



وزارة التعليم العالي والبحث العلمي

جامعة أممية بوقودة  
بومرداس

كلية العلوم

FACULTÉ DES SCIENCES

Groupe : ..... الفوج

Année Universitaire : ..... السنة الجامعية

Date : ..... التاريخ

Matricule : ..... رقم التسجيل

Nom : ..... الملقب

Prénom : ..... الاسم

Date de naissance : ..... تاريخ الميلاد

Module : ..... المقياس

Note :

العلامة :

Observation :

Correction Rattapage  
Stat - Inf MSS 2020/2021

ملاحظة :

Exercice N° 1

$$f_x(x) = \sigma e^{-\sigma(x-a)} \mathbb{I}_{\{x \geq a\}} \quad \begin{matrix} a > 0 \\ \sigma > 0 \end{matrix}$$

un n-écl de la v.a X

le modèle statistique :

$$([a, +\infty[, \mathcal{G}([a, +\infty[), \{f_x(x, \sigma, a) : \sigma > 0, a > 0\}]$$

le modèle statistique est dominé car la v.a X  
définie à partir de sa densité  $f_x(x, \sigma, a)$ .

$F_x(x) = ??$   $x = [a, +\infty[$

$$F_x(x) = \int_a^x f_x(t) dt = \int_a^x \sigma e^{-\sigma(t-a)} dt$$

$$= \sigma \int_a^x e^{-\sigma(t-a)} dt = \sigma \left[ -\frac{e^{-\sigma(t-a)}}{\sigma} \right]_a^x$$

$$= -e^{-\sigma(x-a)} + 1 = \boxed{1 - e^{-\sigma(x-a)}}$$

Partie 1

$a > 0$  et  $\theta$  connu

① la loi de la v.a  $Y = \min X_i$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(\min X_i \leq y) = 1 - P(\min X_i \geq y) \\ = 1 - P(\bigwedge_{i=1}^n X_i \geq y) = 1 - \prod_{i=1}^n P(X_i \geq y)$$

comme les  $X_i$  sont i.i.d que la v.a  $X$

$$= 1 - [P(X \geq y)]^n$$

$$= 1 - [1 - P(X \leq y)]^n$$

$$= 1 - [1 - F_X(y)]^n$$

$$\Rightarrow f_Y(y) = \frac{\partial F_Y(y)}{\partial y} = \frac{\partial [1 - (1 - F_X(y))^n]}{\partial y}$$

$$= n (1 - F_X(y))^{n-1} f_X(y)$$

$$= n (1 - (1 - e^{-\theta(y-a)}))^{n-1} \theta e^{-\theta(y-a)}$$

$$\Rightarrow f_Y(y) = n\theta e^{-n\theta(y-a)} \quad \text{if } y \geq a$$



② e.m.v pour a note T

$$L(\underline{x}, a) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = n \theta \bar{e}^{\theta} \sum_{i=1}^n (x_i - a) \quad \text{si } \min x_i \geq a$$

$$L(\underline{x}, a) = n \theta \bar{e}^{\theta} \sum_{i=1}^n (x_i - a) \quad \text{si } \min x_i \geq a$$

ona  $x = [a, +\infty[$  on remarque que

le support de la v.a X est dépend  
de paramètre a

$\Rightarrow$  on fait une étude directe pour trouver  
l'e.m.v de a

ona  $a \in ]0, \min x_i]$  car  $a > 0$

et  $x_i \geq a \quad \forall i = 1, \dots, n$

on cherche la valeur maximale de la  
fonction  $L(\underline{x}, a)$  par rapport au paramètre a

$$\text{ona } L(\underline{x}, a) = n \theta \bar{e}^{\theta} \sum_{i=1}^n (x_i - a)$$

On remarque que à chaque fois on augmente  
la valeur de paramètre a à chaque fois  
la quantité de  $L(\underline{x}, a)$  augmente

$\Rightarrow L(\underline{x}, a)$  atteint son maximum si  
a prend sa valeur maximale =  $\min x_i$

$$\Rightarrow \boxed{\text{e.m.v} = T = \min x_i}$$

pour le paramètre a

T est-il biaisé

$$E(T) = E(\min X_i) = E(Y)$$

$$= \int_a^{+\infty} y f_Y(y) dy = \int_a^{+\infty} y n\theta e^{-n\theta(y-a)} dy$$

$$= n\theta \int_a^{+\infty} y e^{-n\theta(y-a)} dy$$

$$= n\theta \left[ \frac{a}{n\theta} \frac{f(1)}{f(2)} + \frac{f(1)}{n^2\theta^2} \right] \quad \left| \begin{array}{l} f(1) = 1 \\ f(2) = 1 \end{array} \right.$$

$$E(T) = a + \frac{1}{n\theta} \neq a \Rightarrow T = \min X_i \text{ est}$$

un E.B pour  $a$

② statistique exhaustive pour  $a$

d'après le critère de factorisation:

$$L(x, a) = n\theta e^{-\theta \sum x_i} \mathbb{1}_{\{\min x_i \geq a\}}$$

$$= n\theta e^{-\theta \sum x_i} e^{n\theta a} \mathbb{1}_{\{\min x_i \geq a\}}$$

$$= \underbrace{e^{n\theta a} \mathbb{1}_{\{\min x_i \geq a\}}}_{g(S(x), a)} \underbrace{n\theta e^{-\theta \sum x_i}}_{h(x)}$$

$\Rightarrow$  la stat exhaustive pour  $a = S(x) = \min x_i$



Groupe : ..... الفوج :  
 Année Universitaire : ..... السنة الجامعية :  
 Date : ..... التاريخ :

Prénom : ..... الاسم :  
 Date de naissance : ..... تاريخ الميلاد :  
 Module : ..... المقياس :

Note : ..... العلامة : Observation : ..... ملاحظة :

$$(4) I_x(a) = E \left[ \left( \frac{\partial}{\partial a} \log f_x(x, a) \right)^2 \right]$$

= la quantité d'information de Fisher apportée par une réalisation de  $X$ .

$$f_x(x, a) = \sigma e^{-\sigma(x-a)} \quad \text{pour } x \geq a$$

$$\log f_x(x, a) = \log \sigma - \sigma(x-a)$$

$$\frac{\partial \log f(x, a)}{\partial a} = -\sigma$$

$$I_x(a) = E(\sigma^2) = \sigma^2$$

partie 2 :  $\sigma > 0$  et  $a$  connu

$$(1) Z = \sigma(X - a)$$

$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = P(\sigma(X - a) \leq z) = P(X \leq \frac{z}{\sigma} + a) = F_X\left(\frac{z}{\sigma} + a\right)$$

$$f_Z(z) = \frac{\partial F_Z(z)}{\partial z} = \frac{\partial F_X\left(\frac{z}{\sigma} + a\right)}{\partial z} = \frac{1}{\sigma} f_X\left(\frac{z}{\sigma} + a\right)$$



$$f_2(\theta) = \frac{1}{\theta} e^{-\theta \left( \frac{x}{\theta} + a \right)} \mathbb{1}_{\left\{ \frac{x}{\theta} + a \geq a \right\}}$$

$$f_2(\theta) = e^{-x} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} \quad \text{car } \frac{x}{\theta} \geq 0 \text{ comme } \theta > 0 \Rightarrow x \geq 0$$

$$\Rightarrow Z \sim E(1) \quad \text{0.18}$$

② e.m.v pour  $\theta$  note  $T$

$$L(x, \theta) = n\theta e^{-\theta \sum (x_i - a)} \mathbb{1}_{\{\min x_i \geq a\}}$$

$$x \in [a, +\infty[ \quad \forall \text{ de } \theta$$

$$\log L(x, \theta) = \log n\theta - \theta \sum (x_i - a)$$

$$\frac{\partial \log L(x, \theta)}{\partial \theta} = 0 \Rightarrow \frac{n}{\theta} - \sum (x_i - a) = 0$$

$$\Rightarrow \hat{\theta} = \frac{n}{\sum (x_i - a)}$$

$$\frac{\partial^2 \log L(x, \theta)}{\partial \theta^2} = -\frac{n}{\theta^2} < 0$$

$$\Rightarrow T = \frac{n}{\sum (x_i - a)}$$

et  $T$  e.m.v pour  $\theta$

$T$  E.S.B ?

$$E(T) = E\left(\frac{n}{\sum (x_i - a)}\right) = E\left(\frac{n\theta}{\theta \sum (x_i - a)}\right) = E\left(\frac{n\theta}{\sum \theta (x_i - a)}\right)$$

$$= E\left(\frac{n\theta}{\sum Z_i}\right)$$



$$= n\theta E\left(\frac{1}{\sum Z_i}\right)$$

car  $Z_i \sim \mathcal{E}(1) \forall i=1, \dots, n$   
 et  $Z_i$  sont i.i.d.  $\forall i=1, \dots, n$

car sont fonction en  $X_i$  qui  
 sont indépendantes

$$\Rightarrow \sum Z_i \sim \chi(n, 1)$$

Soit la v.a.  $K = \sum Z_i \sim \chi(n, 1)$

$$n\theta E\left(\frac{1}{\sum Z_i}\right) = n\theta E\left(\frac{1}{K}\right) = n\theta \int_0^{\infty} \frac{1}{k} f_K(k) dk$$

$$= n\theta \int_0^{\infty} \frac{1}{k} \frac{1^n}{\Gamma(n)} k^{n-1} e^{-k} dk$$

$$= \frac{n\theta}{\Gamma(n)} \int_0^{\infty} k^{n-2} e^{-k} dk = \frac{n\theta}{\Gamma(n)} \Gamma(n-1) = \frac{n\theta}{(n-1)\Gamma(n-1)}$$

$$E(T) = \frac{n}{n-1} \theta \neq \theta \Rightarrow T \text{ est un E.B pour } \theta$$

$$\text{mais } T' = \frac{n-1}{n} T \text{ est un E.S.B pour } \theta$$

$$(3) \text{ On a } \mathcal{X} = [a, +\infty[ \quad \forall \theta$$

$$f_X(x, \theta) = \theta e^{-\theta(x-a)} \mathbb{1}_{\{x \geq a\}}$$

$$= \theta e^{-\theta x} e^{\theta a} \mathbb{1}_{\{x \geq a\}} = \theta e^{\theta a} \frac{e^{-\theta x}}{d(\theta) a(x)} \mathbb{1}_{\{x \geq a\}} \quad (1)$$

$\Rightarrow S(\theta) = \sum x_i$  est une stat  
 exhaustive pour  $\theta$  et  $\dim \theta = 1 = \dim S$   
 $\Rightarrow S$  est une stat exhaustive et minimale  
 et complète.

(4) E.S.B. V.U.M. pour  $\theta$

On a  $S = \sum x_i$  est une stat exh et complète  
 pour  $\theta$ .

$$T' = \frac{n-1}{n} T \text{ est un E.S.B pour } \theta$$

$$\Rightarrow T' = E\left(\frac{n-1}{n} T \mid \sum x_i\right) = \frac{n-1}{n} T \text{ est le seul}$$



E.S.B.U.U.A pour 2.

⑤  $f(x) = e^{-\theta(x-a)} \mathbb{1}_{x \geq a}$

$L(x, \theta) = n\theta e^{-\theta \sum (x_i - a)} \mathbb{1}_{\sum x_i \geq na}$

$\log h(x, \theta) = \log n\theta - \theta \sum (x_i - a)$

$\frac{\partial \log h(x, \theta)}{\partial \theta} = \frac{n}{\theta} - \sum (x_i - a) = -n \left[ \frac{\sum (x_i - a)}{n} - \frac{1}{\theta} \right]$

$\Rightarrow \frac{1}{\theta}$  est la seule fonction estimée efficace

$\frac{\sum (x_i - a)}{n}$  est l'estimateur efficace pour  $\frac{1}{\theta}$

Exercice N°2:

$X \sim N(m, \sigma^2)$ , on a un n-échantillon de la v.a.  $X$ .  
on propose d'estimer la variance théorique  $\sigma^2$  par la variance empirique  $S^2$   
 $\Rightarrow S^2$  estimateur pour  $\sigma^2$ .

$S^2$  estimateur pour  $\sigma^2$

$S^2 = \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^2$  où  $X_i \sim N(m, \sigma^2)$   
 $\forall i = 1, \dots, n$  et sont  $\perp$

$\Rightarrow \frac{n S^2}{\sigma^2} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2}$  est une

fonction pivotale pour  $\sigma^2$  de loi de

$\chi^2$  à  $(n-1)$  degrés de liberté.

$\Rightarrow Q(\alpha, \beta, \sigma^2) = \frac{n S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n-1)}$