

Exercice 1:a) Soit $X_1; X_2; X_3; X_4$ des variables aléatoires indépendantes telles que:

$X_1, X_2 \sim N(m, \sigma^2)$ et $X_3; X_4 \sim N(0, \sigma^2)$.

trouver les lois de :1) $Z = \frac{(X_1 - X_2)^2 + (X_3 + X_4)^2}{2\sigma^2}$; 2) $T = \frac{(X_1 - X_2)^2}{X_3^2 + X_4^2}$

3) $S = X_1 + X_2$; 4) $U = \left(\frac{X_1 - m}{\sigma}\right)^2$

b) Soit $Y_i \sim N(i; (3i)^2)$ pour $i=1,2,3,4$. Les Y_i sont indépendantes.

En utilisant les Y_i construire une v.a qui suit la loi de

1) χ_2^2 ; (2) t_2 ; (3) $F_{1,2}$

Exercice 2: Soit X une va continue de densité $g(x) = e^{-2|x|}$, $x \in \mathbb{R}$.

Trouver : (1) $P(-2 \leq X \leq 2)$, (2) $P(X > -1/X \geq 3)$; (3) $Var X$;

(4) La fonction de répartition de X ; (5) La loi de $Y = |X|$

(6) $M_X(t)$ la fonction génératrice de X et en déduire $E(X^n)$

Exercice 3: Etant donné $\lambda > 0$, on considère une variable aléatoire X de densité

$$f(x) = \begin{cases} e^{\lambda-x} & \text{si } x \geq \lambda \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Soit X_1, X_2, \dots, X_n un échantillon de n observations indépendantes de la variable X .

On considère les v.a S et T définies par

$S = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ et $T = \inf X_i$

1) Calculer $E(X)$ et $Var X$

2) Calculer $E(S)$ et $Var S$

3) Trouver la densité de T et en déduire $E(T)$ et $Var T$

4) Déterminer, en fonction respectivement de S et de T , des estimateurs sans biais S_1 et T_1 de λ .

5) Les estimateurs S_1 et T_1 sont ils convergents ?

Quel est entre S_1 et T_1 le meilleur estimateur de λ

Barème approximatif: 6+6+8

Exercice 1) $X_1, X_2 \sim N(\mu, \sigma^2)$ et $X_3, X_4 \sim N(0, \sigma^2)$.

3) $S = X_1 + X_2 \sim N(2\mu, 2\sigma^2)$ (Valeur ft caractéristique) (0,5)
(ou bien toute combinaison linéaire de v.a normales est normale).

4) $\frac{X_1 - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1) \Rightarrow U = \left(\frac{X_1 - \mu}{\sigma}\right)^2 \sim P\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = \chi_1^2$ (0,5)

1) On a $\frac{X_1 - X_2}{\sigma\sqrt{2}} \sim N(0, 1) \Rightarrow \frac{(X_1 - X_2)^2}{2\sigma^2} \sim \chi_1^2$
 $\frac{X_3 + X_4}{\sigma\sqrt{2}} \sim N(0, 1) \Rightarrow \frac{(X_3 + X_4)^2}{2\sigma^2} \sim \chi_1^2$ } $\Rightarrow Z \sim \chi_2^2$ (1)

2) $Y = \frac{(X_1 - X_2)^2}{X_3^2 + X_4^2} = \frac{\frac{(X_1 - X_2)^2}{2\sigma^2}}{\left(\frac{X_3^2}{\sigma^2} + \frac{X_4^2}{\sigma^2}\right) \frac{1}{2}} \sim F_{1,2}$ (1)

Car $\left(\frac{X_1 - X_2}{\sigma\sqrt{2}}\right)^2 \sim \chi_1^2$

et $\left. \begin{array}{l} \frac{X_3^2}{\sigma^2} \sim \chi_1^2 \\ \frac{X_4^2}{\sigma^2} \sim \chi_1^2 \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{X_3^2 + X_4^2}{\sigma^2} \sim \chi_2^2$

b) $X_i \sim N(i, (3i)^2)$ $\mu = \sqrt{14}$.

1) $\frac{X_i - \mu}{3i} \sim N(0, 1) \Rightarrow W = \sqrt{14} \Rightarrow \left(\frac{X_i - \mu}{3i}\right)^2 \sim \chi_1^2$ (1)

2/ From $T = \sum_{i=1}^T \left(\frac{Y_i - 1}{3} \right) \leadsto t_2$ (1)

(2/5)

On $X = \frac{Y_1 - 1}{3} \leadsto N(0, 1)$

Line 11 = $\frac{X}{\sqrt{\frac{1}{2}}}$ $\leadsto t_2$ Student at 2 ddl.

3/ Populations $X_1 = \left(\frac{Y_1 - 1}{3} \right)^2 \leadsto \chi_1^2$

$X_2 = \left(\frac{Y_2 - 2}{6} \right)^2 + \left(\frac{Y_3 - 3}{9} \right)^2 \leadsto \chi_2^2$

Line $F = \frac{X_1/1}{X_2/2} = \frac{2X_1}{X_2} \leadsto F_{1,2}$ (1)

Exercice 2: On a $g(x) = e^{-2|x|}$, $x \in \mathbb{R}$.

(1) $P(-2 \leq X \leq 2) = \int_{-2}^2 e^{-2|x|} dx = 2 \int_0^2 e^{-2x} dx = 2 \left(-\frac{e^{-2x}}{2} \right) \Big|_0^2 = 1 - e^{-4}$ (0.5)

(2) $P(X > -1 | X \leq 3) = \frac{P(-1 < X \leq 3)}{P(X \leq 3)} = \frac{\int_{-1}^3 e^{-2|x|} dx}{\int_{-\infty}^3 e^{-2|x|} dx}$
 $= \frac{\int_{-1}^0 e^{2x} dx + \int_0^3 e^{-2x} dx}{\int_{-\infty}^0 e^{2x} dx + \int_0^3 e^{-2x} dx} = \frac{2 - e^{-6} - e^{-2}}{2 - e^{-6}}$ (1)

(3) $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x e^{-2|x|} dx = 0$ (0.5)

$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 e^{-2|x|} dx = 2 \int_0^{+\infty} x^2 e^{-2x} dx$ posons $2x = t$
 $x = t/2$ et $dx = dt/2$

$$\text{donc } E(X^2) = 2 \int_0^1 \frac{t^2}{4} e^{-t} \frac{dt}{2} = \frac{1}{4} P(3) = \frac{2}{4} = 1/2$$

(3/5)

$$\text{donc } \text{Var} X = 1/2$$

(1/2)

$$(4) F_X(x) = \int_{-\infty}^x e^{-2|t|} dt = \begin{cases} \frac{e^{-2x}}{2} & \text{si } x < 0 \\ 1 - \frac{e^{-2x}}{2} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

(1)

$$(5) F_Y(y) = P(Y < y) = P(|X| < y) = P(-y < X < y) \text{ si } y > 0 \\ = F_X(y) - F_X(-y)$$

$$\text{On derive } f_Y(y) = f_X(y) + f_X(-y) = 2 f_X(y) \text{ car } f \text{ paire} \\ = \begin{cases} 2e^{-2|y|} & \text{si } y > 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

(1)

$$(6) M_X(t) = E(e^{tx}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{tx} \cdot e^{-2|x|} dx = \int_{-\infty}^0 e^{x(t+2)} dx + \int_0^{+\infty} e^{x(t-2)} dx$$

$$= \frac{1}{t+2} - \frac{1}{t-2} \text{ par } t \in (-2, 2) \quad (4/5)$$

$$\text{On a aussi } M_X(t) = \sum_{n \geq 0} \frac{E(X^n)}{n!} t^n = \frac{1}{t+2} - \frac{1}{t-2} = \frac{-4}{t^2-4} = \frac{1}{1 - \frac{t^2}{4}} \\ = \sum_{n \geq 0} \left(\frac{t}{2}\right)^{2n} = \sum_{n \geq 0} \frac{1}{2^{2n}} t^{2n}$$

$$\text{Donc si } n = 2p+1 \quad E(X^{2p+1}) = 0$$

$$\text{et si } n = 2p \quad \frac{E(X^{2p})}{(2p)!} = \frac{1}{2^{2p}} \Rightarrow E(X^{2p}) = \frac{(2p)!}{2^{2p}} \quad (1)$$

Exercice 3:

$$1) E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_{\lambda}^{+\infty} x f(x) dx = \lambda + 1.$$

$$E(X^2) = \int_{\lambda}^{+\infty} x^2 f(x) dx = \int_{\lambda}^{+\infty} e^{\lambda} x^2 e^{-x} dx = \lambda^2 + 2\lambda + 2.$$

$$\text{dnc } \text{Var} X = E(X^2) - E^2(X) = \lambda^2 + 2\lambda + 2 - \lambda^2 - 2\lambda - 1 = 1$$

$$2) E(S) = \frac{1}{n} \sum E(X_i) = \frac{nE(X)}{n} = E(X) = \lambda + 1$$

$$\text{Var} S = \frac{\text{Var} X}{n} = \frac{1}{n}.$$

$$\begin{aligned} i) F_T(t) &= P(T \leq t) = P(\inf X_i \leq t) = 1 - P(\inf X_i > t) \\ &= 1 - P(X_i > t, \forall i=1, \dots, n) = 1 - (P(X > t))^n \\ &= 1 - (1 - F_X(t))^n \end{aligned}$$

On derive, on a $f_T(t) = n(1 - F_X(t))^{n-1} f_X(t).$

$$\text{Calculons } F_X(x) = \int_{\lambda}^x e^{\lambda-t} dt = \int_{\lambda}^x e^{\lambda-t} dt = \begin{cases} 1 - e^{\lambda-x} & \text{si } x \geq \lambda \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\text{dnc } f_T(t) = n e^{(n-1)(\lambda-t)} \cdot e^{\lambda-t} = \begin{cases} n e^{n(\lambda-t)} & \text{si } t \geq \lambda \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$E(T) = \int_{\lambda}^{+\infty} nt e^{n(\lambda-t)} dt = \lambda + \frac{1}{n},$$

$$E(T^2) = \int_{\lambda}^{+\infty} nt^2 e^{n(\lambda-t)} dt = \lambda^2 + \frac{2\lambda}{n} + \frac{2}{n^2}$$

$$\Rightarrow \text{Var} T = \frac{1}{n^2}.$$

4°) Comme $E(S) = \lambda + 1$ Posons $S_1 = S - 1 = X - 1$ (0,5) (5/5)

$$\text{On a } E(S_1) = E(S) - 1 = \lambda$$

S_1 est un estimateur sans biais de λ .

et Comme $E(T) = \lambda + \frac{1}{n}$ on pose $T_1 = T - \frac{1}{n}$ (0,5)

On a $E(T_1) = \lambda$ donc T_1 est un e.s.b de λ .

5°) $\text{Var}(S_1) = \text{Var}S = \frac{1}{n} \rightarrow 0$ par $n \rightarrow +\infty$ (0,5)

$\text{Var}(T_1) = \text{Var}T = \frac{1}{n^2} \rightarrow 0$ par $n \rightarrow +\infty$ (0,5)

Les estimateurs S_1 et T_1 sont donc convergents.

Comme $\text{Var}T_1 \leq \text{Var}S_1 \quad \forall n \geq 1$ (1)

on a T_1 est un meilleur estimateur que S_1 .

