

## CORRECTION CONTRÔLE CONTINU 2

**Exercice 1** : (6 points)

a) Par définition, l'espérance de  $X$  est donnée par

$$\mathbb{E}[X] = \int_{\mathbb{R}} x \times \phi_X(x) dx = \int_{\mathbb{R}} x \times \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|x-\mu|}{b}\right) dx = \mu + \underbrace{\int_{\mathbb{R}} y \times \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy}_{= 0 \text{ car intégrande impaire}} = \mu.$$

b) Pour caractériser la loi de  $|X|$ , on peut calculer sa fonction de répartition. Soit  $x > 0$ , on a

$$\mathbb{P}(|X| > x) = \mathbb{P}(X < -x \text{ ou } X > x) = \mathbb{P}(X < -x) + \mathbb{P}(X > x),$$

soit

$$\mathbb{P}(|X| > x) = \int_{-\infty}^{-x} \phi_X(u) du + \int_x^{\infty} \phi_X(u) du = 2 \int_x^{\infty} \phi_X(u) du = \frac{1}{b} \int_x^{\infty} e^{-u/b} du = e^{-x/b}.$$

On reconnaît la fonction de répartition d'une loi exponentielle de paramètre  $1/b$ .

c) Nous allons calculer la densité  $\phi_Y$  de la variable  $Y := \lambda_1 X_1 - \lambda_2 X_2$ . Soit  $f : \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction continue bornée. Par définition de la densité  $\phi_Y$ , on a

$$\mathbb{E}[f(Y)] = \int_{u \in \mathbb{R}} f(u) \phi_Y(u) du.$$

D'autre part, en posant  $\lambda_1 x - \lambda_2 y = u$  et  $\lambda_1 x + \lambda_2 y = v$ , i.e.  $dudv = 2\lambda_1 \lambda_2 dx dy$ , on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[f(Y)] &= \mathbb{E}[f(\lambda_1 X_1 - \lambda_2 X_2)] = \int_{\mathbb{R}^+ \times \mathbb{R}^+} f(\lambda_1 x - \lambda_2 y) \lambda_1 \lambda_2 \exp(-\lambda_1 x - \lambda_2 y) dx dy \\ &= \frac{1}{2} \times \int_{u \in \mathbb{R}} \int_{v \geq |u|} f(u) e^{-v} dudv = \frac{1}{2} \times \int_{u \in \mathbb{R}} f(u) e^{-|u|} du. \end{aligned}$$

En identifiant les intégrandes, on conclut que  $\phi_Y(u) = 1/2 \times e^{-|u|}$ , c'est à dire  $Y \sim \mathcal{L}(0, 1)$ .

**Exercice 2** : (6 points)

a) Calculons la fonction caractéristique  $\psi_X$  de  $X$ . Soit  $t \in \mathbb{R}$ , on a

$$\begin{aligned}\psi_X(t) &= \mathbb{E} [e^{itX}] = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} \phi_X(x) dx = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|x-\mu|}{b}\right) dx \\ &= \frac{1}{2b} \times \int_{\mathbb{R}} e^{it(y+\mu)} \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy \\ &= \frac{1}{2b} \times \int_{\mathbb{R}^+} e^{it(-y+\mu)} \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy + \frac{1}{2b} \times \int_{\mathbb{R}^+} e^{it(y+\mu)} \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy \\ &= \frac{e^{it\mu}}{2b} \times \left( \int_{\mathbb{R}^+} e^{(-it-1/b)y} dy + \int_{\mathbb{R}^+} e^{(it-1/b)y} dy \right) \\ &= \frac{e^{it\mu}}{2b} \times \left( \frac{1}{it+1/b} - \frac{1}{it-1/b} \right) = \frac{e^{it\mu}}{1+t^2b^2}.\end{aligned}$$

b) D'après la question précédente, si  $X_n \sim \mathcal{L}(\mu_n, b_n)$  avec  $b_n^2 = 1/2n$ , sa fonction caractéristique est donnée par :

$$\psi_{X_n}(t) = \frac{e^{it\mu_n}}{1+t^2b_n^2} = \frac{e^{it\mu_n}}{1+\frac{t^2}{2n}}.$$

Comme les variables  $X_i$  sont indépendantes, la fonction caractéristique de la somme  $S_n$  est donnée par :

$$\psi_{S_n}(t) = \prod_{i=1}^n \psi_{X_i}(t) = e^{it \sum_{i=1}^n \mu_i} \times \left( \frac{1}{\frac{t^2}{2n} + 1} \right)^n = \exp\left(it \sum_{i=1}^n \mu_i - n \log\left(1 + \frac{t^2}{2n}\right)\right).$$

Sous les hypothèses de l'énoncé, on a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{i=1}^n \mu_i = 0$ . D'autre part, en utilisant le développement limité en zéro :  $\log(1+x) \sim x$ , on a

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} n \log\left(1 + \frac{t^2}{2n}\right) = \frac{t^2}{2}.$$

Finalement, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on obtient que lorsque  $n$  tend vers l'infini :

$$\psi_{S_n}(t) \longrightarrow \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right),$$

qui n'est autre que la fonction caractéristique d'une variable gaussienne centrée réduite, d'où le résultat.

**Exercice 3** : (6 points)

On dispose de  $n$  observations  $(x_1, \dots, x_n)$  dont on suppose qu'elles sont les réalisations de  $n$  variables aléatoires  $(X_1, \dots, X_n)$  indépendantes et de même loi uniforme sur l'ensemble  $\{1, 2, \dots, N\}$ , où  $N \geq 2$  est un entier inconnu. On souhaite estimer l'entier  $N$  à l'aide des observations  $(x_1, \dots, x_n)$ .

a) Soit  $X$  une variable de loi uniforme sur l'ensemble  $\{1, 2, \dots, N\}$ . L'espérance de  $X$  est donnée par :

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{k=1}^N k \times \mathbb{P}(X = k) = \left( \sum_{k=1}^N k \right) \times \frac{1}{N} = \frac{N(N+1)}{2} \times \frac{1}{N} = \frac{N+1}{2}.$$

Par linéarité de l'espérance, on a donc  $\mathbb{E}[2X - 1] = N$  et d'après la loi (faible) des grands nombres, lorsque  $n$  tend vers l'infini :

$$\widehat{X}_n := \frac{\sum_{i=1}^n (2X_i - 1)}{n} \xrightarrow{\mathbb{P}} N.$$

b) Par définition, l'estimateur  $\widetilde{X}_n$  est consistant si  $\widetilde{X}_n - N$  tend vers zéro en probabilité lorsque  $n$  tend vers l'infini, c'est à dire, si pour tout  $\varepsilon > 0$ ,  $\mathbb{P}(|\widetilde{X}_n - N| > \varepsilon) = \mathbb{P}(N - \widetilde{X}_n > \varepsilon)$  tend vers zéro lorsque  $n$  tend vers l'infini. Comme  $N - \widetilde{X}_n$  est ici à valeurs entières, cela revient à dire que  $\mathbb{P}(N - \widetilde{X}_n \geq 1)$  tend vers zéro lorsque  $n$  tend vers l'infini. Calculons cette probabilité :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(N - \widetilde{X}_n \geq 1) &= \mathbb{P}(\widetilde{X}_n \leq N - 1) = \mathbb{P}(X_i \leq N - 1, \forall i = 1, \dots, n) \\ &= \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i \leq N - 1) = \mathbb{P}(X_1 \leq N - 1)^n = \left( \frac{N-1}{N} \right)^n. \end{aligned}$$

Comme  $(N-1)/N < 1$ , cette probabilité tend bien vers zéro lorsque  $n$  tend vers l'infini, d'où le résultat.