

Estimador de Máxima Verosimilitud

MLE - EMV

Profesor: Raimundo Undurraga

Auxiliares: Brandon Galarza, Camila Jáuregui Leonardo Meneses, Francisca Monetta,
Matias Reyes, Bastian Urzúa, Antonia Villegas

P1.-

1. El tiempo de realización en minutos de una determinada tarea dentro de un proceso industrial es una VA con función de densidad:

$$f(x) = \frac{x}{\theta^2} e^{-\frac{x}{\theta}}, x > 0$$

Suponga que tiene una muestra aleatoria simple de N observaciones. Buscamos estimar el parámetro θ a partir del método de máxima verosimilitud.

- a) Plantee la función de verosimilitud. Intuitivamente, ¿Qué significa esta función?
 - b) Obtenga una expresión para la función de log-verosimilitud.
 - c) Determine el estimador máximo verosímil de θ . Explique en qué consiste obtener un estimador a través de este método.
2. Considere la siguiente función de distribución:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\alpha}{x^{\alpha-1}} & \text{si } 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{si } \sim \end{cases}$$

Encuentre el EMV de α para una muestra aleatoria de tamaño N .

P2.- Considere una muestra que proviene de una variable aleatoria D que distribuye Exponencial con un parámetro poblacional dado por λ , tal que su densidad corresponde a:

$$Pr(D = d_i) = -\lambda e^{-\lambda d_i}$$

Usted, a su vez, observa una muestra de 8 observaciones, dada por $\{4.8, 5, 3.6, 10, 4.7, 6.2, 7.3, 5\}$.

- a) Obtenga el Estimador por Máxima Verosimilitud de λ , describiendo detenidamente los pasos y corroborando que sea el que maximice la probabilidad de observar la muestra
- b) ¿Cuál es el valor estimado, dada la muestra, de $\hat{\lambda}_{EMV}$?

Resumen

- **Función de Verosimilitud (*Likelihood*)**

Sea $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ variables aleatorias con densidad conjunta $f(X|\theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta)$, con probabilidad conjunta con una función que depende de θ .

Por lo tanto la función verosimilitud se define como:

$$L(\theta|X) = L(\theta, x_1, x_2, \dots, x_n) = f(X|\theta)$$

Likelihood : Probable que ocurra

- **Estimador de Máxima Verosimilitud (*MLE o EMV*)**

Maximizamos $L(\theta|X)$ para encontrar aquel $\hat{\theta}$ que maximiza la probabilidad de ocurrencia de lo que observamos en los datos de X

$$\hat{\theta}_{EMV} = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} L(\theta|X)$$

- **Para estimar el estimador se requiere:**

- i. Conocer o asumir la distribución de los datos X (Recordando la materia vista en la primera parte del curso).
- ii. Considerar que la muestra aleatoria $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ sean i.i.d. Mediante esto, ya que la función se puede descomponer de la siguiente forma

$$L(\theta|X) = f(X|\theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n|\theta) = \prod_{i=1}^N f(X_i|\theta)$$

Para facilitar el método anterior, podemos trabajar con la log-verosimilitud, obteniendo:

$$\ln(L(\theta|X)) = \ln\left(\prod_{i=1}^N f(X_i|\theta)\right)$$

Llegando a lo siguiente:

$$\sum_{i=1}^N \ln(f(X_i|\theta)) \tag{1}$$

(1) Podemos obtener esta transformación ya que $\ln()$ es una función monótona y creciente, por lo tanto :

$$\hat{\theta}_{EMV} = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} L(\theta|X) = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} \ln(L(\theta|X))$$

• **Propiedades de EMV para Muestras Grandes:**

Bajo condiciones de regularidad:

- EMV es **consistente**
- EMV es **asintóticamente eficiente**
- EMV es **asintóticamente distribuido normal**

• **Propiedades de EMV para Muestras Finitas:**

- EMV es consistente, pero pueden estar severamente sesgado en muestras finitas
- La estimación matriz varianza-covarianza puede ser muy dudosa en muestras finitas

”Recetario para obtener una EMV/MLE”

a) Escribir la función verosimilitud $L(\theta|X) = f(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta)$

b) Escribir la función log-verosimilitud $\ln(L(\theta|X))$

c) Maximizar la función usando la Condición de Primer Orden (CPO) $\frac{\partial \ln(L(\theta|X))}{\partial \theta} = 0$

d) Despejar θ denotándolo como $\hat{\theta}_{EMV}$

e) Comprobar que sea un máximo, o sea, que se cumpla la Condición Segundo Orden (CSO) $\frac{\partial^2 \ln(L(\theta|X))}{\partial \theta^2} < 0$