0 - t_{n-1, \alpha} \frac{S}{\sqrt{n}}$?

$12.11 < 13 - t_{11}(2.5\%) \cdot \frac{1.479}{\sqrt{12}} \Rightarrow 12.11 < 13 - 2.2 \cdot \frac{1.479}{\sqrt{12}} = 12.06$

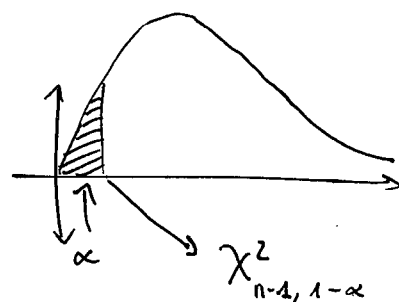
No podemos rechazar.



b) Estamos comparando σ con 1.5.

$H_0: \sigma > \sigma_0 = 1.5$

$\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{n-1, 1-\alpha}$
11 3.8
10! algo



No podemos rechazar

5. $n_1 = 100$
 $\bar{x}_1 = 0.6$

(P1)

$n_2 = 250$
 $\bar{x}_2 = \frac{175}{250} = 0.7$

(P2)

$\alpha = 5\%$

2)

$H_0: P_1 = P_2$ rechazo si $\underbrace{|\bar{x}_1 - \bar{x}_2|}_{0.1} > \underbrace{Z_{\alpha/2} \sqrt{\bar{p}(1-\bar{p})\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}_{1.96 \cdot (0.11)} \quad \text{con } \bar{p} = \frac{n_1\bar{x}_1 + n_2\bar{x}_2}{n_1 + n_2}$
No podemos rechazar

1) $H_0: P_1 \geq P_2$ rechazo si: $\underbrace{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}_{-0.1} < \underbrace{-Z_{\alpha} \sqrt{\bar{p}(1-\bar{p})\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}_{-0.09}$
se cumple \rightarrow rechazamos \rightarrow conclusión significativa: $P_1 < P_2$

3. $X \sim \text{Ber}(p)$

Muestra de tamaño n

$$H_0 \equiv p = 1/2 = p_0$$

Contamos el n° de unos

- a) $n=200$, $\alpha=5\%$ ¿Qué se requiere para rechazar la hipótesis?
- b) n : general pero grande, $\alpha=5\%$, Sale 57% de caras.
¿para qué n 's aceptamos y para qué n 's rechazamos?
- c) Calcular una fórmula explícita del p -valor?

a) \bar{x} = proporción de unos

$$\text{Región de rechazo: } \left| \bar{x} - \frac{1}{2} \right| \geq Z_{\alpha/2} \frac{\sqrt{1/2(1-1/2)}}{\sqrt{n}} = \frac{1}{2} Z_{\alpha/2} \frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$\Rightarrow \text{Rechazamos si: } \left| \bar{x} - \frac{1}{2} \right| \geq \frac{1}{2} \cdot 1.96 \cdot \frac{1}{\sqrt{200}}$$

b) Conocemos \bar{x} y α ¿en?

Si $n \geq \left(\frac{1}{2} \cdot \frac{1.96}{0.07} \right)^2$ rechazamos, por el contrario, tenemos que aceptar

c) ¿cómo?

$$\left| \bar{x} - \frac{1}{2} \right| = \frac{1}{2} Z_{\alpha/2} \cdot \frac{1}{\sqrt{n}} \Rightarrow \phi\left(\left| \bar{x} - \frac{1}{2} \right| \cdot 2\sqrt{n}\right) = 1 - \alpha/2 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \alpha = 2\left(1 - \phi\left(\left| \bar{x} - \frac{1}{2} \right| \cdot 2\sqrt{n}\right)\right)$$

4. $n=10$

$X :=$ colesterol antes
 $Y :=$ colesterol después

$H_0 \equiv$ nivel antes y después coinciden
 $\alpha = 5\%$

(X, Y) Suponemos normalidad

\hookrightarrow CUIDADO: No es el caso de dos poblaciones independientes
 X e Y no son independientes.

Es 1 población y 2 características (antes y después)

Consideramos $U = X - Y$

$U \sim \text{Normal}(\mu, \sigma^2)$

$\Rightarrow H_0 \equiv \mu = 0 = \mu_0$

σ desconocido

Rechazo: $|\bar{u} - 0| \geq t_{9, \alpha/2} \cdot \frac{S_u}{\sqrt{n}}$

Mirando datos: $\bar{u} = 5'5$

$S_u = 10$

$5'5 \geq 2'26 \cdot \frac{10}{\sqrt{10}} = 7'15$

No se cumple

No rechazamos

Tenemos que aceptar H_0 .

2. H_0 : (porcentaje de peces adultos ≤ 20 cm) es $\leq 10\%$

$$n=6$$

Rechazo si al menos 1 inferior a 20 cm.

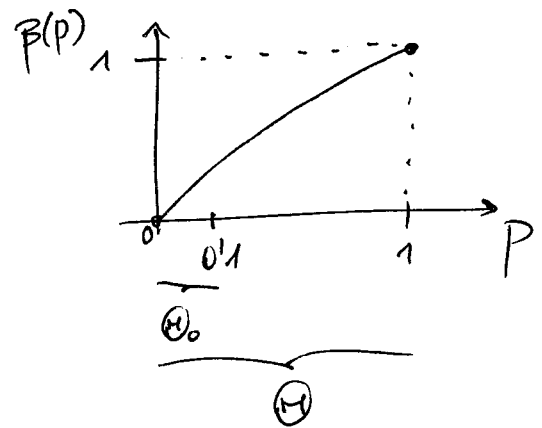
a) ¿Nivel de significación? ¿Función de potencia?

$$X \sim \text{Ber}(p) \quad p \in \Theta = (0,1)$$

$$H_0: p \leq 10\%$$

$$\begin{aligned} \text{Función de potencia} \rightarrow \beta(p) &= \mathbb{P}_p(\text{rechazar}) = \mathbb{P}_p(\text{Bin}(6, p) \geq 1) \\ \Rightarrow \beta(p) &= 1 - \mathbb{P}(\text{Bin}(6, p) = 0) = 1 - (1-p)^6 \end{aligned}$$

$$\text{Significación} = \sup_{\theta \in \Theta_0} \beta(p) = \beta(0.1)$$



b) Si fuera $p = 5\%$, ¿ $\mathbb{P}_p(\text{rechazar})$?

$$\mathbb{P}_{0.05}(\text{rechazar}) = \beta(0.05)$$

c) Si $p = 20\%$, ¿cuál es la probabilidad de aceptar?

$$\mathbb{P}_{0.2}(\text{aceptar}) = 1 - \mathbb{P}_{0.2}(\text{rechazar}) = 1 - \beta(0.2)$$

5. $X \sim \text{Geo}(p)$
nº de días

$$p \in (0, 1) = \Theta$$

$$n=10$$

Contrastar que $H_0: p > 0.2$

$$\Theta_0 = (0.2, 1)$$

Rechazo si $x_1, \dots, x_{10} \geq 3$.

¿Función de potencia y significación?

$$\beta(p) = \mathbb{P}_p(\text{rechazar}) = \mathbb{P}_p(\min(x_1, \dots, x_{10}) \geq 3) = \mathbb{P}_p(x_1 \geq 3, \dots, x_{10} \geq 3) =$$

$$= \mathbb{P}_p(X \geq 3)^{10}$$

$$\downarrow X \sim \text{Geo}(p)$$

$$\mathbb{P}_p(X=1) = p$$

$$\mathbb{P}_p(X=2) = p(1-p)$$

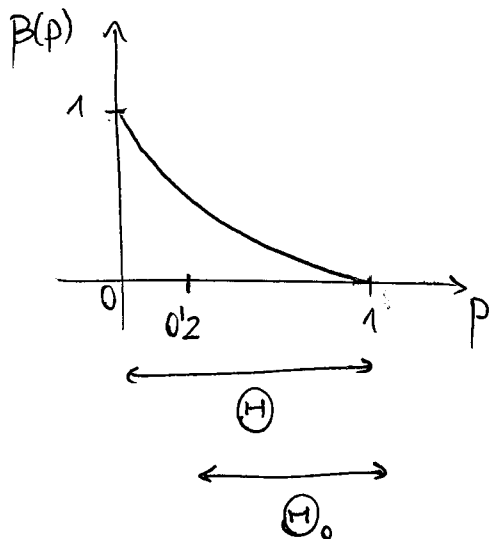
$$\mathbb{P}_p(X > k) = (1-p)^k \quad \uparrow$$

$$\parallel$$

$$((1-p)^2)^{10}$$

$$\parallel$$

$$(1-p)^{20}$$



Significación $\beta(0.2) = (0.8)^{20} = 1.15\%$

8. X

$$f(x; \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-x^2/2\theta}$$

$x \in \mathbb{R}$

$\theta \in (0, \infty) = \mathbb{R}^+$

Test RV para $H_0 = \theta < \theta_0$ con nivel α .

PASO 1 : Calcular VERO

PASO 2 : Máximo VERO

PASO 3 : RV

PASO 4 : Región de rechazo (Fijar c)

función de θ

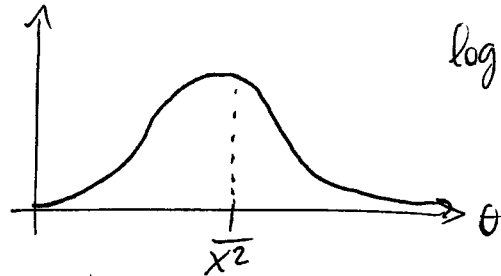
$$1) \text{VERO}(\theta; x_1, \dots, x_n) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\right)^n \left(\frac{1}{\sqrt{\theta}}\right)^n \exp\left(-\frac{\sum x_i^2}{2\theta}\right)$$

$$\text{VERO}(0^+) = 0$$

$$\text{VERO}(\infty) = 0$$

$\text{VERO}(\theta)$

2) MAX VERO



máximo absoluto.

$\log \text{VERO} \rightarrow \text{derivar} \rightarrow \text{igualar a cero} \rightarrow$
 $\rightarrow \text{obtenemos mejor estimación}$
 $\rightarrow \theta = \bar{x}^2$

3)

$$RV = \frac{\sup_{\theta \leq \theta_0} \text{VERO}(\theta)}{\sup_{\theta \in (0, \infty)} \text{VERO}(\theta)}$$

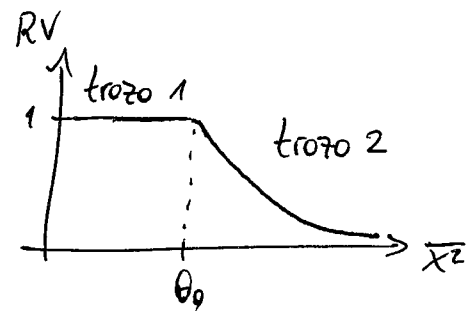
$$= \begin{cases} \frac{\text{VERO}(\bar{x}^2)}{\text{VERO}(\bar{x}^2)} = 1 & \text{si } \theta_0 \geq \bar{x}^2 \\ \frac{\text{VERO}(\theta_0)}{\text{VERO}(\bar{x}^2)} & \text{si } \theta_0 < \bar{x}^2 \end{cases}$$

4) Rechazo si $RV \leq c$ (poco verosímil)

trozo 1 siempre $RV = 1 \rightarrow$ nunca rechazo

trozo 2:

$$RV = \left(\frac{\bar{x}^2}{\theta_0}\right)^{n/2} \exp\left(-\frac{1}{2} \frac{\bar{x}^2}{\theta_0} n + \frac{1}{2} n\right)$$

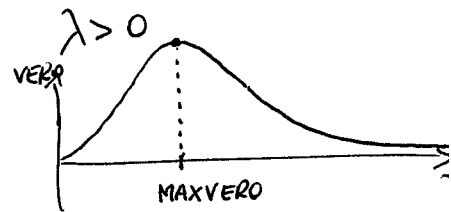


Región rechazo: $\left(\frac{\bar{x}^2}{\theta_0}\right)^{n/2} \exp\left(-\frac{1}{2} \frac{\bar{x}^2}{\theta_0} n + \frac{1}{2} n\right) \leq c \quad \wedge \quad \bar{x}^2 > \theta_0$

9. X $f(x; \lambda) = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|x|}$ $x \in \mathbb{R}$

$$VERO(\lambda; x_1, \dots, x_n) = \left(\frac{\lambda}{2}\right)^n \cdot e^{-n\lambda(|x_1| + \dots + |x_n|)} = \left(\frac{\lambda}{2}\right)^n \cdot e^{-n\lambda|\bar{x}|}$$

$\log VERO = n \log(\lambda/2) - n\lambda|\bar{x}| \rightarrow$ igualamos a cero y despejamos λ



$$\lambda = \frac{1}{|\bar{x}|}$$

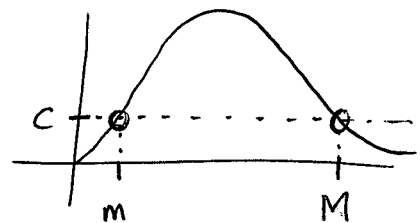
$H_0: \lambda = 2$ RV calibre c

$$RV = \frac{VERO(2)}{VERO(1/|\bar{x}|)}$$

Región rechazo: $RV < c$

$$\rightarrow RV = (2|\bar{x}|)^n e^{-2n|\bar{x}| + n}$$

$g(|\bar{x}|) = RV$ con $g(x) = (2x)^n e^{-2nx + n}$



Región de rechazo cuando $|\bar{x}| < m$ ó $|\bar{x}| > M$.

Función de potencia:

$$P_{\lambda}(m \leq |\bar{x}| \leq M)$$