

Site : ☐ Luminy ☒ St-Charles ☐ St-Jérôme ☐ Cht-Gombert ☐ Aix-Montperrin ☐ Aubagne-SATIS  
 Sujet Session de ☒ 1er semestre - ☐ 2ème semestre - ☒ Session unique      Durée de l'épreuve : 3h  
 Examen de ☐ L1/☐ L2/☐ L3 - ☒ M1/☐ M2 - ☐ LP - ☐ DU      Nom Diplôme : MAS  
 Code Apogée du module : SMSAU02C      Libellé du module : **Statistique.**  
 Document autorisé : ☒ OUI-☐ NON      Calculatrice autorisée ☐ OUI-☒ NON

## Correction de l'examen à mi-parcours du Lundi 06 Novembre 2023.

Les documents, notes de cours et calculatrices sont interdits, à l'exception d'une feuille A4 recto-verso. Le soin apporté à la rédaction sera un élément d'appréciation. Le barème est donné à titre purement indicatif.

**Exercice 1 (7 points).** Soient  $U$  et  $V$  des variables aléatoires indépendantes de même loi  $\mathcal{U}([0, 1])$ . On pose  $X = UV$  et  $Y = U(1 - V)$ .

- (0,5 points) Justifiez sans calculs que  $X$  et  $Y$  sont de même loi.  
 $V$  et  $1 - V$  sont deux variables de loi  $\mathcal{U}([0, 1])$  qui sont toutes deux indépendantes de  $U$ . Donc  $X$  et  $Y$  sont de même loi.
- (1 point) Calculez  $\mathbb{E}(U)$ ,  $\mathbb{E}(U^2)$ ,  $\mathbb{E}(X)$ ,  $\mathbb{E}(X^2)$ .

$$\mathbb{E}(U) = \int_0^1 u \, du = 1/2; \quad \mathbb{E}(U^2) = \int_0^1 u^2 \, du = 1/3.$$

$$\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(UV) = \mathbb{E}(U)\mathbb{E}(V) = 1/4. \quad \mathbb{E}(X^2) = \mathbb{E}(U^2V^2) = \mathbb{E}(U^2)\mathbb{E}(V^2) = 1/9.$$

- (1 point) Calculez  $\mathbb{E}(XY)$ . Les variables  $X$  et  $Y$  sont-elles indépendantes ?

$$\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(U^2V(1 - V)) = \mathbb{E}(U^2)\mathbb{E}(V(1 - V)) = \frac{1}{3}(\mathbb{E}(V) - \mathbb{E}(V^2)) = \frac{1}{3}\left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3}\right) = \frac{1}{18}.$$

Comme  $\mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}(X)^2 = \frac{1}{16}$ ,  $\mathbb{E}(XY) \neq \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$ .  $X$  et  $Y$  ne sont donc pas indépendantes.

- (2 points) Montrez que le couple  $(X, Y)$  a pour densité

$$f_{(X,Y)}(x, y) = \frac{1}{x+y} \mathbb{1}_{x \geq 0, y \geq 0, x+y \leq 1}.$$

Soit  $h$  une fonction mesurable bornée.

$$\mathbb{E}(h(X, Y)) = \mathbb{E}(h(UV, U(1 - V))) = \iint_{[0,1]^2} h(uv, u(1 - v)) \, du \, dv.$$

On pose  $\begin{cases} x = uv \\ y = u(1-v) \end{cases} \iff \begin{cases} u = y+x \\ v = \frac{x}{y+x} \end{cases}$ . La matrice jacobienne de ce changement de variables est  $J = \begin{pmatrix} 1 & \frac{y}{(y+x)^2} \\ 1 & -\frac{x}{(y+x)^2} \end{pmatrix}$ , et  $|\det(J)| = \frac{1}{x+y}$ .

De plus,  $\begin{cases} 0 \leq u \leq 1 \\ 0 \leq v \leq 1 \end{cases} \iff \begin{cases} x \geq 0 \\ y \geq 0 \\ x+y \leq 1 \end{cases}$ . On obtient donc

$$\mathbb{E}(h(X, Y)) = \iint_{x \geq 0, y \geq 0, x+y \leq 1} h(x, y) \frac{1}{x+y} dx dy,$$

ce qui donne le résultat.

5. (2 points) Montrez que la densité conditionnelle de  $X$  sachant  $Y = y$  (où  $y \in ]0, 1]$ ) est

$$f_{X|Y=y}(x) = \frac{-\log(y)}{x+y} \mathbb{1}_{[0;1-y]}(x).$$

En déduire que  $\mathbb{E}(X|Y) = -\log(Y)(1-Y + Y \log(Y))$ .

$$f_{X|Y=y}(x) = \frac{f_{(X,Y)}(x, y)}{\int f_{(X,Y)}(x, y) dx}.$$

Or, pour tout  $y \geq 0$  fixé,

$$\int f_{(X,Y)}(x, y) dx = \int_{x \geq 0, x \leq 1-y} \frac{dx}{x+y} = \mathbb{1}_{y \leq 1} [\log(x+y)]_{x=0}^{x=1-y} = \mathbb{1}_{y \leq 1} (-\log(y)).$$

D'où, pour  $y \in [0, 1[$   $f_{X|Y=y}(x) = -\frac{1}{\log(y)(x+y)} \mathbb{1}_{[0;1-y]}(x)$ .

Désolée pour l'erreur dans l'énoncé.

On a alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X|Y) &= \int x f_{X|Y}(x) dx = \int_0^{1-Y} -\frac{1}{\log(Y)} \frac{x}{x+Y} dx \\ &= -\frac{1}{\log(Y)} \int_0^{1-Y} 1 - \frac{Y}{x+Y} dx \\ &= -\frac{1}{\log(Y)} \left( 1 - Y - Y [\log(x+Y)]_{x=0}^{x=1-Y} \right) \\ &= -\frac{1}{\log(Y)} (1 - Y + Y \log(Y)) \end{aligned}$$

6. (0,5 points) Sans calcul supplémentaire, quelle est la valeur de  $\mathbb{E}(Y|X)$ ? Justifiez votre réponse.

Comme  $f_{(X,Y)}(x, y) = f_{(X,Y)}(y, x)$ , la loi du couple  $(X, Y)$  est la même que la loi du couple  $(Y, X)$ . Par conséquent,  $\mathbb{E}(Y|X) = -\frac{1-X+X \log(X)}{\log(X)}$ .

**Exercice 2 (4 points).** Soit  $(X, Y)$  un couple gaussien centré de matrice de covariance  $\begin{pmatrix} 9 & -3 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}$ .

1. (0,5 points) Les variables  $X$  et  $Y$  sont-elles indépendantes?

$\text{Cov}(X, Y) = -3 \neq 0$ . Donc  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendantes.

2. (0,5 points) Que vaut  $\mathbb{P}(X \geq 0)$  ?

$X \sim \mathcal{N}(0; 9)$ . La loi de  $X$  est donc symétrique en 0 et  $\mathbb{P}(X \geq 0) = 1/2$ .

3. (1 point) Quelle est la loi de la variable  $X + Y$  ?

$X+Y$  est une combinaison linéaire des coordonnées du vecteur gaussien  $(X, Y)$ . Par conséquent,  $X + Y$  suit une loi normale. On a  $\mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y) = 0$ , et  $\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y) = 9 + 1 - 6 = 4$ . D'où  $X + Y \sim \mathcal{N}(0, 4)$ .

4. (2 points) Calculez  $\text{Var}(X + 3Y)$ . Qu'en concluez-vous ? Quelle est la valeur de  $\mathbb{E}(X|Y)$  ? Le couple  $(X, Y)$  admet-il une densité ?

$\text{Var}(X + 3Y) = \text{Var}(X) + 9\text{Var}(Y) + 6\text{Cov}(X, Y) = 9 + 9 - 18 = 0$ . Par conséquent,  $X + 3Y = \text{cte} = \mathbb{E}(X + 3Y) = 0$ . On a donc  $X = -3Y$ , et  $\mathbb{E}(X|Y) = \mathbb{E}(-3Y|Y) = -3Y$ . Si le couple  $(X, Y)$  admet une densité  $f_{(X,Y)}$ , on a

$$1 = \mathbb{P}(X + 3Y = 0) = \iint_{(x,y); x+3y=0} f_{(X,Y)}(x, y) dx dy = 0.$$

On obtient alors une contradiction. Donc, le couple  $(X, Y)$  n'a pas de densité.

**Exercice 3 ( 9 points).** Soit  $\theta > 0$  un paramètre inconnu. On considère  $X_1, \dots, X_n$  un échantillon i.i.d. de loi de densité

$$f_\theta(x) = \frac{1}{\theta} x^{-(1+\frac{1}{\theta})} \mathbb{1}_{[1; +\infty[}(x).$$

1. (0,5 points) Vérifiez que  $f_\theta$  est bien une densité de probabilité.

Pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $f_\theta(x) \geq 0$ . De plus, pour  $\theta > 0$ ,

$$\int f_\theta(x) dx = \frac{1}{\theta} \int_1^{+\infty} \frac{dx}{x^{1+\frac{1}{\theta}}} = \left[ -x^{-\frac{1}{\theta}} \right]_{x=1}^{x=+\infty} = 1.$$

2. (1 point) Montrez que

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(x) &= \frac{1}{\theta^2} (\log(x) - \theta). \\ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log f_\theta(x) &= -\frac{2}{\theta} \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(x) - \frac{1}{\theta^2}. \end{aligned}$$

Pour tout  $x > 1$ ,

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(x) = \frac{\partial}{\partial \theta} \left[ -\log(\theta) - \left( 1 + \frac{1}{\theta} \right) \log(x) \right] = -\frac{1}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \log(x) = \frac{1}{\theta^2} (\log(x) - \theta).$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log f_\theta(x) &= \frac{\partial}{\partial \theta} \left( -\frac{1}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \log(x) \right) = \frac{1}{\theta^2} - \frac{2}{\theta^3} \log(x) = -\frac{2}{\theta} \left[ \frac{1}{\theta^2} \log(x) - \frac{1}{\theta} \right] - \frac{1}{\theta^2} \\ &= -\frac{2}{\theta} \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(x) - \frac{1}{\theta^2}. \end{aligned}$$

3. (2 points) Pour cette question, on rappelle les résultats de cours suivants : Si  $X$  est de densité  $f_\theta$  satisfaisant certaines conditions de régularité, on a

$$\mathbb{E}_\theta \left[ \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(X) \right] = 0; \quad \mathbb{E}_\theta \left[ \left( \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(X) \right)^2 \right] = -\mathbb{E}_\theta \left[ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log f_\theta(X) \right].$$

Déduisez de ce qui précède que  $\mathbb{E}_\theta [\log(X)] = \theta$  ;  $\text{Var}_\theta [\log(X)] = \theta^2$ .

$$\mathbb{E}_\theta \left[ \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(X) \right] = \frac{1}{\theta^2} \mathbb{E}_\theta [\log(X) - \theta] = 0.$$

On a donc  $\mathbb{E}_\theta [\log(X)] = \theta$ . Par ailleurs, d'après la question précédente et le rappel de cours,

$$\begin{aligned} \text{Var}_\theta [\log(X)] &= \mathbb{E}_\theta [(\log(X) - \theta)^2] = \theta^4 \mathbb{E}_\theta \left[ \left( \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(X) \right)^2 \right] = -\theta^4 \mathbb{E}_\theta \left[ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log f_\theta(X) \right] \\ &= -\theta^4 \mathbb{E}_\theta \left[ -\frac{2}{\theta} \frac{\partial}{\partial \theta} \log f_\theta(x) - \frac{1}{\theta^2} \right] = \frac{\theta^4}{\theta^2} = \theta^2. \end{aligned}$$

4. (1 point) Montrez que l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\theta}_n$  de  $\theta$  est donné par

$$\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log(X_i).$$

Est-il sans biais ?

La vraisemblance du modèle est donnée par

$$L(\theta; X) = \prod_{i=1}^n f_\theta(X_i) = \frac{1}{\theta^n} \prod_{i=1}^n X_i^{-(1+\frac{1}{\theta})} \mathbb{1}_{[1;+\infty[}(\min_{i=1}^n X_i).$$

Si  $\min_{i=1}^n X_i \geq 1$ , on a donc

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \log L(\theta; X) = \frac{\partial}{\partial \theta} \left( -n \log(\theta) - (1 + \frac{1}{\theta}) \sum_{i=1}^n \log(X_i) \right) = -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n \log(X_i).$$

L'estimateur du maximum de vraisemblance satisfait donc l'équation :

$$\frac{n}{\hat{\theta}_n} = \frac{1}{\hat{\theta}_n^2} \sum_{i=1}^n \log(X_i) \Leftrightarrow \hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log(X_i).$$

On a alors  $\mathbb{E}_\theta [\hat{\theta}_n] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}_\theta [\log(X_i)] = \mathbb{E}_\theta [\log(X_1)] = \theta$  d'après la question 3.  $\hat{\theta}_n$  est sans biais.

5. (1 point) Calculez l'information de Fisher  $I_n(\theta)$ . En déduire que  $\hat{\theta}_n$  est un estimateur efficace de  $\theta$ .

$$I_n(\theta) = -\mathbb{E}_\theta \left[ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log L(\theta; X) \right] = -\mathbb{E}_\theta \left[ \frac{n}{\theta^2} - \frac{2}{\theta^3} \sum_{i=1}^n \log(X_i) \right] = -\frac{n}{\theta^2} + \frac{2n}{\theta^3} \mathbb{E}_\theta [\log(X_1)] = \frac{n}{\theta^2}.$$

Par ailleurs

$$\text{Var}_\theta [\hat{\theta}_n] = \text{Var}_\theta \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log(X_i) \right) = \frac{\text{Var}_\theta(\log(X_1))}{n} = \frac{\theta^2}{n} = \frac{1}{I_n(\theta)}$$

$\hat{\theta}_n$  est donc un estimateur efficace de  $\theta$ . En particulier, il est de variance minimale parmi les estimateurs sans biais.

$\alpha$	2,5 %	5 %	95 %	97,5 %
Quantile de $\mathcal{N}(0, 1)$	-1.96	-1.64	1.64	1.96
Quantile de $\hat{\theta}_n/\theta$	0.65	0.70	1.35	1.43

Table 1 – Quantiles de la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$  et de la loi de  $\hat{\theta}_n/\theta$  pour  $n = 25$ .

6. (1,5 points) Montrez que  $\sqrt{n} \left( \frac{\hat{\theta}_n}{\theta} - 1 \right)$  converge en loi vers la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$  quand  $n$  tend vers  $+\infty$ . En déduire un intervalle de confiance pour  $\theta$  de niveau asymptotique 95%. On pourra utiliser les quantiles de la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$  donnés dans la Table 1.

Les variables  $\log(X_i)$  sont i.i.d de carré intégrable. Par le théorème de la limite centrale,  $\sqrt{n} (\hat{\theta}_n - \mathbb{E}_\theta(\log(X)))$  converge en loi vers la loi  $\mathcal{N}(0, \text{Var}_\theta(\log(X)) = \theta^2)$ . Autrement dit,  $\frac{\sqrt{n}}{\theta} (\hat{\theta}_n - \theta)$  converge en loi vers la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ . D'après les quantiles de la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_\theta \left[ \left| \sqrt{n} \left( \frac{\hat{\theta}_n}{\theta} - 1 \right) \right| \leq 1,96 \right] &\simeq 0.95 \Leftrightarrow \mathbb{P}_\theta \left[ 1 - \frac{1,96}{\sqrt{n}} \leq \frac{\hat{\theta}_n}{\theta} \leq 1 + \frac{1,96}{\sqrt{n}} \right] \simeq 0.95 \\ &\Leftrightarrow \mathbb{P}_\theta \left[ \frac{\hat{\theta}_n}{1 + \frac{1,96}{\sqrt{n}}} \leq \theta \leq \frac{\hat{\theta}_n}{1 - \frac{1,96}{\sqrt{n}}} \right] \simeq 0.95, \end{aligned}$$

dès que  $n \geq (1,96)^2$ .

7. (1,5 points) Montrez que si  $X$  est de densité  $f_\theta$ ,  $\log(X)/\theta$  est de loi exponentielle de paramètre 1. En déduire que  $\hat{\theta}_n/\theta$  est un pivot pour l'estimation de  $\theta$ .

Soit  $h$  une fonction mesurable bornée.

$$\mathbb{E}_\theta \left[ h \left( \frac{\log(X)}{\theta} \right) \right] = \int_1^{+\infty} h \left( \frac{\log(x)}{\theta} \right) x^{-(1+\frac{1}{\theta})} \frac{dx}{\theta}.$$

On pose  $u = \frac{\log(x)}{\theta} \Leftrightarrow x = e^{\theta u}$ . On obtient

$$\mathbb{E}_\theta \left[ h \left( \frac{\log(X)}{\theta} \right) \right] = \int_0^{+\infty} h(u) e^{-(\theta+1)u} e^{\theta u} du = \int_0^{+\infty} h(u) e^{-u} du.$$

Donc  $\log(X)/\theta \sim \mathcal{E}(1)$ .  $\frac{\hat{\theta}_n}{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{\log(X_i)}{\theta}$ .  $n \frac{\hat{\theta}_n}{\theta}$  est donc la somme de  $n$  variables aléatoires indépendantes de loi  $\mathcal{E}(1)$  (i.e.; une loi  $\Gamma(n, 1)$ ). La loi de  $\hat{\theta}_n/\theta$  ne dépend pas donc pas de  $\theta$ .

8. (0,5 points) Pour  $n = 25$ , la Table 1 donne quelques quantiles de la loi de  $\hat{\theta}_n/\theta$ . En déduire un intervalle de confiance pour  $\theta$  de niveau 95%.

D'après la table 1,

$$\mathbb{P}_\theta \left[ 0.65 \leq \frac{\hat{\theta}_n}{\theta} \leq 1.43 \right] = 0.95 \Leftrightarrow \mathbb{P}_\theta \left[ \frac{\hat{\theta}_n}{1.43} \leq \theta \leq \frac{\hat{\theta}_n}{0.65} \right] = 0.95$$