

# DM12

## CORRECTION

### EXERCICE

1. C'est du cours. On le redémontre. Soit  $x$  un réel quelconque. On a :

$$\begin{aligned} F_X(-x) &= \int_{-\infty}^{-x} f_X(t) dt \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{-x} \exp\left(-\frac{t^2}{2\sigma^2}\right) dt \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{+\infty}^x -e^{-u^2/2\sigma^2} du \quad (\text{changement de variable affine } u = -t) \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_x^{+\infty} e^{-u^2/2\sigma^2} du \\ &= \int_x^{+\infty} f_X(u) du \end{aligned}$$

Ainsi,

$$\begin{aligned} F_X(x) + F_X(-x) &= \int_{-\infty}^x f_X(u) du + \int_x^{+\infty} f_X(u) du \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(u) du \quad (\text{relation de Chasles}) \\ &= 1 \quad \text{car } f_X \text{ est une densité de probabilité} \end{aligned}$$

D'où on déduit  $F_X(-x) = 1 - F_X(x)$ .

2. (a) La variable aléatoire  $Y$  est à valeurs positives. Donc déjà, pour tout  $x < 0$ , on a  $F_Y(x) = P(Y \leq x) = 0$ . Ensuite, pour tout  $x \geq 0$ , on a :

$$\begin{aligned} F_Y(x) &= P(Y \leq x) \\ &= P(|X| \leq x) \\ &= P(-x \leq X \leq x) \\ &= F_X(x) - F_X(-x) \quad \text{car } X \text{ est à densité} \\ &= F_X(x) - (1 - F_X(x)) \quad (\text{question précédente}) \\ &= 2F_X(x) - 1 \end{aligned}$$

Conclusion : la fonction de répartition de  $Y$  est la fonction  $F_Y$  définie sur  $\mathbb{R}$  par :

$$F_Y(x) = \begin{cases} 2F_X(x) - 1 & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{si } x < 0 \end{cases}$$

(b) On vérifie les conditions :

- La fonction  $F_Y$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $]-\infty; 0[$  car elle y est nulle, et elle est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $]0; +\infty[$  par opérations algébriques sur des fonctions de classe  $\mathcal{C}^1$  ( $F_X$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  d'après le cours). Elle est donc de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R} \setminus \{0\}$ , qui est  $\mathbb{R}$  privé d'un nombre fini de points.

- Elle est continue sur  $\mathbb{R} \setminus \{0\}$  car elle y est de classe  $\mathcal{C}^1$  (cf ci-dessus). Vérifions qu'elle est continue en 0. À gauche de 0, on a :

$$\lim_{x \rightarrow 0^-} F_Y(x) = \lim_{x \rightarrow 0^-} 0 = 0$$

Et à droite de 0 :

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} F_Y(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} 2F_X(x) - 1 = 2F_X(0) - 1$$

Or,  $F_X(0) = 1 - F_X(0)$  d'après la question 1, donc  $2F_X(0) - 1 = 0$ . Donc  $\lim_{x \rightarrow 0^-} F_Y(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} F_Y(x) = 0 = F_Y(0)$ , ce qui montre que  $F_Y$  est continue en 0, et donc sur  $\mathbb{R}$  tout entier.

Par conséquent,  $Y$  est une variable aléatoire à densité. De plus, on peut déduire de  $F_Y$  une densité  $f_Y$  de  $Y$  par dérivation. On obtient, pour tout  $x \in \mathbb{R}$  :

$$f_Y(x) = \begin{cases} 2F'_X(x) & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{si } x < 0 \end{cases}$$

c'est-à-dire :

$$f_Y(x) = \begin{cases} 2f_X(x) & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{si } x < 0 \end{cases}$$

ou encore :

$$f_Y(x) = \begin{cases} \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right) & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{si } x < 0 \end{cases}$$

- (c) Pour savoir si  $Y$  admet une espérance, on s'intéresse à l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} t f_Y(t) dt$ , c'est-à-dire  $\int_0^{+\infty} t f_Y(t) dt$  car  $f_Y$  est nulle sur  $] -\infty; 0[$ . Or, pour tout  $A > 0$ , on a :

$$\begin{aligned} \int_0^A t f_Y(t) dt &= \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_0^A t \exp\left(-\frac{t^2}{2\sigma^2}\right) dt \\ &= \frac{-2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_0^A \frac{-t}{\sigma^2} \exp\left(-\frac{t^2}{2\sigma^2}\right) dt \\ &= \frac{-2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ \exp\left(-\frac{t^2}{2\sigma^2}\right) \right]_0^A \\ &= \frac{-2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left( \exp\left(-\frac{A^2}{2\sigma^2}\right) - 1 \right) \end{aligned}$$

Or,  $\exp\left(-\frac{A^2}{2\sigma^2}\right) \xrightarrow{A \rightarrow +\infty} 0$ . Donc l'intégrale  $\int_0^{+\infty} t f_Y(t) dt$  est convergente, et même absolument convergente car  $t f_Y(t) \geq 0$  pour tout  $t \geq 0$ . On en déduit que  $Y$  admet une espérance. De plus, d'après le calcul ci-dessus, on a :

$$\begin{aligned} E(Y) &= \int_0^{+\infty} t f_Y(t) dt \\ &= \frac{-2\sigma}{\sqrt{2\pi}} (0 - 1) \\ &= \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \\ &= \sigma \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \\ &= \sigma \sqrt{\frac{4}{2\pi}} \end{aligned}$$

Ce qui donne :  $E(Y) = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}}$ .

3. (a) Les variables aléatoires  $Y_1, \dots, Y_n$  admettent toutes une espérance. On en déduit que  $S_n$  aussi. De plus, par linéarité de l'espérance, on a :

$$\begin{aligned} E(S_n) &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(Y_k) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \quad (\text{question précédente}) \\ &= \frac{1}{n} \times n \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \\ &= \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \end{aligned}$$

Ccl:  $E(S_n) = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}}$ .

Posons alors  $T_n = S_n \sqrt{\frac{\pi}{2}} = \frac{\sqrt{\pi}}{n\sqrt{2}} \sum_{k=1}^n Y_k$ . De même que pour  $S_n$ , par linéarité de l'espérance, on a :

$$E(T_n) = \sqrt{\frac{\pi}{2}} E(S_n) = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} = \sigma$$

Donc  $E(T_n) = \sigma$  et on dira donc que  $T_n = \sqrt{\frac{\pi}{2}} S_n$  est un estimateur sans biais de  $\sigma$ .

- (b)  $X \hookrightarrow N(0, \sigma^2)$  donc  $X$  admet un moment d'ordre 2 et, d'après la formule de K.H., on a  $E(X^2) = V(X) + E(X)^2 = \sigma^2 + 0^2 = \sigma^2$ .

Autrement dit, le moment d'ordre 2 de  $X$  est  $E(X^2) = \sigma^2$ .

Ensuite, comme  $Y = |X|$ , on a  $Y^2 = X^2$ .

Donc  $Y$  admet un moment d'ordre 2 et  $E(Y^2) = E(X^2) = \sigma^2$ .

On en déduit que  $Y$  admet une variance et que  $V(Y) = E(Y^2) - E(Y)^2 = \sigma^2 - \sigma^2 \frac{2}{\pi}$ , c'est-à-dire :

$$V(Y) = \left(1 - \frac{2}{\pi}\right) \sigma^2 = \frac{\pi - 2}{\pi} \sigma^2.$$

Ensuite, comme  $Y_1, \dots, Y_n$  admettent toutes une variance,  $S_n$  en admet une aussi. De plus,

$$\begin{aligned} V(S_n) &= V\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n Y_k\right) \\ &= \frac{1}{n^2} V\left(\sum_{k=1}^n Y_k\right) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n V(Y_k) \quad \text{par indépendance de } Y_1, \dots, Y_n \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n \frac{\pi - 2}{\pi} \sigma^2 \quad (\text{cf ci-dessus}) \\ &= \frac{1}{n^2} \times n \frac{\pi - 2}{\pi} \sigma^2 \end{aligned}$$

Ce qui donne  $V(S_n) = \frac{\pi - 2}{n\pi} \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n} \left(1 - \frac{2}{\pi}\right)$ .

- (c)  $T_n = \sqrt{\frac{\pi}{2}} S_n$  et  $S_n$  admet une variance. Donc  $T_n$  aussi et par propriétés de la variance :

$$V(T_n) = \frac{\pi}{2} V(S_n) = \frac{\pi - 2}{n\pi} \sigma^2 \times \frac{\pi}{2} = \frac{(\pi - 2)\sigma^2}{2n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0.$$