

العلامة

Observations :

ملاحظة

Correction examen  
stat-Inferentielle L.M2 2021/2022

10/10

exercice N°1

$X$  est une v.a.  $\sim N(175, 10^2)$

$N = 2000$ ,  $m = \mu_p = 175$ ,  $\sigma_p^2 = 100$

I] 10 échantillons de taille  $n = 50$

à la distribution d'échantillonnage  
des moyennes

\* Le cas d'un tirage exhaustif,

$\mu_x = \mu_p = 175$

0.5

$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma_p}{\sqrt{n}} \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} = \frac{10}{\sqrt{50}} \sqrt{\frac{2000-50}{2000-1}} \approx 1,110$

0.5

\* Le cas d'un tirage non exhaustif :

$\mu_x = \mu_p = 175$

0.5

$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma_p}{\sqrt{n}} = \frac{10}{\sqrt{50}} \approx 1,114$

0.5

On remarque que le cas exhaustif et non exhaustif  
pratiques  $\approx$  égaux  $\Rightarrow \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \approx 1$

0.5



→ la distribution  
d'échantillonnage de  
moyenne et la même pour  
le tirage avec et sans  
remise.

Donc le nombre d'échantillons si:

$$P(174 < \bar{X} < 176) = P\left(\frac{174-175}{\sqrt{2}} < \frac{\bar{X}-175}{\sqrt{2}} < \frac{176-175}{\sqrt{2}}\right)$$

on a: la v.a.  $X_i \sim N(175, 100)$   $\forall i = 1, \dots, 50$

$$\Rightarrow \text{la v.a. } \bar{X} \sim N\left(175, \frac{100}{50}\right) = N(175, 2)$$

$$\Rightarrow \frac{\bar{X}-175}{\sqrt{2}} \sim N(0, 1)$$

$$\text{d'où: } P\left(\frac{\bar{X}-175}{\sqrt{2}} < \frac{1}{\sqrt{2}}\right) = P\left(\frac{\bar{X}-175}{\sqrt{2}} < -\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

$$= F_{N(0,1)}\left(\frac{1}{\sqrt{2}}\right) - F_{N(0,1)}\left(-\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

$$= F_{N(0,1)}\left(\frac{1}{\sqrt{2}}\right) - \left[1 - F_{N(0,1)}\left(\frac{1}{\sqrt{2}}\right)\right]$$

$$= 2 F_{N(0,1)}\left(\frac{1}{\sqrt{2}}\right) - 1 \approx 2 F_{N(0,1)}(0,71) - 1$$

Sur la table de la loi  $N(0, 1)$  on trouve  
 $2 \times 0,7611 - 1 = 0,522$

donc le nombre d'échantillon =  $10 \times 0,522$   
 $5,22 \sim 5$  échantillons.

Le nombre d'échantillons si:

$$P(\bar{X} < 174) = P\left(\frac{\bar{X}-175}{\sqrt{2}} < \frac{174-175}{\sqrt{2}}\right)$$



$$= F \left( \frac{-1}{\sqrt{2}} \right) = 1 - F \left( \frac{1}{\sqrt{2}} \right) = 1 - F(0,71) \quad (0,25)$$

à partir de la table de la loi  $N(0,1)$  on trouve.

$$1 - 0,7611 \approx 0,239 \quad (0,25)$$

donc le nombre est  $10 \times 0,239 = 2,39$    
  $\approx 2$  échantillons dont la taille de étudiants est inférieure 174 (0,25)

II)  $X \sim N(175, \sigma^2)$  Nous avons qu'un seul paramètre  $\sigma^2$ .

$$n=50 \quad \bar{x}=170 \quad T = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = 90$$

Comme la vraie moyenne de la population (de la v.a.  $X$ ) est connue = 175 alors l'utilité de  $\bar{x}$  n'a pas de sens

$$a) IC(\sigma^2) = \left[ \frac{nT}{\chi^2_{0,025, (50)}}, \frac{nT}{\chi^2_{0,975, (50)}} \right] \quad (0,18)$$

$$1 - \alpha = 95\% = 0,9500 \Rightarrow \alpha = 5\% = 0,05$$

$$\chi^2_{0,025, (50)} = 32,36 \quad \chi^2_{0,975, (50)} = 71,42 \quad \left. \begin{array}{l} \text{lues par la table de la} \\ \text{loi de Khi deux pour} \\ \text{So d.d.l (car la moyenne est} \\ \text{connue)} \end{array} \right\}$$

$$IC(\sigma^2) = \left[ \frac{50 \times 90}{32,36}, \frac{50 \times 90}{71,42} \right] = [63,01, 129,06] \quad (0,18)$$

b)  $H_0: \sigma^2 = 91$  vs  $H_1: \sigma^2 = 95$    
 Nous avons  $H_1: \sigma^2 = 95 \Rightarrow$  le test est simple   
 et  $\sigma_0^2 = 91, \sigma_1^2 = 95$    
  $\sigma_1^2 > \sigma_0^2$  (0,25)



→ la région critique est de la forme,

$$]c, +\infty[ \quad \begin{array}{c} H_0 \text{ vraie} \\ \hline H_0 \text{ fautive} \end{array}$$

pour  $\alpha = 5\%$ .

$$\alpha = P(H_0 \text{ fautive} \mid H_0 \text{ vraie}) \quad \left| \begin{array}{l} \text{la statistique de test} \\ \frac{nT}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n)} \end{array} \right.$$

$$= P(T > c \mid \sigma^2 = 91)$$

$$= P\left(\frac{nT}{\sigma^2} > \frac{nc}{\sigma^2}\right) = P\left(\frac{nT}{91} > \frac{nc}{91}\right)$$

$$1 - P\left(\frac{nT}{91} < \frac{nc}{91}\right) = 1 - F\left(\frac{nc}{91}\right)$$

$$\Rightarrow F_{\chi^2_{50}}\left(\frac{50c}{91}\right) = 1 - 0,05 = 0,95 \quad (0,25)$$

→  $\frac{50c}{91}$  = la quantile d'ordre 0,95 de la loi de Khi-deux à 50 d.d.f.

$$\Rightarrow \frac{50c}{91} = \chi^2_{0,05,50} = 34,76 \quad \text{à partir de la table de la Khi-deux} \quad (0,25)$$

$$\Rightarrow c = \frac{91 \times 34,76}{50} = 63,26 \quad (0,25)$$

d'où la région critique =  $]63,26, +\infty[$  0,25

$$\text{On a } T = 90 \in ]63,26, +\infty[$$

0,5 ⇒  $H_0$  est fautive.

$$\Rightarrow \sigma^2 = \hat{\sigma}^2 = 95 \quad (\text{c.à.d.}) \quad H_1 \text{ qui est vraie}$$

c) la puissance de test =  $1 - B(\sigma^2)$  où  $B(\sigma^2)$  est l'erreur de 2<sup>e</sup> espèce

$$B(\sigma^2) = P(H_1 \text{ fautive} \mid H_1 \text{ vraie}) \quad \begin{array}{c} H_0 \text{ vraie} \\ \hline H_1 \text{ fautive} \end{array} \quad \begin{array}{c} H_0 \text{ fautive} \\ \hline H_1 \text{ vraie} \end{array}$$

$$= P(T < c \mid \sigma^2 = \sigma_1^2)$$

$$= P\left(\frac{nT}{\sigma_1^2} < \frac{nc}{\sigma_1^2}\right) = F_{\chi^2_{(n)}}\left(\frac{nc}{95}\right)$$



Note :	العلامة	Observations :	ملاحظة
--------	---------	----------------	--------

$\Rightarrow \frac{n \cdot c}{95} = \frac{50 \times 63,26}{95} = 33,29$  = le quantile d'ordre  $P(\sigma^2)$  d'une loi-déviée à 50 d.d.f

$\Rightarrow 33,29 < 34,75 \Rightarrow \begin{matrix} 34,36 \rightarrow 0,975 \\ 34,75 \rightarrow 0,950 \end{matrix} \Rightarrow P(\sigma^2) = \frac{0,975 + 0,950}{2}$

$\Rightarrow P(\sigma^2) = 0,9625$

d'où la puissance de test  $1 - P(\sigma^2) = 0,04 \approx 4\%$

Exercice N°2:

$X \sim a \quad f_X(x) = a e^{-a(x-a)}$

$\parallel_{0, \infty}$

$[a, +\infty[$

n est de la r.v.  $X$ ,  $Y = X - a$

la loi de la r.v.  $Y$

$F_Y(y) = P(Y < y) = P(X - a < y) = P(X < y + a) = F_X(y + a)$

$\Rightarrow f_Y(y) = \frac{\partial F_Y(y)}{\partial y} = \frac{\partial F_X(y + a)}{\partial y} = 1 \times f_X(y + a)$

$= 1 \times a e^{-a(y+a)} \parallel_{(y+a)}$

$\Rightarrow f_Y(y) = a e^{-ay} \parallel_{[0, +\infty[}$



$$\Rightarrow Y \sim E_1(2)$$

on sait que la fonction de répartition de une  $x$  a de loi  $E_1(\lambda)$  est  $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$

donc  $F_Y(y) = 1 - e^{-2y}$  et  $y = x - \theta \Rightarrow \boxed{x = y + \theta}$

$$\Rightarrow \boxed{F_X(x) = 1 - e^{-2(x-\theta)}} \quad (0,25)$$

\*  $Y \sim E_1(2) \Rightarrow F(y) = \frac{1}{2} V(y) = \frac{1}{4}$  (0,25)

$$\Rightarrow F(x) = F(y + \theta) = F(y) + \theta = \frac{1}{2} + \theta \quad (0,25)$$

$$V(x) = V(y + \theta) = V(y) = \frac{1}{4} \quad (0,25)$$

2) l'estimateur  $T$  par la méthode de moments :

(0,5)  $E(X) = \bar{X} \Rightarrow \frac{1}{2} + \theta = \bar{X} \Rightarrow \boxed{\hat{\theta} = T = \bar{X} - \frac{1}{2}} \quad (0,25)$

$E(\bar{X}) = E(X)$

$T \in S.B$   
 $E(T) = E(\bar{X} - \frac{1}{2}) = E(\bar{X}) - \frac{1}{2} = E(X) - \frac{1}{2} = \frac{1}{2} + \theta - \frac{1}{2} = \theta \quad (0,25)$

$\Rightarrow T$  est un E.S.B pour  $\theta$   
 $T$  estimateur convergent (0,25)

(0,25)  $T$  est un E.S.B.  
 $\lim_{n \rightarrow \infty} V(T) = 0$  où  $V(T) = V(\bar{X} - \frac{1}{2}) = V(\bar{X}) \quad (0,25)$

$$= \frac{V(X)}{n} = \frac{1}{4n}, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} V(T) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{4n} = 0 \quad (0,25)$$

finalment  $T$  est un Estimateur Convergent de  $\theta$ . (0,25)



$$Z = \min(X_1, \dots, X_n)$$

$Z$  est un E.B pour  $\theta \Rightarrow E(Z) \neq \theta$  (0,25)

$E(Z) = ?$  la loi de la v.a  $Z$  n'est pas connue

$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = P(\min_{i=1, \dots, n} X_i \leq z) = 1 - P(\min_{i=1, \dots, n} X_i > z)$$

(0,25)

$$= 1 - P(\bigcap_{i=1}^n X_i > z) = 1 - \prod_{i=1}^n P(X_i > z)$$

car les  $X_i$  sont i.i.d. (0,25)

$$= 1 - (P(X > z))^n$$

car les  $X_i$  sont de même loi que la v.a  $X$ . (0,25)

$$= 1 - (1 - P(X \leq z))^n = 1 - (1 - F_X(z))^n$$

(0,25)

$$\Rightarrow f_Z(z) = \frac{\partial F_Z(z)}{\partial z} = \frac{\partial [1 - (1 - F_X(z))^n]}{\partial z} = n(1 - F_X(z))^{n-1} f_X(z)$$

(0,25)

$$= n \left( 1 - (1 - e^{-\lambda(z-\theta)}) \right)^{n-1} \cdot e^{-\lambda(z-\theta)} \mathbb{1}_{(z, +\infty)}(z)$$

(0,25)

$$\Rightarrow f_Z(z) = 2n e^{-2n(z-\theta)} e^{-(z-\theta)} \mathbb{1}_{(z, +\infty)}(z)$$

(0,25)

$$\Rightarrow f_Z(z) = 2n e^{-2n(z-\theta)} \mathbb{1}_{(z, +\infty)}(z)$$

(0,25)

$$E(Z) = \int_{\theta}^{+\infty} z f_Z(z) dz = \int_{\theta}^{+\infty} z 2n e^{-2n(z-\theta)} dz$$

$u = z - \theta, u' = 1$   
 $v = \frac{1}{2n} e^{-2nz}, v' = -e^{-2nz}$

$$= 2n e^{2n\theta} \int_{\theta}^{+\infty} z e^{-2nz} dz$$

Integration par parties

ou bien : nous avons  $Z - \theta \sim \mathcal{E}(2n)$

$$\text{donc } E(Z - \theta) = \frac{1}{2n} \Rightarrow E(Z) = \frac{1}{2n} + \theta$$

(0,25)

comme  $E(Z) \neq \theta \Rightarrow Z = \min_{i=1, \dots, n} X_i$  est un E.B pour  $\theta$

mais  $T_1 = Z - \frac{1}{2n}$  est un E.S.B pour  $\theta$  (0,25)



$T_n$  est un estimateur convergent pour  $\theta$   
(0,25)  $T_n$  est un E.S.B pour  $\theta$ .

$$\lim_{n \rightarrow \infty} V(T_n) = 0 \quad \text{car} \quad \left[ V(T) = V\left(Z - \frac{1}{2n}\right) = V(Z) \right]$$

$$V(Z - \theta) = \frac{1}{(2n)^2} \Rightarrow V(Z) = \frac{1}{4n^2} \quad (0,25)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} V(T_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} V(Z) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{4n^2} = 0 \quad (0,25)$$

donc  $T_n$  est un estimateur convergent de  $\theta$  (0,25)

g) la comparaison entre l'estimateur  $T$  et  $T_n$

$$V(T) = \frac{1}{4n}$$

$$V(T_n) = \frac{1}{4n^2}$$

$$\frac{V(T)}{V(T_n)} = \frac{1}{4n} \times \frac{4n^2}{1} = n \geq 1 \quad \text{car } n \text{ est la taille de l'échantillon} \quad (0,5)$$

$$\Rightarrow V(T) > V(T_n) \quad (0,5)$$

$\Rightarrow T_n = Z - \frac{1}{2n} = \min_{i=1}^n X_i - \frac{1}{2n}$  est le meilleur estimateur de  $\theta$ . (0,25)