

# MAT-042: Taller 7

**Felipe Osorio**

<http://fosorios.mat.utfsm.cl>

Departamento de Matemática, UTFSM



## Ejercicio 1.a)

La función de log-verosimilitud es dada por:

$$\begin{aligned}\ell(\theta; \mathbf{x}) &= \sum_{i=1}^n \log f(x_i; \theta) = \sum_{i=1}^n \left\{ \log(x_i + 1) - \log \theta(\theta + 1) - \frac{1}{\theta} x_i \right\} \\ &= \sum_{i=1}^n \log(x_i + 1) - n \log \theta(\theta + 1) - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i,\end{aligned}$$

de este modo la función score asume la forma:

$$U(\theta; \mathbf{x}) = \frac{d \ell(\theta)}{d \theta} = -\frac{n(2\theta + 1)}{\theta(\theta + 1)} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i.$$

Resolviendo la condición de primer orden  $U(\theta; \mathbf{x}) = 0$  obtenemos,

$$(2\theta + 1)\theta - (\theta + 1)\bar{x} = 0,$$

es decir, el estimador máximo verosímil  $\hat{\theta}_{ML}$  para  $\theta$  es solución de la ecuación de segundo grado:

$$2\theta^2 - (\bar{x} - 1)\theta - \bar{x} = 0.$$

(1)



## Ejercicio 1.b)

El estimador para  $\theta$  vía el método de los momentos debe ser obtenido mediante resolver la ecuación:

$$E(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i,$$

Para obtener  $E(X)$ , Note que

$$\int_0^{\infty} x^{a-1} e^{-x/s} dx = s^a \Gamma(a).$$

De este modo,

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_0^{\infty} x f(x; \theta) dx = \frac{1}{\theta(\theta+1)} \int_0^{\infty} x(x+1) e^{-x/\theta} dx \\ &= \frac{1}{\theta(\theta+1)} \left[ \int_0^{\infty} x^2 e^{-x/\theta} dx + \int_0^{\infty} x e^{-x/\theta} dx \right] \\ &= \frac{1}{\theta(\theta+1)} [\theta^3 \Gamma(3) + \theta^2 \Gamma(2)] = \frac{\theta(2\theta+1)}{\theta+1}. \end{aligned}$$



## Ejercicio 1.b)

Es decir, el estimador de momentos,  $\hat{\theta}_{MM}$  corresponde a una solución de la ecuación:

$$\frac{\theta(2\theta + 1)}{\theta + 1} = \bar{x},$$

o equivalentemente,

$$2\theta^2 - (\bar{x} - 1)\theta - \bar{x} = 0.$$

que coincide con la ecuación de verosimilitud dada en (1).



## Ejercicio 2.a)

En este caso, tenemos que la función de log-verosimilitud es dada por

$$\ell(\theta) = n \log \theta - \theta \sum_{i=1}^n x_i = n \log \theta - \theta n \bar{x},$$

así,

$$U(\theta) = \frac{n}{\theta} - n\bar{x}.$$

Luego, resolviendo la ecuación de estimación  $U(\theta) = 0$ , sigue que  $\hat{\theta} = 1/\bar{X}$ . Además

$$U'(\theta) = -\frac{n}{\theta^2} \quad \implies \quad \mathcal{F}_n(\theta) = E\{-U'(\theta)\} = \frac{n}{\theta^2},$$

luego  $\widehat{SE}(\hat{\theta}) = \hat{\theta}/\sqrt{n}$ . De este modo

$$CI_n(\theta) = \left[ \frac{1}{\bar{x}} - z_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\theta}}{\sqrt{n}}, \frac{1}{\bar{x}} + z_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\theta}}{\sqrt{n}} \right] = \left[ \frac{1}{\bar{x}} - z_{1-\alpha/2} \frac{1}{\bar{x}\sqrt{n}}, \frac{1}{\bar{x}} + z_{1-\alpha/2} \frac{1}{\bar{x}\sqrt{n}} \right].$$



## Ejercicio 2.b)

Por otro lado,  $g(\theta) = 1/\theta = \lambda$ , luego

$$|g'(\theta)| = \left| -\frac{1}{\theta^2} \right| = \frac{1}{\theta^2}$$

De este modo  $\hat{\lambda} = 1/\hat{\theta} = \bar{X}$ , y

$$\widehat{SE}(\hat{\lambda}) = |g'(\hat{\theta})| \widehat{SE}(\hat{\theta}) = \frac{1}{\hat{\theta}^2} \frac{\hat{\theta}}{\sqrt{x}} = \frac{\bar{x}}{\sqrt{n}}.$$

Finalmente

$$CI_n(\lambda) = \left[ \bar{x} - z_{1-\alpha/2} \frac{\bar{x}}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z_{1-\alpha/2} \frac{\bar{x}}{\sqrt{n}} \right].$$



### Ejercicio 3)

Se desea probar

$$H_0 : \mu = 2270, \quad \text{versus} \quad H_1 : \mu \neq 2270.$$

En este caso consideramos el estadístico de prueba

$$T = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)}{s} = \frac{\sqrt{12}(2260 - 2270)}{36} = -0.9623,$$

y rechazamos  $H_0$  a un nivel  $\alpha = 0.05$  si,

$$|T| > t_{0.975}(11) = 2.2010,$$

como  $|T| = 0.9623 < 2.2010$ , aceptamos  $H_0$ . Es decir, la resistencia promedio a la compresión del concreto es de 2270 dpi.



## Ejercicio 4)

Considere  $Z = X - \theta$ . De este modo, la MGF de  $Z$  adopta la forma

$$M_Z(t) = \mathbb{E}(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tz} e^{-z} \exp(-e^{-z}) dz$$

Haciendo la substitución,

$$y = e^{-z} \quad \Rightarrow \quad dy = -e^{-z} dz.$$

y notando que

$$z \rightarrow -\infty \quad \Rightarrow \quad y \rightarrow e^{-(-\infty)} = \infty,$$

$$z \rightarrow +\infty \quad \Rightarrow \quad y \rightarrow e^{-\infty} = 0,$$

obtenemos

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





## Ejercicio 4)

De este modo,

$$\begin{aligned} E(Z) &= M'_Z(t)|_{t=0} = \Gamma'(1-t) \frac{d}{dt} (1-t) = -\Gamma'(1-t)|_{t=0} \\ &= -\Gamma'(1) = \gamma \approx 0.577216. \end{aligned}$$

Por tanto, haciendo  $X = Z + \theta$ , sigue que

$$E(X) = E(Z) + \theta = \theta + \gamma.$$

Ahora, usando el método de momentos, debemos resolver  $\overline{X} = E(X) = \theta + \gamma$ . De este modo,

$$\hat{\theta}_{MM} = \overline{X} - \gamma.$$



## Ejercicio 5.a)

Sea  $\mathbf{z} = (\mathbf{x}, \mathbf{y})$ , la función de verosimilitud es dada por

$$\begin{aligned} L(\lambda; \mathbf{z}) &= (2\pi\sigma^2)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \right\} \\ &\times (2\pi\lambda\sigma^2)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2\lambda\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 \right\} \\ &\propto \lambda^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2\lambda\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 \right\}, \end{aligned}$$

mientras que la función de log-verosimilitud asume la forma

$$\ell(\lambda; \mathbf{z}) = -\frac{n}{2} \log \lambda - \frac{1}{2\lambda\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 + k_1,$$

donde  $k_1$  representa una constante.



## Ejercicio 5.a)

De este modo,  $\hat{\lambda}_{\text{ML}}$  es solución de:

$$U(\lambda; \mathbf{z}) = -\frac{n}{2\lambda} + \frac{1}{2\lambda^2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 = 0,$$

de este modo,

$$\hat{\lambda}_{\text{ML}} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left( \frac{y_j - \mu}{\sigma} \right)^2.$$

Además

$$\ell''(\hat{\lambda}_{\text{ML}}; \mathbf{z}) = -\frac{n^4}{2\hat{\lambda}_{\text{ML}}} < 0.$$



## Ejercicio 5.b)

Considerando  $\sigma^2$  y  $\lambda$  desconocidos, sigue que:

$$\ell(\lambda, \sigma^2; \mathbf{z}) = -n \log \sigma^2 - \frac{n}{2} \log \lambda - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 - \frac{1}{2\lambda\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 + k_2$$

para  $k_2$  denotando una constante. El MLE de  $\boldsymbol{\theta} = (\lambda, \sigma^2)^\top$  es solución de:

$$\frac{\partial \ell(\lambda, \sigma^2; \mathbf{z})}{\partial \lambda} = -\frac{n}{2\lambda} + \frac{1}{2\lambda^2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 = 0$$

$$\frac{\partial \ell(\lambda, \sigma^2; \mathbf{z})}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 + \frac{1}{2\lambda\sigma^4} \sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2 = 0.$$

Resolviendo el sistema de ecuaciones anterior, obtenemos

$$\hat{\lambda}_{\text{ML}} = \frac{\sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}, \quad \hat{\sigma}_{\text{ML}}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2.$$



## Ejercicio 6)

Es sabido que el MLE de  $\lambda$  es dado por

$$\hat{\lambda} = \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i.$$

Ahora,

$$\log f(x; \lambda) = -\lambda + x \log \lambda - \log x!$$

de este modo,

$$U(x; \lambda) = -1 + \frac{x}{\lambda}, \quad U'(x; \lambda) = -\frac{x}{\lambda^2}.$$

Así, la información de Fisher (para una única observación) es dada por

$$\mathcal{F}_1(\lambda) = \mathbb{E}\{-U'(X; \lambda)\} = \mathbb{E}\left(\frac{X}{\lambda^2}\right) = \frac{1}{\lambda},$$

por tanto,

$$\widehat{SE}(\hat{\lambda}) = \frac{1}{\sqrt{\mathcal{F}_n(\hat{\lambda})}} = \frac{1}{\sqrt{n\mathcal{F}_1(\hat{\lambda})}} = \sqrt{\hat{\lambda}/n}.$$



## Ejercicio 6)

De este modo, un intervalo de confianza del  $100(1 - \alpha)\%$  para  $\lambda$  es dado por:

$$\begin{aligned} CI_n(\lambda) &= \left[ \hat{\lambda} - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{\lambda}/n}, \hat{\lambda} + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{\lambda}/n} \right] \\ &= \left[ \bar{x} - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\bar{x}/n}, \bar{x} + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\bar{x}/n} \right]. \end{aligned}$$

Para el conjunto de datos  $x = \{2, 0, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 2\}$ , se obtuvo  $\bar{x} = 8/10 = 0.8$ . Así, usando  $\alpha = 0.05$ , tenemos:

$$\begin{aligned} CI_n(\lambda) &= [0.8 - z_{0.975} \sqrt{0.8/10}, 0.8 + z_{0.975} \sqrt{0.8/10}] \\ &= [0.2456, 1.3544], \end{aligned}$$

donde  $z_{0.975} = 1.96$  representa el valor cuantil 0.975 de la distribución  $N(0, 1)$ .



## Ejercicio 7)

Para la distribución Uniforme en el intervalo  $(a, b)$ , tenemos

$$E(X) = \frac{1}{b-a} \int_a^b x \, dx = \frac{1}{b-a} \left( \frac{b^2}{2} - \frac{a^2}{2} \right) = \frac{a+b}{2},$$

$$E(X^2) = \frac{1}{b-a} \int_a^b x^2 \, dx = \frac{1}{b-a} \left( \frac{b^3}{3} - \frac{a^3}{3} \right) = \frac{1}{3}(a^2 + ab + b^2).$$

De este modo debemos resolver el sistema de ecuaciones

$$\mu_1 = \frac{a+b}{2}, \quad \mu_2 = \frac{1}{3}(a^2 + ab + b^2).$$

Es decir,  $a + b = 2\mu_1 \Rightarrow a = 2\mu_1 - b$ . Substituyendo en la segunda ecuación, obtenemos

$$(2\mu_1 - b)^2 + (2\mu_1 - b)b + b^2 = 3\mu_2.$$

O sea,  $\hat{b}_{MM}$  debe ser solución de la ecuación de segundo grado

$$b^2 - 2\mu_1 b + (4\mu_1^2 - 3\mu_2) = 0,$$



## Ejercicio 7)

Cuyas raíces pueden ser escritas como:

$$\hat{b}_{MM} = m_1 \pm \sqrt{3(m_2 - m_1^2)}.$$

Notando que se debe satisfacer  $\hat{a}_{MM} < \hat{b}_{MM}$ , sigue que

$$\hat{a}_{MM} = 2m_1 - \hat{b}_{MM} = m_1 - \sqrt{3(m_2 - m_1^2)}, \quad \hat{b}_{MM} = m_1 + \sqrt{3(m_2 - m_1^2)},$$

como  $m_2 - m_1^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ , obtenemos finalmente que

$$\hat{a}_{MM} = \bar{x} - \left\{ \frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right\}^{1/2}$$

$$\hat{b}_{MM} = \bar{x} + \left\{ \frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right\}^{1/2}$$

