

Ejercicio resuelto

Inferencia

4 de diciembre de 2023

Sea X la variable aleatoria que mide el tiempo, en meses, entre interrupciones consecutivas de suministro ocurridas en cierta instalación eléctrica. Se supone que X sigue una distribución con densidad

```
> f = function (x, mu) mu^(-1) * exp(-x/mu) * (x>0)
```

y que las interrupciones son independientes entre sí. Para estimar la distribución de X se tomó una muestra aleatoria simple cuyos resultados fueron los siguientes:

```
> X = c(3.35, 1.30, 1.23, 2.13, 7.70, 11.61, 8.02, 1.44, 3.26,
+ 2.06, 6.06, 0.42, 5.58, 1.40, 6.26, 0.48, 1.46, 7.33, 7.55,
+ 1.37, 5.41, 0.23, 3.96, 0.86, 0.85, 1.76, 1.3, 18.36, 2.76,
+ 4.22)
```

1. Calcula el estimador máximo-verosímil de μ y el valor de la estimación para la muestra obtenida.

$$\begin{aligned} \text{densidad } f &= e^{-x/\mu}/\mu \Rightarrow \text{verosimilitud } L = e^{-\sum x_i/\mu}/\mu^n \Rightarrow \\ \ln L &= -\sum x_i/\mu - n \ln \mu \Rightarrow \partial \ln L / \partial \mu = \sum x_i/\mu^2 - n/\mu \Rightarrow \\ \{ \quad 0 &= \partial \ln L / \partial \mu \Rightarrow \hat{\mu}_{\text{MV}} = \sum x_i/n = \bar{x} \quad \} \end{aligned}$$

o bien, sabiendo que X es exponencial($1/\mu$) y que $\hat{\lambda}_{\text{MV}} = 1/\bar{x}$, por la propiedad de invariancia funcional del EMV, $\hat{\mu}_{\text{MV}} = 1/\hat{\lambda}_{\text{MV}} = \bar{x}$

```
> mean(X) # estimación
```

```
[1] 3.990667
```

2. Halla la esperanza y la varianza del estimador máximo-verosímil de μ .

$$\begin{aligned} X_i \text{ exponencial}(1/\mu), \text{ independientes} &\Rightarrow \sum X_i \text{ gamma}(n, 1/\mu) \\ \Rightarrow \hat{\mu}_{\text{MV}} \text{ gamma}(n, n/\mu) &\Rightarrow \text{esperanza} = n/(n/\mu) = \mu, \\ \text{varianza} = n/(n/\mu)^2 &= \mu^2/n \end{aligned}$$

o bien, sin usar que X es exponencial,

$$E(\hat{\mu}_{\text{MV}}) = E\left(\frac{\sum X_i}{n}\right) = \frac{\sum E(X_i)}{n} = \frac{\sum E(X)}{n} = \frac{n \cdot E(X)}{n} = E(X)$$

$$V(\hat{\mu}_{\text{MV}}) = V\left(\frac{\sum X_i}{n^2}\right) = \frac{\sum V(X_i)}{n^2} = \frac{\sum V(X)}{n^2} = \frac{n \cdot V(X)}{n^2} = \frac{V(X)}{n}$$

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_0^\infty x \cdot \frac{1}{\mu} \cdot e^{-x/\mu} \cdot dx = \left\langle \begin{array}{ll} u = x/\mu & dv = e^{-x/\mu} dx \\ du = dx/\mu & v = -\mu e^{-x/\mu} \end{array} \right\rangle \\ &= \left[-x^2 e^{-x/\mu} \right]_{x=0}^\infty - \int_0^\infty -e^{-x/\mu} dx = 0 + \mu = \mu \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_0^\infty x^2 \cdot \frac{1}{\mu} \cdot e^{-x/\mu} \cdot dx = \left\langle \begin{array}{ll} u = x^2/\mu & dv = e^{-x/\mu} dx \\ du = 2x dx/\mu & v = -\mu e^{-x/\mu} \end{array} \right\rangle \\ &= \left[-x^2 e^{-x/\mu} \right]_{x=0}^\infty - \int_0^\infty -2xe^{-x/\mu} dx = 0 + 2 \int_0^\infty xe^{-x/\mu} dx \\ &= 2\mu \int_0^\infty x \cdot \frac{1}{\mu} \cdot e^{-x/\mu} dx = 2\mu \cdot E(X) = 2\mu^2 \end{aligned}$$

$$V(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = 2\mu^2 - \mu^2 = \mu^2$$

3. Obtén un intervalo de confianza con coeficiente $1 - \alpha = 0,95$ para la media y la mediana de X .

```
> (n = length(X))
```

```
[1] 30
```

```
> alfa = 1 - 0.95
> (a = qgamma(c(alfa/2, 1-alfa/2), n, n))
```

```
[1] 0.6746958 1.3882946
```

```
> (muMV = mean(X))
```

```
[1] 3.990667
```

media de $X = \mu$; $\hat{\mu}_{\text{MV}}$ gamma($n, n/\mu$) $\Rightarrow \hat{\mu}_{\text{MV}}/\mu$ gamma(n, n)

$\Rightarrow 0,95 = \Pr(0,674695800714031 < \hat{\mu}_{\text{MV}}/\mu < 1,38829458128622)$

\Rightarrow intervalo de confianza para la media = $[\hat{\mu}_{\text{MV}}/1,38829458128622; \hat{\mu}_{\text{MV}}/0,674695800714031] = [2,87451000706883; 5,91476434630739]$

mediana de $X = m \Rightarrow 1/2 = F(m) = 1 - e^{-m/\mu} \Rightarrow$

$\ln(1/2) = -\ln 2 = -m/\mu \Rightarrow \hat{m}_{\text{MV}} = \ln 2 \cdot \hat{\mu}_{\text{MV}}$ por equivariancia

\Rightarrow intervalo de confianza para $m = \ln 2 \cdot$ intervalo de confianza para $\mu = [1,99245850689111; 4,09980223031946]$

intervalo para μ mediante *bootstrap* :

```
> B = 10000
> ## bootstrap percentil
> distri = replicate (B,
+ {
+   Xb = sample(X,,TRUE)
+   mean(Xb)
+ })
> quantile (distri, c(alfa/2, 1-alfa/2))
```

2.5% 97.5%

2.705333 5.491675

```
> ## bootstrap básico
> distri = replicate (B,
+ {
+   Xb = sample(X,,TRUE)
+   mean(Xb) - muMV
+ })
> muMV - quantile (distri, c(1-alfa/2, alfa/2))
```

97.5% 2.5%

2.49625 5.27935

intervalo exacto de longitud óptima:

```

> ## alfa == alfa1 + alfa2
> intervalo = function (alfa1)
+   muMV / qgamma(c(1-alfa+alfa1, alfa1), n, n)
> longitud = function (alfa1) diff (intervalo (alfa1))
> (o = optimize (longitud, c(0, alfa)))
$minimum
[1] 0.03802793

$objective
[1] 2.953237

> intervalo (o$minimum) # intervalo óptimo
[1] 2.739056 5.692293

```

4. Calcula la estimación máximo-verosímil de μ , suponiendo que los datos de la muestra estuvieran agrupados en las siguientes clases:

Intervalo	[0; 1)	[1; 1,5)	[1,5; 3)	[3; 4,5)	[4,5; 7,5)	$\geq 7,5$
Frecuencia	5	7	4	4	5	5

```

> corte = c(0, 1, 1.5, 3, 4.5, 7.5, Inf)
> frecu = c(5, 7, 4, 4, 5, 5)
> L = function (mu) prod (diff (pexp (corte, 1/mu)) ^ frecu)
> lnL = function (mu)
+   sum (log (diff (pexp(corte, 1/mu))) * frecu)
> (muMVA <- optimize (L, c(0, 100), maximum=TRUE) $ maximum)

[1] 4.053007

> optimize (lnL, c(0, 100), maximum=TRUE) $ maximum

[1] 4.053015

```

salvo por el error de la optimización numérica, el máximo se alcanza en el mismo lugar, en torno a $\mu = 4,05301$