

(1)

Corrigé TD n°3 et n°4.

Ex 2 (TD3) $T \rightsquigarrow U_{(0, \theta]}$, $\theta > 0$, $C \rightsquigarrow E(\theta)$ $T \perp\!\!\!\perp C$.

1°) déjà vu

2°) $(X_1, D_1), \dots, (X_n, D_n)$ observations de (X, D) ;

Où: $f_T(x) = \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{(0, \theta]}(x)$, $f_C(x) = \theta e^{-\theta x}$, $x \geq 0$.

$$S_T(x) = \begin{cases} 1, & x \leq 0 \\ 1 - \frac{x}{\theta}, & 0 \leq x \leq \theta \\ 0, & x \geq \theta \end{cases}; \quad S_C(x) = \begin{cases} 1, & x \leq 0 \\ e^{-\theta x}, & x \geq 0 \end{cases}$$

La vraisemblance de l'échantillon $(X_1, D_1), \dots, (X_n, D_n)$:

$$L(X_1, \dots, X_n, \theta) = \prod_{i=1}^n \left(f_T(x_i) \cdot S_C(x_i) \right)^{D_i} \left(f_C(x_i) \cdot S_T(x_i) \right)^{1-D_i}$$

$$= \prod_{i=1}^n \left(\frac{1}{\theta} \cdot \mathbb{1}_{(0, \theta]}(x_i) \cdot e^{-\theta x_i} \cdot \mathbb{1}_{(x_i \geq 0)} \right)^{D_i} \times$$

$$\times \left(\theta e^{-\theta x_i} \cdot \mathbb{1}_{(x_i \geq 0)} \cdot \left(1 - \frac{x_i}{\theta} \right) \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \right)^{1-D_i}$$

$$= \prod_{i=1}^n \left(\frac{1}{\theta} \cdot e^{-\theta x_i} \cdot \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \right)^{D_i} \left(e^{-\theta x_i} (\theta - x_i) \cdot \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \right)^{1-D_i}$$

$$= \prod_{i=1}^n \left(\frac{1}{\theta^{D_i}} e^{-\theta D_i x_i} \right) \cdot \left(e^{-\theta(1-D_i)x_i} (\theta - x_i)^{1-D_i} \right) \cdot \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)}$$

(2)

En prenant le log on obtient :

$$\ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \sum_{i=1}^n \left[-D_i \ln \theta - \theta D_i x_i - \theta (1-D_i) x_i + (1-D_i) \ln(\theta - x_i) \right]$$

$$\ln L(x, \theta) = \sum_{i=1}^n \left[-D_i \ln \theta - \theta x_i + (1-D_i) \ln(\theta - x_i) \right]$$

3). L'emo $\hat{\theta}_n$ vérifie : $\frac{\partial \ln L}{\partial \theta} = 0$.

donc

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \theta} = \sum_{i=1}^n \left[-\frac{D_i}{\theta} - x_i + (1-D_i) \cdot \frac{1}{\theta - x_i} \right] = 0$$

$$= \sum_{i=1}^n \frac{-\theta^2 x_i + \theta(1+x_i^2 - 2D_i) + D_i x_i}{\theta(\theta - x_i)} = 0 \quad (*)$$

Ainsi l'emo $\hat{\theta}_n$ vérifie l'équation (*) ci-dessus que nous ne pouvons pas résoudre analytiquement !

(3) (*)

4) Pour une observation (X_i, D_i) on a de (*):

$$\frac{-\theta^2 X_i + \theta(1 + X_i^2 - 2D_i) + D_i X_i}{\theta(\theta - X_i)} = 0$$

D'où l'eqv $\hat{\theta}_1$ vérifie :

$$-\hat{\theta}_1^2 X_i + \hat{\theta}_1(1 + X_i^2 - 2D_i) + D_i X_i = 0.$$

à résoudre et ne retenir que la racine positive $\hat{\theta}_1 > 0$.

en outre faire le calcul de $E(\hat{\theta}_1)$ et $V(\hat{\theta}_1)$!

5) Cas non censuré le $D_i = 1 \forall i$ avec $T \sim U_{[0, \theta]}$.

$$L(T_1, \dots, T_n, \theta) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{[0, \theta]}(T_i).$$

$$= \frac{1}{\theta^n} \mathbb{1}_{(0 \leq T_i \leq \theta)}.$$

Trouver l'eqv $\hat{\theta}_n^{uc}$ et calculer $E(\hat{\theta}_n^{uc})$

et $V(\hat{\theta}_n^{uc})$.

TD n° 4

I) $T \rightsquigarrow W(a, b)$ $f_T(t) = abt^{a-1} \cdot e^{-bt^a}$, $t > 0$
 $a > 0, b > 0$

a) Après calcul on a : $F_T(t) = \int_0^t f_T(u) du = 1 - e^{-bt^a}$, $t > 0$
et $S_T(t) = e^{-bt^a}$, $t > 0$

$$h_T(t) = \frac{-S'(t)}{S(t)} = abt^{a-1}, t > 0$$

b) $E(T) = \int_0^{\infty} S(u) du = \int_0^{\infty} e^{-bt^a} dt = \left(\frac{1}{b}\right)^{\frac{1}{a}} \cdot \frac{1}{a} \Gamma\left(\frac{1}{a}\right)$

$E(T-t | T > t) = \frac{1}{S(t)} \int_t^{\infty} S(u) du$ (Formule)

~~$= \frac{1}{1 - e^{-bt^a}} \int_t^{\infty} (1 - e^{-bu^a}) du$~~ ~~SB/ra.~~

ok calcul $\int_t^{\infty} S(u) du = \int_t^{\infty} e^{-bu^a} du$ ($v = u^a$)

II) les questions 1) et 2) à faire ~~en~~ relation avec l'ex 2 de TD n° 3.

3) On observe $(X_1, D_1), \dots, (X_n, D_n)$ de (X, D) :

$$T \sim f_T(x) = \frac{2\theta x}{(1+\theta x^2)^2}, x > 0, \quad \begin{cases} F_T(x) = 1 - \frac{1}{1+\theta x^2}, x > 0 \\ S_T(x) = \frac{1}{1+\theta x^2}, x < 0 \end{cases}$$

$$C \sim U_{(0, \theta)} \quad f_C(x) = \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{(0, \theta)}(x), \quad S_C(x) = \begin{cases} 1 - \frac{x}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & x > \theta \end{cases}$$

Donc la vraisemblance $L(x_1, \dots, x_n, \theta)$:

$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n \left(f_T(x_i, \theta) \cdot S_C(x_i, \theta) \right)^{D_i} \left(f_C(x_i, \theta) \cdot S_T(x_i, \theta) \right)^{1-D_i}$$

$$= \prod_{i=1}^n \left(\frac{2\theta x_i}{1+\theta x_i^2} \cdot \mathbb{1}_{(x_i > 0)} \cdot \left(1 - \frac{x_i}{\theta}\right) \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \right)^{D_i} \times$$

$$\times \left(\frac{1}{\theta} \cdot \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \cdot \frac{1}{1+\theta x_i^2} \cdot \mathbb{1}_{(x_i > 0)} \right)^{1-D_i}$$

en fait on trouve la vraisemblance :

$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n \left(\frac{2x_i(\theta - x_i)}{\theta(1+\theta x_i^2)} \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \right)^{D_i} \left(\frac{1}{\theta(1+\theta x_i^2)} \mathbb{1}_{(0 \leq x_i \leq \theta)} \right)^{1-D_i}$$

(6)

4) l'env $\hat{\theta}_n$ vérifie l'équation :

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) = 0$$

qui est : pour $0 < x_i \leq \theta$:

$$\sum_{i=1}^n D_i \left(\ln(2x_i(\theta - x_i)) - \ln(1 + \theta x_i^2) \right) + (1 - D_i) \left(-\ln(\theta(1 + \theta x_i^2)) \right) = 0$$

ou encore :

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} \left[D_i \cdot \ln(2x_i(\theta - x_i)) - \ln \theta(1 + \theta x_i^2) + D_i \ln \theta \right] = 0 \quad (**)$$

Calculer la dérivée !

Donc l'env $\hat{\theta}_n$ vérifie l'équation (**) ci dessus que nous ne pouvons pas résoudre !

5) Pour une observation (x_1, D_1) on a :

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \left[D_1 \ln(2x_1(\theta - x_1)) - \ln \theta(1 + \theta x_1^2) + D_1 \ln \theta \right] = 0$$

$$D_1 \frac{2x_1}{2x_1(\theta - x_1)} - \frac{1}{\theta} - \frac{x_1^2}{1 + \theta x_1^2} + D_1 \frac{1}{\theta} = 0$$

à résoudre en θ !