

$\underline{X}^{(n)}$ muestra aleatoria (vector aleatorio)
 $\underline{x}^{(n)}$ realizacion de la muestra (numeros)

familia parametrica

$f \{ f_{\theta}(x) / \theta \in \Theta \}$

condiciones

⊛ $\Theta \neq \emptyset$

⊛ $f_{\theta}(x)$ son distinguibles segun θ
 $(\theta_1 \neq \theta_2 \Rightarrow f_1 \neq f_2)$

todas las distribuciones ^(vistas) son parametricas

funcion de verosimilitud

$$L(\bar{x}) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_i)$$

familias regulares

⊛ $\Theta \subset \mathbb{R}^k$ es abierto

⊛ el soporte de $f_{\theta}(x)$ no depende del parametro θ

fam parametrica \longrightarrow fam regular

\downarrow

fam exponencial

$$f_{\theta}(x) = A(\theta) e^{\sum_{i=1}^k c_i(\theta) r_i(x)} h(x)$$

teorema de Factorizacion

$$f_{\theta}(\underline{x}) = g(r(\underline{x}), \theta) h(\underline{x})$$

\uparrow realizacion

$T = r(\underline{X})$ estadistico \longrightarrow es sufic
 $\forall \theta$ si $X|_{T=t}$
 es ind $\forall t$

Metodo de max verosimilitud

$$L(\theta/\bar{x}) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_i)$$

Fam regular/exp
uso $\frac{\partial \ln f_{\theta}}{\partial \theta} = 0$

"maximo a mano"

S. $\hat{\theta}_{mv}$ para θ

$\Rightarrow \hat{\lambda}_{mv} = g(\hat{\theta}_{mv})$ para $g(\theta) = \lambda$

Guia 9

9.1 Sea X_1, X_2, X_3 una muestra aleatoria de la distribución Bernoulli(p).
(a) Verificar que $T = X_1 + X_2 + X_3$ es un estadístico suficiente para p .

$$T(\underline{X}) = X_1 + X_2 + X_3$$
$$X_i \sim \text{Ber}(p)$$

$$\Rightarrow P(\underline{X} = \underline{x} | T = t) = \frac{P(\underline{X} = \underline{x} \text{ y } T = t)}{P(T = t)}$$

$$(*) T \sim \text{Bin}(3, p) \rightarrow P(T = t) = \binom{3}{t} p^t (1-p)^{3-t}$$

$$(*) P(\underline{X} = \underline{x} | T = t) \rightarrow \begin{cases} 0 & \text{s. } T \neq \sum_{i=1}^3 x_i \\ \prod_{i=1}^3 p^{x_i} (1-p)^{1-x_i} & \text{s. } T = \sum_{i=1}^3 x_i \end{cases}$$

Prob discretas \rightarrow

$$\frac{\prod_{i=1}^3 p^{x_i} (1-p)^{1-x_i}}{\binom{3}{t} p^t (1-p)^{3-t}} = \frac{p^{\sum x_i} (1-p)^{3-\sum x_i}}{\binom{3}{t} p^{\sum x_i} (1-p)^{3-\sum x_i}} = \frac{1}{\binom{3}{t}} \Rightarrow \begin{matrix} \text{No depende de } \theta = p \\ T \text{ es suficiente} \end{matrix}$$

9.2 ● Sea X_n una muestra aleatoria de tamaño n de una distribución con densidad

$$f_{\theta}(x) = e^{-(x-\theta)} \mathbf{1}\{x > \theta\}.$$

Verificar que $T = \min(X_1, \dots, X_n)$ es un estadístico suficiente para θ .

$$f_{\theta}(x) = e^{-(x-\theta)} \mathbf{1}\{x > \theta\} \rightarrow \text{no es familia regular}$$

$$L_{\theta}(x) = \prod e^{-(x-\theta)} \mathbf{1}\{x > \theta\}$$

$$= \prod e^{\theta-x} \mathbf{1}\{x > \theta\}$$

$$= e^{n\theta - \sum x_i} \mathbf{1}\{\min(x) > \theta\}$$

$$= \underbrace{e^{-\sum x_i}}_{h(x)} \underbrace{e^{n\theta} \mathbf{1}\{\min(x) > \theta\}}_{g(r(x), \theta)}$$

$$h(x)$$

$$g(r(x), \theta)$$

$$\downarrow r(x) = T$$

→ Teorema de Factorización

T es estadístico suficiente

$$\theta - x_1 + \theta - x_2 = 2\theta - \sum x_i$$

9.3 Sea X_n una muestra aleatoria de tamaño n de la distribución Poisson(λ) y sea $T = \sum_{i=1}^n X_i$. Hallar la distribución de $X_n | T = t$ y deducir que T es un estadístico suficiente para λ .

$$T = \sum X_i$$

$$X_n | T=t \sim ?$$

$$X_i \sim \text{Poi}(\lambda)$$

$$X = \frac{\lambda^x e^{-\lambda}}{x!}$$

$$X_n | T = \sum x_i = (x_1, \dots, x_n) | T = \sum x_i$$

$$L_{\theta}(x) = \prod \frac{\lambda^{x_i} e^{-\lambda}}{x_i!} \mathbf{1}\{x \geq 0\}$$

$$= \frac{\lambda^{\sum x_i} e^{-n\lambda}}{\prod x_i!} \mathbf{1}\{\min(x) \geq 0\}$$

$$= \frac{\mathbf{1}\{\min(x) \geq 0\}}{\prod x_i!} \lambda^{\sum x_i} e^{-n\lambda}$$

$$\underbrace{\mathbf{1}\{\min(x) \geq 0\}}_{h(x)} \underbrace{\lambda^{\sum x_i} e^{-n\lambda}}_{g(r(x), \theta)}$$

$r(x) = \sum x_i$ es estadístico suficiente

9.4 Mostrar que las siguientes familias de distribuciones son familias exponenciales a 1 parámetro: (a) Bernoulli(p); (b) Pascal(4, p); (c) Poisson(λ); (d) Exponencial(λ).

Bernoulli

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

$$\begin{aligned} p_x(x) &= P(X=x) = p^x (1-p)^{1-x} \mathbb{1}_{\{x \in \{0,1\}\}} \\ &= p^x \frac{(1-p)}{(1-p)^x} \mathbb{1}_{\{x \in \{0,1\}\}} \\ &= \left(\frac{p}{1-p}\right)^x (1-p) \mathbb{1}_{\{x \in \{0,1\}\}} \\ &= e^{x \ln\left(\frac{p}{1-p}\right)} (1-p) \mathbb{1}_{\{x \in \{0,1\}\}} \end{aligned}$$

\downarrow \downarrow \downarrow \downarrow
 $r(x)$ $c(\theta)$ $A(\theta)$ $h(x)$

X es familia exponencial

Pascal

$$X \sim \text{Pas}(4, p)$$

$$\begin{aligned} p_x(x) &= \binom{x-1}{4-1} (1-p)^{x-4} p^4 \mathbb{1}_{\{x \geq 4\}} \\ &= \binom{x-1}{3} (1-p)^{x-4} p^4 \mathbb{1}_{\{x \geq 4\}} \\ &= \binom{x-1}{3} e^{(x-4)\ln(1-p)} p^4 \mathbb{1}_{\{x \geq 4\}} \\ &= p^4 e^{x\ln(1-p) - 4\ln(1-p)} \binom{x-1}{3} \mathbb{1}_{\{x \geq 4\}} \end{aligned}$$

\downarrow \downarrow \downarrow \downarrow \downarrow \downarrow
 $A(\theta)$ $r_1(x)$ $c_1(x)$ $r_2(x)$ $c_2(\theta)$ $h(x)$

$\underbrace{\hspace{10em}}$
 $r(x) = x - 4$
 $c(x) = \ln(1-p)$

Poisso

$$X \sim \text{Poi}(\mu)$$

$$\begin{aligned} p_x(x) &= \frac{\mu^x e^{-\mu}}{x!} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} \\ &= e^{-\mu} e^{x \ln(\mu)} \frac{1}{x!} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} \end{aligned}$$

\downarrow \downarrow \downarrow
 $A(\theta)$ $r(x)$ $c(\theta)$ $h(x)$

Exponencial

$$X \sim \text{E}(\lambda)$$

$$p_x(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}}$$

\downarrow \downarrow \downarrow
 $A(\theta)$ $c(\theta)$ $r(x)$ $h(x)$

9.5 Una moneda tiene una probabilidad de cara p , $p \in \{2/5, 4/5\}$. En 10 lanzamientos de la moneda se observaron exactamente 3 caras. Estimar por máxima verosimilitud la probabilidad de que en otros tres lanzamientos se observe exactamente una cara.

$$p_1 = 2/5$$

$$p_2 = 4/5$$

$n = 10$ lanzamientos

$X = \text{"cant de caras observadas"}$

$$X \sim \text{Bin}(n, p) = \text{Bin}(10, p)$$

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

$$P_\theta(x) = \binom{10}{x} p^x (1-p)^{10-x} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}}$$

— Función de verosimilitud

$$L(x=3, \frac{2}{5}) = f_{\frac{2}{5}}(3) = \binom{10}{3} \left(\frac{2}{5}\right)^3 \left(\frac{3}{5}\right)^7 \approx 0,21$$

→ max verosimilitud

$$L(\underline{x}, \theta) = \prod f_\theta(x)$$

$$L(x=3, \frac{4}{5}) = f_{\frac{4}{5}}(3) = \binom{10}{3} \left(\frac{4}{5}\right)^3 \left(\frac{1}{5}\right)^7 \approx 0,48 \cdot 10^{-3}$$

esta en binomial es un solo experimento

$$P(X_3=1 | \hat{\theta}=\frac{2}{5})$$

$$\Rightarrow P(\text{"1 c en 3 intentos"}) = \binom{3}{1} \left(\frac{2}{5}\right)^1 \left(\frac{3}{5}\right)^2 = \frac{54}{125}$$

Se usa el θ_{mv} que fue estimado

9.6 La cantidad de accidentes de tránsito por semana en la intersección de Paseo Colón y Estados Unidos tiene una distribución de Poisson de media λ .

(a) Hallar el estimador de máxima verosimilitud de λ basado en una muestra aleatoria de la cantidad de accidentes durante n semanas. **Mostrar que se trata de un estimador insesgado para λ y hallar la expresión de su error cuadrático medio.**

(b) En una muestra de 100 semanas se observaron las frecuencias:

Cantidad de accidentes	0	1	2	3	4	5
Frecuencia	10	29	25	17	13	6

En virtud de la información muestral calcular el estimador de máxima verosimilitud de λ y estimar la probabilidad de que en la semana del 24 de diciembre de 2017 no ocurra ningún accidente en la mencionada esquina.

(a)

$$L(\underline{x}, \mu) = \max_{\mu} P_{\mu}(\underline{x}) = \prod \frac{\mu^{x_i} e^{-\mu}}{x_i!} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} \rightarrow \text{es una fam regular}$$

$$= \mu^{\sum x_i} e^{-n\mu} \frac{\mathbb{1}_{\{\sum x_i \geq 0\}}}{\prod x_i!}$$

Fam regular

$$\rightarrow \frac{\partial \ln}{\partial \mu} = \left(\ln(\mu^{\sum x_i}) + \ln(e^{-n\mu}) + \ln\left(\prod \frac{\mathbb{1}_{\{x > 0\}}}{x_i!}\right) \right)'$$

$$= \left(\sum x_i \ln(\mu) - n\mu + \ln\left(\prod \frac{\mathbb{1}_{\{x > 0\}}}{x_i!}\right) \right)'$$

$$= \frac{\sum x_i}{\mu} - n = 0$$

$$\hat{\mu} = \frac{\sum x_i}{n} \quad \text{media muestral}$$

Sesgo

$$B(\mu) = E(\hat{\mu}) - \mu$$

$$= E\left(\frac{\sum x_i}{n}\right) - \mu$$

$$= \frac{1}{n} \sum E(x_i) - \mu$$

$$= \frac{1}{n} \mu - \mu = 0 \rightarrow \mu \text{ es insesgado}$$

$$\Rightarrow ECV(\hat{\mu}) = V(\hat{\mu}) - B^2(\mu) = E((\hat{\mu} - \mu)^2)$$

$$= V(\hat{\mu}) = V\left(\frac{\sum x_i}{n}\right) = \frac{1}{n^2} \sum V(x_i) = \frac{1}{n^2} \mu = \frac{\mu}{n}$$

$$EMV(\hat{\mu}) = \frac{\mu}{n}$$

(b) En una muestra de 100 semanas se observaron las frecuencias:

Cantidad de accidentes	0	1	2	3	4	5
Frecuencia	10	29	25	17	13	6

En virtud de la información muestral calcular el estimador de máxima verosimilitud de λ y estimar la probabilidad de que en la semana del 24 de diciembre de 2017 no ocurra ningún accidente en la mencionada esquina.

(b)

$n = 100$ semanas

valor de λ estimado $\hat{\lambda} = \frac{\sum x_i}{100}$

en 10 semanas \rightarrow 1 accidente

en 29 " " \rightarrow 2 accidentes

en 100 " " \rightarrow 5 accidentes

} cada semana es ind a la otra

x_i = cont de accidentes por semana

$$\lambda_{mv} = \frac{\sum x_i}{100} = \frac{0 \cdot 10 + 1 \cdot 29 + 2 \cdot 25 + 3 \cdot 17 + 4 \cdot 13 + 5 \cdot 6}{100}$$

$$\lambda_{mv} = \max_{\lambda} p_{\lambda}(x) =$$

9.7 $\hat{=}$ Sea X_n una muestra aleatoria de tamaño n de la distribución uniforme sobre el intervalo $[0, \theta]$.

(a) Hallar un estadístico suficiente para θ basado en X_n .

(b) Hallar el estimador de máxima verosimilitud de θ basado en X_n .

(c) Sea $\hat{\theta}_n$ el estimador de máxima verosimilitud de θ hallado en el inciso anterior. Mostrar que $E_{\theta}[\hat{\theta}_n] = \frac{n}{n+1}\theta$ y $\text{var}_{\theta}(\hat{\theta}_n) = \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)}$ para concluir que $\hat{\theta}_n$ converge en media cuadrática a θ cuando $n \rightarrow \infty$.

$$X_1, \dots, X_n \stackrel{\text{u.d.}}{\sim} U(0, \theta)$$

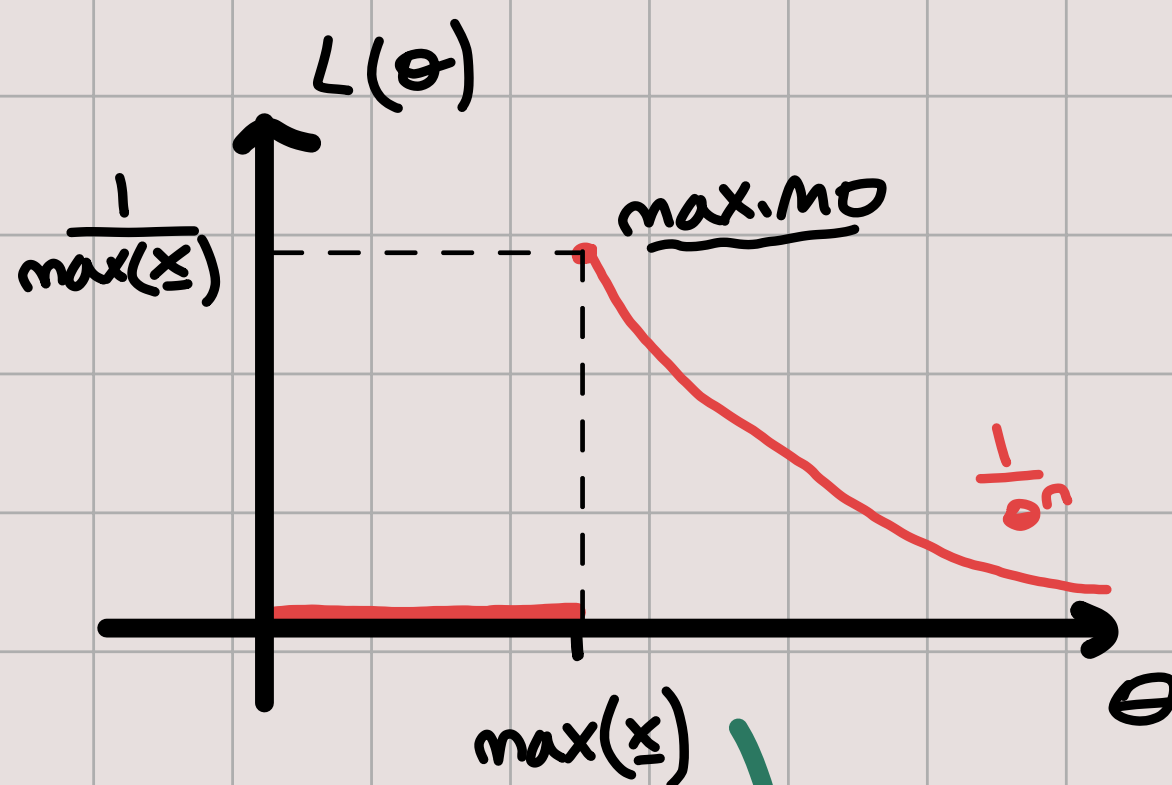
(a) $f_{\theta}(x)$ no es familia regular $\rightarrow f_{\theta}(x) = \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{\{0 < x \leq \theta\}}$

$$f_{\theta}(x) = \left(\frac{1}{\theta}\right)^n \mathbb{1}_{\{\min(x) > 0\}} \mathbb{1}_{\{\max(x) < \theta\}}$$

teorema de factorización $\rightarrow \underbrace{\left(\frac{1}{\theta}\right)^n \mathbb{1}_{\{\max(x) < \theta\}}}_{g(r(x), \theta)} \underbrace{\mathbb{1}_{\{\min(x) > 0\}}}_{h(x)}$

$\mathbb{1}_{\{\max(x) < \theta\}}$
 $\boxed{r(x) = \max(x)}$ \rightarrow es estadístico suficiente

(b) $\theta_{mv} \rightarrow L(\theta) = \left(\frac{1}{\theta}\right)^n \mathbb{1}_{\{\max(x) < \theta\}}$



como no es regular
hay que graficar

estoy viendo $L(\theta) = \begin{cases} 0 & \max(x) > \theta \\ \frac{1}{\theta^n} & \max(x) < \theta \end{cases}$ numero

$$\boxed{\hat{\theta}_{mv} = \max(x)}$$



(c) Sea $\hat{\theta}_n$ el estimador de máxima verosimilitud de θ hallado en el inciso anterior. Mostrar que $E_{\theta}[\hat{\theta}_n] = \frac{n}{n+1}\theta$ y $\text{var}_{\theta}(\hat{\theta}_n) = \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)}$ para concluir que $\hat{\theta}_n$ converge en media cuadrática a θ cuando $n \rightarrow \infty$.

$$E_{\theta}(\hat{\theta}_n) = \frac{n}{n+1}\theta \quad \text{var}_{\theta}(\hat{\theta}_n) = \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)}$$

$$F_{\theta}(t) = \left(\frac{t}{\theta}\right)^n \mathbb{1}_{\{0 < t < \theta\}} + \mathbb{1}_{\{t \geq \theta\}}$$

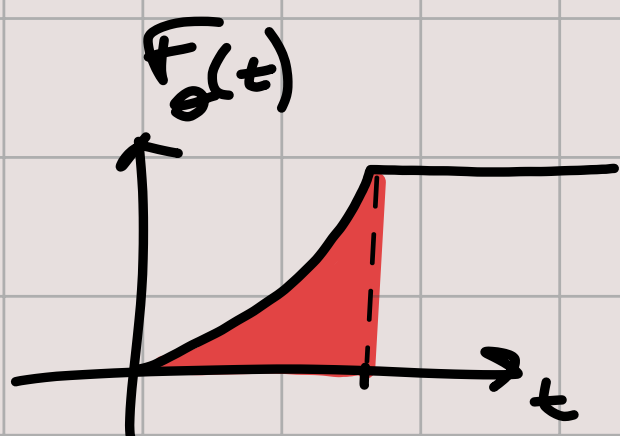
$\hat{\theta}$ es v.a

$$F_{\hat{\theta}}(t) = P(\hat{\theta} \leq t) = P(X_1 \leq t, X_2 \leq t, \dots, X_n \leq t)$$

$$= P(X_1 \leq t) P(X_2 \leq t) \dots P(X_n \leq t) \rightarrow X_i \sim U(0, \theta)$$

muestra
aleat
(ind)

$$F_{\theta}(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ \left(\frac{t}{\theta}\right)^n & \text{si } 0 < t < \theta \\ 1 & \text{si } t \geq \theta \end{cases}$$



Distribución	Notación	$f_X(x)$	Soporte	Parámetros	$E[X]$	$\text{var}(X)$
Uniforme	$U[a, b]$	$1/(b-a)$	$[a, b]$	$a < b$	$(a+b)/2$	$(b-a)^2/12$

$$\frac{dF_{\theta}(t)}{dt} = n \left(\frac{t}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{\{0 < t < \theta\}}$$

$$E(\hat{\theta}) = \int_0^{\theta} t \cdot \frac{n}{\theta^n} t^{n-1} dt = \frac{n}{\theta^n} \frac{\theta^{n+1}}{(n+1)} = \frac{\theta^n}{\theta^n} \frac{n}{n+1} = \theta \frac{n}{n+1} \rightarrow \text{tiene sesgo}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \theta \frac{n}{n+1} \xrightarrow{\text{L'Hopital}} \theta \rightarrow \text{asintóticamente insesgado}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E_{\theta}(\hat{\theta}) = \theta$$

$$\text{Var}_{\theta}(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}^2) - E^2(\hat{\theta})$$

$$= \int_0^{\theta} t^2 \cdot \frac{n}{\theta^n} t^{n-1} dt - \left(\frac{n\theta}{n+1}\right)^2$$

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

$$= \frac{n}{n+2} \theta^2 - \frac{n^2 \theta^2}{(n+1)^2} = \theta^2 \left(\frac{n}{n+2} - \frac{n^2}{(n+1)^2} \right) = \boxed{\frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

teorema

$$\left. \begin{array}{l} \text{Var}_{\theta}(\hat{\theta}) \rightarrow 0 \\ E_{\theta}(\hat{\theta}) \rightarrow \theta \end{array} \right\} \Rightarrow \hat{\theta} \text{ es debilmente consistente}$$

$$ECM(\hat{\theta}) = \text{Var}(\hat{\theta}) + B^2(\theta)$$

$$= \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)} + \frac{\theta^2}{(n+1)^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 + 0 = 0$$

Si converge en media cuadratica

⊗ Calculo ECM y veo limite $n \rightarrow \infty$
siempre daro

$$\begin{aligned} E(\hat{\theta}) - \theta &= \frac{n\theta}{n+1} - \theta = \theta \left(\frac{n}{n+1} - 1 \right) \\ &= \theta \left(\frac{n - (n+1)}{n+1} \right) \\ &= \theta \left(\frac{-1}{n+1} \right) \\ &= -\frac{\theta}{n+1} \end{aligned}$$

9.8 ● El tamaño, X (en GB), de ciertos archivos es una variable aleatoria cuya densidad es

$$f_{\theta}(x) = 3\theta^3 x^{-4} \mathbf{1}\{x \geq \theta\}, \quad \theta > 0.$$

(a) Hallar el estimador de máxima verosimilitud de θ basado en una muestra aleatoria de los tamaños de n archivos.

(b) Hallar expresiones para la esperanza y la varianza del estimador de máxima verosimilitud de θ .

(c) Mostrar que el estimador de máxima verosimilitud de θ converge en media cuadrática al verdadero valor de θ .

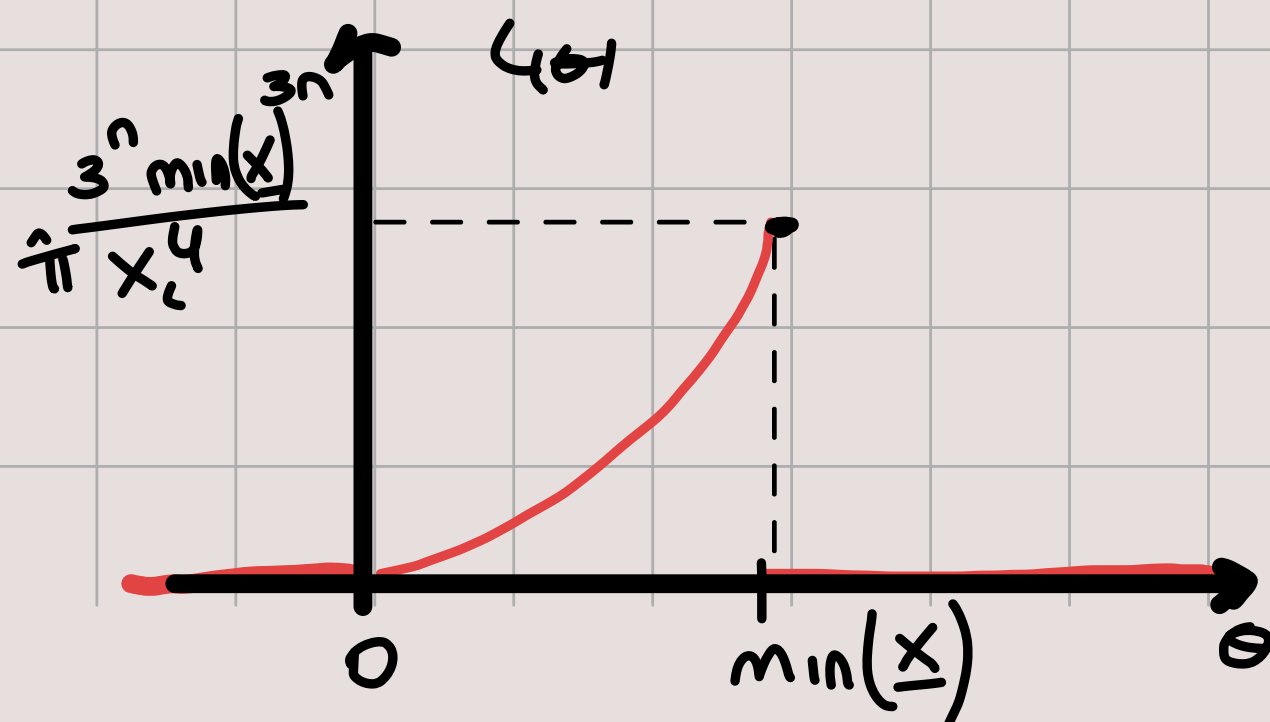
ⓐ $f_{\theta}(x) = \frac{3\theta^3}{x^4} \mathbf{1}\{x \geq \theta\}, \quad \theta > 0 \quad \leadsto \text{Par}(\theta, 3)$

no es fli regular!

$$f_{\theta}(x) = \frac{3^n \theta^{3n}}{\prod x_i^4} \mathbf{1}\{\min\{x\} \geq \theta\}$$

$$L(\theta) = \frac{3^n \theta^{3n}}{\prod x_i^4} \mathbf{1}\{\min(x) \geq \theta\}$$

→ graficar



$$\hat{\theta}_{mv} = \min\{x\}$$

(b)

$$E(\hat{\theta}_{mv}) \quad \hat{\theta} = \min(X)$$

$$\begin{aligned} F_{\theta}(t) &= P(\min(X) \leq t) \\ &= 1 - P(\min(X) > t) \\ &= 1 - P(X_1 > t) P(X_2 > t) \dots P(X_n > t) \\ &= 1 - \prod P(X_i > t) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(X_i > t) &= 1 - P(X_i \leq t) = 1 - \int_0^t \frac{3\theta^3}{x_i^{-4}} dx = 1 - \frac{3\theta^3}{3} \left(\frac{1}{\theta^3} - \frac{1}{t^3} \right) \\ &= 1 - 1 + \frac{\theta^3}{t^3} = \boxed{\frac{\theta^3}{t^3}} \end{aligned}$$

$$F_{\hat{\theta}}(t) = \begin{cases} \left(\frac{\theta}{t}\right)^3 \\ 1 \end{cases}$$

9.10 ● La duración en años de cierto tipo de dispositivos es una variable aleatoria X con función intensidad $\lambda(x) = 3\theta^{-3}x^2 \mathbf{1}\{x > 0\}$.

(a) Hallar un estadístico suficiente para θ basado en una muestra aleatoria de la duración de n dispositivos.

(a)

$$\lambda(x) = 3\theta^{-3}x^2 \mathbf{1}\{x > 0\} \leadsto \frac{3x^2}{\theta^3} \sim \frac{3}{2} \frac{x^2}{\theta^{2+1}} \text{ par}(2, x)$$

$$F_{\theta}(x) = 1 - e^{-\int_0^x \lambda(t') dt'} \mathbf{1}\{x > 0\}$$

$$\int_0^x 3\theta^{-3} t^2 dt = -\frac{x^3}{\theta^3}$$

$$F_{\theta}(x) = 1 - e^{-\frac{x^3}{\theta^3}} \mathbf{1}\{x > 0\}$$

$$\frac{\partial F_{\theta}(x)}{\partial x} = \frac{3x^2}{\theta^3} e^{-\left(\frac{x}{\theta}\right)^3} \mathbf{1}\{x > 0\} \sim \text{We.}(3, \theta) \quad \begin{matrix} \theta > 0 \\ x > 0 \end{matrix}$$

$$\begin{matrix} c=3 \\ \alpha=\theta \end{matrix}$$

$$f_{\theta}(x) = \prod \frac{3x_i^2}{\theta^3} e^{-\left(\frac{x_i}{\theta}\right)^3} \mathbf{1}\{x_i > 0\} \leadsto \text{es reg}$$

$$= \underbrace{\frac{3^n}{\theta^{n3}}}_{A(\theta)} e^{-\frac{1}{\theta^3} \sum x_i^3} \underbrace{\prod x_i^2 \mathbf{1}\{\min(x) > 0\}}_{h(x)}$$

\downarrow $c(\theta)$ \downarrow $r(x)$

$$r(x) = \sum x_i^n$$

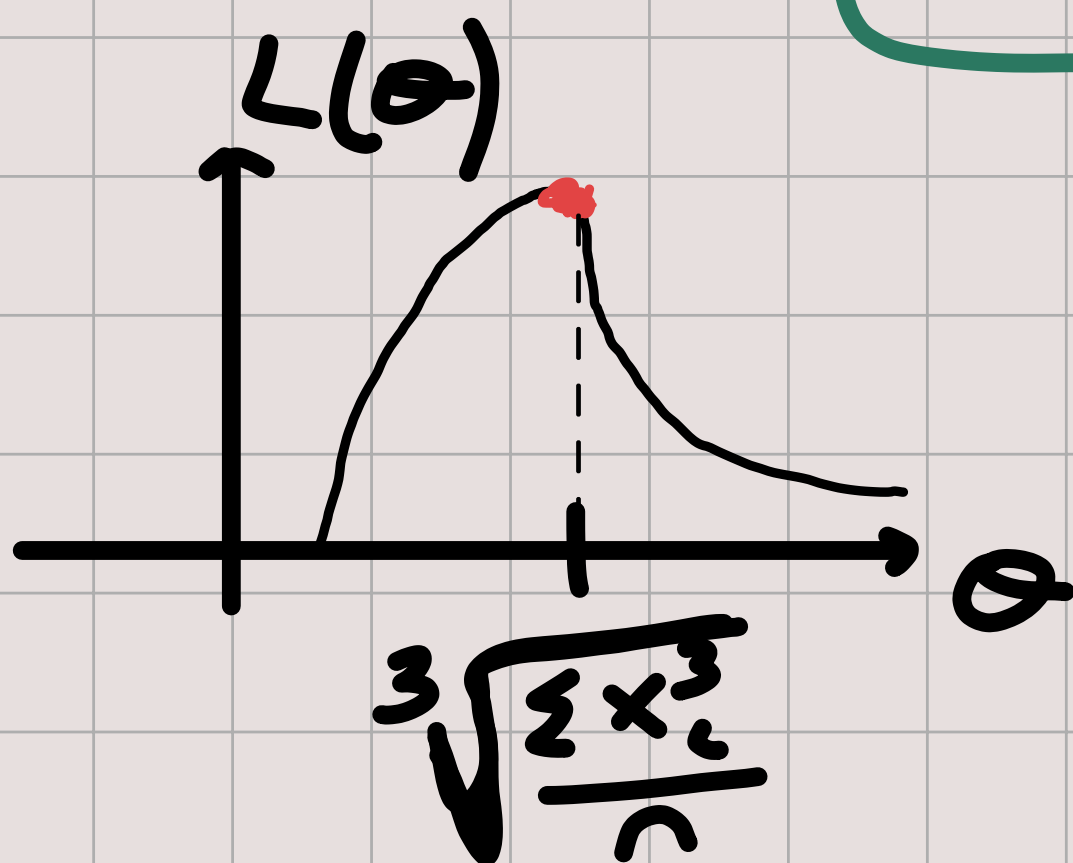
(b) Hallar el estimador de máxima verosimilitud de θ basado en una muestra aleatoria de la duración de n dispositivos.

$$L(\theta) = \frac{3^n}{\theta^{n^3}} \prod x_i^2 e^{-\frac{1}{\theta^3} \sum x_i^3} \quad \rightarrow \text{como es reg} \Rightarrow \frac{\partial \ln(L(\theta))}{\partial \theta} > 0$$

$$\ln(L(\theta)) = n \ln(3) - 3n \ln(\theta) + 2 \sum \ln(x_i) - \frac{1}{\theta^3} \sum x_i^3$$

$$\frac{\partial \ln(L(\theta))}{\partial \theta} = 0 - \frac{3n}{\theta} + 0 + \frac{3 \sum x_i^3}{\theta^4} = 0$$

$$\frac{3 \sum x_i^3}{\theta^4} = \frac{3n}{\theta} \rightarrow \frac{3 \sum x_i^3}{n} = \theta^3 \Rightarrow \theta_{mv} = \sqrt[3]{\frac{\sum x_i^3}{n}}$$



(c) Usando los números aleatorios

0.186, 0.178, 0.488, 0.255, 0.392, 0.234, 0.597, 0.205, 0.611, 0.651.

simular 10 valores de X cuando $\theta = 1$ y en base a esa información muestral calcular el estimador de máxima verosimilitud de θ .

(c) $\theta = 1$

$$\rightarrow F_{\theta}(x) = 1 - e^{-\frac{x^3}{\theta^3}} \mathbb{1}_{\{x > 0\}}$$

$$F_1(x) = 1 - e^{-x^3} \mathbb{1}_{\{x > 0\}}$$

$$\mu = 1 - e^{-x^3}$$

$$e^{-x^3} = 1 - \mu$$

$$-x^3 = \ln(1 - \mu)$$

$n = 10$

no hace
Falta
pasar lo

$$x^3 = -\ln(1 - \mu)$$

simulo
y
dótelego

$$\hat{\theta}_{mv} = \left(\frac{\sum_{i=1}^{10} -\ln(1 - \mu_i)}{10} \right)^{\frac{1}{3}} = \frac{1}{\sqrt[3]{10}} \left(\ln \left(\prod_{i=1}^{10} (1 - \mu_i) \right) \right)^{\frac{1}{3}} = \hat{\theta}_{mv}$$

