

# Estadística: Entregable 3

*Àlex Batlle Casellas*

16/4/2021

Considerem la v.a.  $X$  amb funció de densitat:

$$f(x; \lambda, \eta) = \frac{\eta^\lambda}{\Gamma(\lambda)} x^{-\lambda-1} e^{-\frac{\eta}{x}},$$

per  $x > 0, \lambda > 0, \eta > 0$ . Comproveu que és una família exponencial amb els estadístics  $T(x) = (\log x, \frac{1}{x})$ , trobeu-ne el paràmetre canònic  $\theta = (\theta_1, \theta_2)$ , i la constant  $C(\theta)$ . En algun apartat caldrà fer servir la funció digamma  $\psi(x)$  que correspon a la derivada del logaritme de la funció  $\Gamma(x)$ .

$$f(x; \theta) = \frac{h(x) e^{\sum_{i=1}^2 \theta_i T_i(x)}}{C(\theta)},$$

amb  $\theta = (\theta_1, \theta_2) = (-\lambda - 1, -\eta)$ ,  $h(x) = 1$ ,  $C(\theta) = \frac{\Gamma(-\theta_1 - 1)}{(-\theta_2)^{-\theta_1 - 1}} = \frac{\Gamma(\lambda)}{\eta^\lambda}$ .

## Apartat A

En el cas que sabéssim que  $\mathbb{E}[T(x)] = (1.66, 0.23)$ , contesteu les preguntes següents:

1. Quin seria el valor de  $\lambda$ ?
2. Quin seria el valor de  $\eta$ ?

Farem servir que

$$\mathbb{E}[T(X)] = \nabla_\theta \log C(\theta) = (\psi(-\theta_1 - 1) + \log(-\theta_2), \frac{\theta_1 + 1}{\theta_2}).$$

```
equ <- function(t1) {  
  return(digamma(-t1-1)+log((-t1-1)/0.23)-1.66)  
}  
theta1 <- uniroot(equ, c(-10,-2))$root  
theta2 <- (theta1+1)/0.23  
(lambda <- -theta1-1)
```

```
## [1] 1.352285
```

```
(eta <- -theta2)
```

```
## [1] 5.879502
```

3. Quin seria el valor de  $V(\log X)$ ?
4. Quin seria el valor de  $V(\frac{1}{X})$ ?

Farem servir que

$$\mathbb{V}[T(X)] = (\partial_1^2 \log C(\theta), \partial_2^2 \log C(\theta)) = (\partial_1 \psi(\theta_1), \frac{\theta_1}{\theta_2^2}).$$

```
(v.logx <- trigamma(-theta1-1))
```

```
## [1] 1.074716
```

```
(v.1_x <- -(theta1+1)/(theta2^2))
```

```
## [1] 0.03911896
```

5. Quin seria el valor de  $\text{Cov}(\log X, \frac{1}{X})$ ?

Farem servir que

$$\text{Cov}(T_1(X), T_2(X)) = \frac{\partial^2}{\partial \theta_1 \partial \theta_2} \log C(\theta) = \frac{\partial}{\partial \theta_1} \left( \frac{\partial}{\partial \theta_2} \log C(\theta) \right) = \frac{\partial}{\partial \theta_1} \left( \frac{\theta_1 + 1}{\theta_2} \right) = \frac{1}{\theta_2}.$$

```
(cov.logx.1_x <- 1/theta2)
```

```
## [1] -0.1700824
```

## Apartat B

En la situació habitual no coneixem el valor dels paràmetres, però tenim una mostra: suposeu que la grandària és 343, i la mitjana dels logaritmes de les  $X$  ha donat 1.66119 i la de les inverses  $\frac{1}{X}$  ha donat 0.22554. Estimeu per màxima versemblança els paràmetres de la distribució  $\lambda$  i  $\eta$ . Calculeu la matriu d'informació en els paràmetres canònics, avalueu la matriu en el màxim versemblant, i contesteu:

Nota: Feu servir la Suficiència, no obstant, les dades són a dades.csv d'Atenea amb el vostre nom.

6. L'estimador m.v. de  $\lambda$  ha donat:

7. L'estimador m.v. de  $\eta$  ha donat:

Ens aprofitarem de la consistència dels estimadors màxim versemblants:

$$\begin{aligned} \overline{T(X)} &= (\overline{T_1(X)}, \overline{T_2(X)}) = (1.66119, 0.22554); \\ \overline{T(X)} &= \mathbb{E}[T(X)] = \nabla \log C(\theta) = \left( \psi(-\theta_1 - 1) + \log(-\theta_2), \frac{\theta_1 + 1}{\theta_2} \right). \end{aligned}$$

Aleshores,

```
equ <- function(t1) {  
  return(digamma(-t1-1)+log(-(t1+1)/0.22554)-1.66119)  
}
```

```
theta1.mv <- uniroot(equ, c(-10,-2))$root  
theta2.mv <- (theta1.mv+1)/0.22554  
(lambda.mv <- -theta1.mv-1)
```

```
## [1] 1.342193
```

```
(eta.mv <- -theta2.mv)
```

```
## [1] 5.951022
```

8. El terme [1,1] de la matriu d'informació obtinguda és:

La matriu d'informació és:

$$I_X(\theta) = [\text{Cov}(T_i(X), T_j(X))]_{i,j} = \begin{bmatrix} \frac{d^2}{d\lambda^2} \log \Gamma(\lambda) & \frac{-1}{\eta} \\ \frac{-1}{\eta} & \frac{\lambda}{\eta^2} \end{bmatrix}$$

```
(i11 <- trigamma(-theta1.mv-1))
```

```
## [1] 1.08574
```

9. El terme [2,2] de la matriu d'informació obtinguda és:

```
(i22 <- -(theta1.mv+1)/(theta2.mv^2))
```

```
## [1] 0.03789937
```

10. El terme [1,2] de la matriu d'informació obtinguda és:

```
(i12 <- 1/theta2.mv)
```

```
## [1] -0.1680384
```

## Apartat C

En la mateixa situació de l'apartat B), calculeu la fita de Cramer-Rao de l'estimador màxim versemblant de  $T(X) = (\mathbb{E}[\log X], \mathbb{E}[\frac{1}{X}])$ . Utilitzant el teorema central del límit, calculeu l'interval de confiança asimptòtic (95% dues cues) del paràmetre  $\lambda$ , i també el de  $\eta$ . Contesteu:

La matriu d'informació de Fisher de la mostra és:

$$\frac{1}{343} \begin{bmatrix} \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) & \frac{1}{\theta_2} \\ \frac{1}{\theta_2} & \frac{-(\theta_1+1)}{\theta_2^2} \end{bmatrix}$$

Per tant, les fites de Cramer-Rao corresponents a cada estimador  $(\hat{\mu}_1, \hat{\mu}_2)$  de les mitjanes de cada estadístic són els elements de la diagonal d'aquesta matriu, és a dir,

$$\begin{cases} CR(\hat{\mu}_1) = \frac{1}{343} \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \\ CR(\hat{\mu}_2) = \frac{-(\theta_1+1)}{343 \cdot \theta_2^2} \end{cases}$$

11. La fita de Cramer-Rao de l'estimador m.v. d' $\mathbb{E}[\log X]$  és:

```
(cr.mu1.mv <- trigamma(-theta1.mv-1)/343)
```

```
## [1] 0.003165423
```

12. La fita de Cramer-Rao de l'estimador m.v. d' $\mathbb{E}[\frac{1}{X}]$  és:

```
(cr.mu2.mv <- -(theta1.mv+1)/(343*theta2.mv^2))
```

```
## [1] 0.0001104938
```

13. L'interval de confiança de  $\lambda$  és:

14. L'interval de confiança d' $\eta$  és:

Per contestar aquestes preguntes, farem servir les fites de Cramer-Rao dels paràmetres canònics  $\theta_1, \theta_2$ . Aquestes són els elements de la diagonal de la matriu:

$$\frac{1}{n \det I_X(\theta)} \begin{bmatrix} \frac{-(\theta_1+1)}{\theta_2^2} & \frac{-1}{\theta_2} \\ \frac{-1}{\theta_2} & \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \end{bmatrix}_{|(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)}.$$

Per tant, tenim que

$$\theta_1 \sim \mathcal{N}\left(\hat{\theta}_1, \frac{-n(\hat{\theta}_1+1)}{\hat{\theta}_2^2} \det I_X(\theta)\right) \implies \lambda \sim \mathcal{N}\left(\hat{\lambda}_{MV}, \frac{-n(\hat{\theta}_1+1)}{\hat{\theta}_2^2} \det I_X(\theta)\right).$$

El determinant que apareix a l'expressió és:

$$\det I_X(\theta) = - \left( \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \right) \frac{\theta_1 + 1}{\theta_2^2} - \frac{1}{\theta_2^2}.$$

Aleshores, escriurem

$$\sigma_\lambda^2(\theta) := \frac{-n(\theta_1+1)}{\theta_2^2} \det I_X(\theta) = \frac{n(\theta_1+1)}{\theta_2^2} \left( \left( \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \right) \frac{\theta_1 + 1}{\theta_2^2} - \frac{1}{\theta_2^2} \right).$$

En definitiva, tindrem que  $\hat{\lambda}$  segueix (tendeix en llei a) una distribució normal, de mitjana  $\lambda$  i de variància  $\sigma_{\lambda}^2(\theta)$ . Per tant, aproximant  $\theta \sim \hat{\theta}$ , tindrem:

$$\frac{\lambda - \hat{\lambda}}{\sqrt{\sigma_{\lambda}^2(\hat{\theta})}} \sim \mathcal{N}(0, 1),$$

és a dir, que

$$\Pr \left( -\mathcal{Z}_{0.975} \leq \frac{\lambda - \hat{\lambda}}{\sigma_{\lambda}(\hat{\theta})} \leq \mathcal{Z}_{0.975} \right) = 0.95,$$

i fent canvis algebraics a les desigualtats, arribem a que

$$\lambda_{0.95} \in \left( \hat{\lambda}_{MV} \pm \sigma_{\lambda}(\hat{\theta}) \mathcal{Z}_{0.975} \right)$$

Similarment, definim

$$\sigma_{\eta}^2(\theta) := n \left( \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \right) \det I_X(\theta) = -n \left( \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \right) \left( \left( \frac{d^2}{d\theta_1^2} \log \Gamma(-\theta_1 - 1) \right) + \frac{1}{\theta_2^2} \right).$$

Aleshores,  $\eta$  segueix una distribució aproximada de

$$\eta \sim \mathcal{N} \left( \hat{\eta}_{MV}, \sigma_{\eta}^2(\hat{\theta}) \right) \implies \eta_{0.95} \in \left( \hat{\eta}_{MV} \pm \sigma_{\eta}(\hat{\theta}) \mathcal{Z}_{0.975} \right)$$

Si ho escrivim en R,

```
n <- 343

sigma.sq.lambda <- function(t1, t2) {
  return(n*(t1+1)/(t2^2)*(trigamma(-t1-1)*(t1+1)/(t2^2)+1/(t2^2)))
}
sigma.lambda <- function(t1, t2) {
  return(sqrt(sigma.sq.lambda(t1,t2)))
}

sigma.sq.eta <- function(t1,t2) {
  return(-n*trigamma(-t1-1)*(trigamma(-t1-1)*(t1+1)/(t2^2)+1/(t2^2)))
}
sigma.eta <- function(t1,t2) {
  return(sqrt(sigma.sq.eta(t1,t2)))
}

(lower.lambda <- lambda.mv-sigma.lambda(theta1.mv,theta2.mv)*qnorm(0.975))

## [1] 0.5392084
(upper.lambda <- lambda.mv+sigma.lambda(theta1.mv,theta2.mv)*qnorm(0.975))

## [1] 2.145179
(lower.eta <- eta.mv-sigma.eta(theta1.mv,theta2.mv)*qnorm(0.975))

## [1] 1.653141
(upper.eta <- eta.mv+sigma.eta(theta1.mv,theta2.mv)*qnorm(0.975))

## [1] 10.2489
```