# T.D. IX - Variables aléatoires à densité

## I - Lois usuelles

**Solution de l'exercice 1.** Rappelons que

$$F_U(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ x & \text{si } x \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

**1.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après la définition,

$$F_X(x) = \mathbf{P}\left([X \leqslant x]\right) = \mathbf{P}\left([3U \leqslant x]\right) = \mathbf{P}\left(\left[U \leqslant \frac{x}{3}\right]\right)$$
$$= F_U\left(\frac{x}{3}\right).$$

- \* Si  $\frac{x}{3} \leqslant 0$ , c'est-à-dire  $x \leqslant 0$ , alors  $F_X(x) = 0$ . \* Si  $0 \leqslant \frac{x}{3} \leqslant 1$ , c'est-à-dire  $0 \leqslant x \leqslant 3$ , alors  $F_X(x) = \frac{x}{3}$ .
- \* Si  $\frac{x}{2} \ge 1$ , c'est-à-dire  $x \ge 3$ , alors  $F_X(x) = 1$ .

Finalement,

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 0\\ \frac{x}{3} & \text{si } x \in [0,3] \\ 1 & \text{si } x \geqslant 3 \end{cases}.$$

Une densité  $f_X$  de X est donnée par la dérivée de  $F_X$  en les points où  $F_X$  est dérivable, soit

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{3} & \text{si } x \in [0,3] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

On reconnaît ainsi que  $X \hookrightarrow \mathcal{U}([0,3])$ .

**2.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après la définition,

$$F_Y(x) = \mathbf{P}([Y \le x]) = \mathbf{P}([U + 1 \le x]) = \mathbf{P}([U \le x - 1])$$
  
=  $F_U(x - 1)$ .

- \* Si  $x-1 \leq 0$ , c'est-à-dire  $x \leq 1$ , alors  $F_Y(x) = 0$ .
- \* Si  $0 \le x 1 \le 1$ , c'est-à-dire  $1 \le x \le 2$ , alors  $F_V(x) = x 1$ .
- \* Si  $x-1 \ge 1$ , c'est-à-dire  $x \ge 2$ , alors  $F_V(x) = 1$ .

Finalement,

$$F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \le 1 \\ x - 1 & \text{si } x \in [1, 2] \\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

Une densité  $f_Y$  de Y est donnée par la dérivée de  $F_Y$  en les points où  $F_Y$  est dérivable, soit

$$f_Y(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in [1, 2] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

On reconnaît ainsi que  $Y \hookrightarrow \mathcal{U}([1,2])$ .

**3.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après la définition,

$$F_Z(x) = \mathbf{P}([Z \leqslant x]) = \mathbf{P}([\frac{1}{2}X + 1 \leqslant x]) = \mathbf{P}([X \leqslant 2(x - 1)])$$
  
=  $F_U(2(x - 1))$ .

- \* Si  $2(x-1) \leq 0$ , c'est-à-dire  $x \leq 1$ , alors  $F_{II}(x) = 0$ .
- \* Si  $0 \le 2(x-1) \le 1$ , c'est-à-dire  $1 \le x \le \frac{3}{2}$ , alors  $F_Z(x) = 2(x-1)$ .
- \* Si  $2(x-1) \ge 1$ , c'est-à-dire  $x \ge \frac{3}{2}$ , alors  $F_Z(x) = 1$ .

Finalement,

$$F_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 1\\ 2(x-1) & \text{si } x \in \left[1, \frac{3}{2}\right] \\ 1 & \text{si } x \geqslant \frac{3}{2} \end{cases}.$$

Une densité  $f_Z$  de Z est donnée par la dérivée de  $F_Z$  en les points où  $F_Z$  est dérivable, soit

$$f_Z(x) = \begin{cases} 2 & \text{si } x \in \left[1, \frac{3}{2}\right] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

T.D. IX - Variables aléatoires à densité

On reconnaît ainsi que  $Z \hookrightarrow \mathscr{U}\left(\left[1, \frac{3}{2}\right]\right)$ .

**4.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après la définition,

$$F_W(x) = \mathbf{P}([W \leqslant x]) = \mathbf{P}([X^2 \leqslant x]) = \mathbf{P}([U^2 \leqslant x]).$$

- \* Si  $x \leq 0$ , alors  $[W^2 \leq x]$  est l'événement impossible et  $F_W(x) = 0$
- \* Si  $x \ge 0$ , comme la fonction racine carrée est croissante et bijective.

$$F_W(x) = \mathbf{P}\left(\left[U \leqslant \sqrt{x}\right]\right) = F_U\left(\sqrt{x}\right).$$

- \* Si  $0 \leqslant \sqrt{x} \leqslant 1$  c'est-à-dire  $0 \leqslant x \leqslant 1$ , alors  $F_W(x) = \sqrt{x}$ .
- $\star$  Si  $\sqrt{x} \ge 1$ , c'est-à-dire  $x \ge 1$ , alors  $F_W(x) = 1$ .

Finalement,

$$F_W(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0\\ \sqrt{x} & \text{si } x \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

Une densité  $f_W$  de W est donnée par la dérivée de  $F_W$  en les points où  $F_W$  est dérivable, soit

$$f_W(x) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{x}} & \text{si } x \in [0, 1] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

**5.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après la définition,

$$F_H(x) = \mathbf{P}([H \leqslant x]) = \mathbf{P}([\ln(U) \leqslant x]) = \mathbf{P}([U \leqslant e^x])$$
  
=  $F_U(e^x)$ .

- \* est une quantité toujours strictement positive.
- \* Si  $0 \le e^x \le 1$ , c'est-à-dire  $x \le 0$ , alors  $F_H(x) = e^x$ .
- \* Si  $e^x \ge 1$ , c'est-à-dire  $x \ge 0$ , alors  $F_H(x) = 1$ .

Finalement,

$$F_H(x) = \begin{cases} e^x & \text{si } x \leq 0\\ 1 & \text{si } x \geq 0 \end{cases}.$$

Une densité  $f_H$  de H est donnée par la dérivée de  $F_H$  en les points où  $F_H$  est dérivable, soit

$$f_H(x) = \begin{cases} e^x & \text{si } x \leq 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

**6.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après la définition,

$$F_E(x) = \mathbf{P}([E \leqslant x]) = \mathbf{P}([-\ln(U) \leqslant x]) = \mathbf{P}([U \geqslant e^{-x}])$$
$$= 1 - \mathbf{P}([U \leqslant e^{-x}])$$
$$= 1 - F_U(e^{-x}).$$

- \* e<sup>-x</sup> est une quantité toujours strictement positive.
- \* Si  $0 \le e^{-x} \le 1$ , c'est-à-dire  $x \ge 0$ , alors  $F_E(x) = 1 e^{-x}$ .
- \* Si  $e^{-x} \ge 1$ , c'est-à-dire  $x \ge 0$ , alors  $F_E(x) = 0$ .

Finalement.

$$F_E(x) = \begin{cases} 1 - e^{-x} & \text{si } x \geqslant 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

Une densité  $f_E$  de E est donnée par la dérivée de  $F_E$  en les points où  $F_E$  est dérivable, soit

$$f_E(x) = \begin{cases} e^{-x} & \text{si } x \geqslant 0\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

On reconnaît  $E \hookrightarrow \mathcal{E}(1)$ .

#### Solution de l'exercice 2.

**1.**  $R(\omega)$  est le plus petit des réels  $R_1(\omega)$  et  $R_2(\omega)$ . Ainsi,  $R(\omega) > x$  si et seulement si  $R_1(\omega)$  et  $R_2(\omega)$  sont strictement supérieurs à x. Ainsi,

$$[R > x] = [R_1 > x] \cap [R_2 > x]$$
  
 $\mathbf{P}([R > x]) = \mathbf{P}([R_1 > x] \cap [R_2 > x]).$ 

2. Soit  $x \in \mathbb{R}$ . En utilisant les propriétés de la fonction de répartition

et la question précédente,

$$F(x) = \mathbf{P}([R \leqslant x]) = 1 - \mathbf{P}([R > x])$$

$$= 1 - \mathbf{P}([R_1 > x] \cap [R_2 > x]), \text{ d'après } \mathbf{1}.$$

$$= 1 - \mathbf{P}([R_1 > x]) \times \mathbf{P}([R_2 > x]), \text{ par indépendance}$$

$$= 1 - \mathbf{P}([R_1 > x])^2, \text{ car } R_1 \text{ et } R_2 \text{ ont même loi}$$

$$= 1 - (1 - \mathbf{P}([R_1 \leqslant x]))^2.$$

Comme  $R_1 \hookrightarrow \mathcal{U}([0,1])$ , sa fonction de répartition satisfait :

$$\mathbf{P}([R_1 \leqslant x]) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 0 \\ x & \text{si } 0 \leqslant x \leqslant 1 \\ 1 & \text{si } x \geqslant 1 \end{cases}$$

Ainsi,

\* Si  $x \leq 0$ , alors

$$F(x) = 1 - (1 - 0)^2 = 0.$$

\* Si  $0 \le x \le 1$ , alors

$$F(x) = 1 - (1 - x)^2 = x(2 - x).$$

\* Si  $x \ge 1$ , alors

$$F(x) = 1 - (1 - 1)^2 = 1.$$

Finalement,

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ x(2-x) & \text{si } x \in [0,1] \\ 1 & \text{sinon} \end{cases}$$

**3.** On cherche la probabilité que le minimum des deux distances soit inférieur à 50cm, soit

$$\mathbf{P}([R \le 0.5]) = 1 - \mathbf{P}([R > 0.5])$$
$$= 1 - \frac{1}{2} \left(2 - \frac{1}{2}\right)$$
$$= 1 - \frac{3}{4} = \frac{1}{4}.$$

**Solution de l'exercice 3.** On note  $F_X$  la fonction de répartition de X.

**1.** Comme X est à valeurs positives, alors  $Y(\Omega) = \mathbb{N}^*$ . Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

$$\mathbf{P}(Y = n) = \mathbf{P}(\lfloor X \rfloor + 1 = n) = \mathbf{P}(\lfloor X \rfloor = n - 1) = \mathbf{P}(n - 1 \leqslant X < n)$$

$$= F_X(n) - F_X(n - 1)$$

$$= (1 - e^{-n}) - (1 - e^{-(n-1)})$$

$$= e^{-(n-1)} - e^{-n} = e^{-(n-1)} \left(1 - \frac{1}{e}\right).$$

Ainsi,  $Y \hookrightarrow \mathcal{G}\left(1 - \frac{1}{6}\right)$ .

**2.** On note  $F_Z$  la fonction de répartition de Z. Alors,

$$F_Z(x) = \mathbf{P}(Z \leqslant x) = \mathbf{P}(\sqrt{X} \leqslant x).$$

- \* Si  $x \leq 0$ , l'événement  $[\sqrt{Z} \leq x]$  est impossible et  $F_Z(x) = 0$ .
- \* Si  $x \ge 0$ , comme la fonction carrée est croissante et bijective sur  $\mathbb{R}_+$ ,

$$F_Z(x) = \mathbf{P}(X \leqslant x^2) = 1 - e^{-x^2}$$
.

Finalement,

$$F_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 0\\ 1 - e^{-x^2} & \text{si } x \geqslant 0 \end{cases}.$$

Une densité de Z est donnée par

$$f_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 0 \\ 2x e^{-x^2} & \text{si } x \geqslant 0 \end{cases}.$$

Soit x > 0.

$$\int_{-\infty}^{x} t f_Z(t) \, dt = \int_{0}^{x} 2t^2 e^{-t^2} \, dt.$$

On pose u(t)=t et  $v'(t)=t\,\mathrm{e}^{-t^2}$ , soit u'(t)=1 et  $v(t)=-\frac{\mathrm{e}^{-t^2}}{2}$ . Les fonctions u et v sont de classe  $\mathscr{C}^1$  sur [0,x] donc d'après la formule

d'intégration par parties,

$$\frac{1}{2} \int_{-\infty}^{x} t f_Z(t) dt = \left[ t \times \left( -\frac{e^{-t^2}}{2} \right) \right]_0^{x} + \int_0^{x} \frac{e^{-t^2} 2}{dt}$$
$$= \frac{x e^{-x^2}}{2} + \int_0^{x} \frac{e^{-t^2}}{2} dt.$$

Or,  $\frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-t^2}$  est une densité de la loi loi  $\mathcal{N}(0, 1/2)$  donc  $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt = \sqrt{\pi}$ . D'après la symétrie de cette densité, on obtient

$$\int_0^{+\infty} e^{-t^2} dt = \frac{\sqrt{\pi}}{2}.$$

Ainsi, Z admet une espérance et

$$\mathbf{E}\left[Z\right] = \frac{\sqrt{\pi}}{2}.$$

De plus,  $\mathbf{E}[Z^2] = \mathbf{E}[X] = 1$ . Ainsi,

$$\mathbf{V}(Z) = \mathbf{E}[Z^2] - \mathbf{E}[Z]^2 = 1 - \frac{\pi}{4}.$$

**3.** On note  $F_W$  la fonction de répartition de W. Alors,

$$F_W(x) = \mathbf{P}(W \leqslant x) = \mathbf{P}(X^2 \leqslant x).$$

- \* Si  $x \leq 0$ , l'événement  $[X^2 \leq x]$  est impossible et  $F_W(x) = 0$ .
- \* Si  $x \ge 0$ , comme la fonction racine carrée est croissante et bijective sur  $\mathbb{R}_+$ ,

$$F_W(x) = \mathbf{P}\left(X \leqslant \sqrt{x}\right) = 1 - e^{-\sqrt{x}}.$$

Finalement,

$$F_W(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0\\ 1 - e^{-\sqrt{x}} & \text{si } x \geqslant 0 \end{cases}.$$

Une densité de W est donnée par

$$f_W(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0\\ \frac{1}{2\sqrt{x}} e^{-\sqrt{x}} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}.$$

#### Solution de l'exercice 4.

1. La fonction  $f:t\mapsto \frac{1}{\sqrt{2\pi}}\,\mathrm{e}^{-t^2/2}$  est continue sur  $\mathbb R$ . D'après le théorème des croissances comparées,  $\lim_{t\to -\infty} t^2\,\mathrm{e}^{-t^2/2}=0$ , le théorème de comparaison aux intégrales de Riemann assure que  $\int_{-\infty}^x f(t)\,\mathrm{d}t$  converge. Notons F la primitive de f qui s'annule en 0. D'après la question précédente,  $\lim_{x\to -\infty} \int_0^x f(t)\,\mathrm{d}t$  existe et est finie. Notons  $\ell=\lim_{x\to -\infty} F(x)$ . Alors,  $\Phi(x)=F(x)-\lim_{t\to -\infty} F(t)$ . Ainsi, la fonction la fonction  $\Phi$  est dérivable et

$$\forall x \in \mathbb{R}, \Phi'(x) = f(x).$$

Comme f>0, la fonction  $\Phi$  est strictement croissante. De plus,  $\lim_{x\to -\infty}\Phi(x)=0$  et, d'après la propriété de la loi normale,

$$\lim_{x \to +\infty} \Phi(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1.$$

D'après le théorème de la bijection monotone,  $\Phi$  réalise une bijection de  $\mathbb R$  dans ]0,1[.

**2.** En utilisant la notation précédente, pour tout x > 0,

$$g(x) = \mathbf{P}\left(-x < X < x\right) = \Phi(x) - \Phi(-x) = \Phi(x) - (1 - \Phi(x)) = 2\Phi(x) - 1.$$

Comme  $\Phi$  réalise une bijection de  $\mathbb{R}$  dans ]0,1[, alors g réalise une bijection de  $\mathbb{R}$  dans ]0,1[ (car g(0)=0). Ainsi, il existe un unique réel  $t_0$  tel que  $g(t_0)=0.95$ .

- **3.** Comme  $X \hookrightarrow \mathcal{N}(8,4)$ , alors  $\frac{X-8}{2} \hookrightarrow \mathcal{N}(0,1)$ .
  - a) En utilisant la table de la loi normale,

$$\mathbf{P}(X < 7.5) = \mathbf{P}(X - 8 < -0.5) = \mathbf{P}\left(\frac{X - 8}{2} < -0.25\right)$$
$$= 1 - \Phi(0.25)$$
$$\approx 1 - 0.5987 \approx 0.4013.$$

**b)** En utilisant la table de la loi normale,

$$\mathbf{P}(X > 8.5) = \mathbf{P}(X - 8 > 0.5) = \mathbf{P}\left(\frac{X - 8}{2} > 0.25\right)$$
$$= 1 - \Phi(0.25)$$
$$\approx 1 - 0.5987 \approx 0.4013.$$

c) En utilisant la table de la loi normale,

$$\mathbf{P}(6,5 < X < 10) = \mathbf{P}(-2,5 < X - 8 < 2) = \mathbf{P}\left(-1,25 < \frac{X - 8}{2} < 1\right)$$
$$= \Phi(1) - \Phi(-1,25) = \Phi(1) - (1 - \Phi(1,25)$$
$$\approx 0.8413 - 1 + 0.8943$$
$$\approx 0.7356.$$

d) En utilisant la table de la loi normale,

$$\mathbf{P}_{[X>5]}(X>6) = \frac{\mathbf{P}([X<6] \cap [X>5])}{\mathbf{P}(X>5)}$$

$$= \frac{\mathbf{P}(5< X<6)}{\mathbf{P}(X>5)}$$

$$= \frac{\mathbf{P}(-1,5<\frac{X-8}{2}<-1)}{\mathbf{P}(\frac{X-8}{2}>-1,5)}$$

$$= \frac{\Phi(-1)-\Phi(-1,5)}{1-\Phi(-1,5)}$$

$$= \frac{1-\Phi(1)-(1-\Phi(1,5))}{1-(1-\Phi(1,5))}$$

$$= \frac{\Phi(1,5)-\Phi(1)}{\Phi(1,5)}$$

$$\simeq \frac{0.9332-0.8413}{0.9332} \simeq 0.0985.$$

## II - Densités

## Solution de l'exercice 5.

1.

\* D'après les théorèmes généraux, f est continue sur  $\mathbb R$  sauf éventuellement en -1 et 1.

Comme  $\lim_{t\to -1^-} f(t) = 0$  et  $\lim_{t\to -1^+} f(t) = 1-1 = 0$ , alors f est continue en -1.

Comme  $\lim_{t\to 1^-} f(t)=1-1=0$  et  $\lim_{t\to 1^+} f(t)=0$ , alors f est continue en 1.

Finalement, f est continue sur  $\mathbb{R}$ .

- \* Pour tout  $t \in [-1, 1]$ , alors  $|t| \in [0, 1]$  et  $1 |t| \ge 0$ . Ainsi, comme f est nulle en dehors du segment [-1, 1], alors f est positive ou nulle sur  $\mathbb{R}$ .
- \* Comme f est nulle en dehors d'un segment, alors

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = \int_{-1}^{1} (1 - |t|) dt = \int_{-1}^{0} (1 - |t|) dt + \int_{0}^{1} (1 - |t|) dt$$

$$= \int_{-1}^{0} (1 + t) dt + \int_{0}^{1} (1 - t) dt$$

$$= \left[ \frac{(1 + t)^{2}}{2} \right]_{-1}^{0} + \left[ -\frac{(1 - t)^{2}}{2} \right]_{0}^{1}$$

$$= \frac{1 - 0}{2} + \frac{-0 + 1}{2} = 1.$$

Finalement, la fonction f est bien une densité de probabilité.

2. Comme f est nulle en dehors d'un segment, alors

$$\mathbf{E}[X] = \int_{-1}^{1} t f(t) \, dt = \int_{-1}^{0} t (1 - |t|) \, dt + \int_{0}^{1} t (1 - |t|) \, dt$$
$$= \int_{-1}^{0} t (1 + t) \, dt + \int_{0}^{1} t (1 - t) \, dt.$$

On effectue le changement de variable  $\varphi:[0,1]\to[-1,0],\ u\mapsto -u$  dans la première intégrale :

$$\mathbf{E}[X] = \int_{1}^{0} -u(1-u)(-1) \, du + \int_{0}^{1} t(1-t) \, dt$$
$$= -\int_{0}^{1} u(1-u) \, du + \int_{0}^{1} t(1-t) \, dt$$
$$= 0.$$

De manière analogue,

$$\mathbf{V}(X) = \mathbf{E} [X^{2}] - \mathbf{E} [X]^{2} = \mathbf{E} [X^{2}] - 0$$

$$= \int_{-1}^{1} t^{2} f(t) dt = \int_{-1}^{0} t^{2} (1 - |t|) dt + \int_{0}^{1} t^{2} (1 - |t|) dt$$

$$= \int_{-1}^{0} t^{2} (1 + t) dt + \int_{0}^{1} t^{2} (1 - t) dt. \qquad = \int_{1}^{0} (-u)^{2} (1 - u) du + \int_{0}^{1} t (1 - t) dt$$

$$= 2 \left( \int_{0}^{1} t^{2} dt - \int_{0}^{1} t^{3} dt \right)$$

$$= 2 \left( \frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) = \frac{1}{6}.$$

### Solution de l'exercice 6.

1.

- \* Comme l'exponentielle est à valeurs strictement positives, le dénominateur de f ne s'annule pas et la fonction f est continue sur  $\mathbb{R}$ .
- \* Comme l'exponentielle est à valeurs strictement positives, alors f est à valeurs strictement positives.
- \* Soit y < 0 < x. Alors,

$$\int_{y}^{x} f(t) dt = \int_{y}^{x} \frac{e^{-t}}{(1 + e^{-t})^{2}} dt$$
$$= \left[\frac{1}{1 + e^{-t}}\right]_{y}^{x}$$
$$= \frac{1}{1 + e^{-x}} - \frac{1}{1 + e^{-y}}.$$

En utilisant les propriétés de la fonction exponentielle,

$$\int_{y}^{+\infty} f(t) dt = \lim_{x \to +\infty} \int_{y}^{x} f(t) dt = 1 - \frac{1}{1 + e^{-y}}$$
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = \lim_{y \to -\infty} \int_{y}^{+\infty} f(t) dt = 1 - 0 = 1.$$

Finalement, f est bien une densité de probabilité.

**2.** En utilisant la question précédente, pour tout x réel,

$$F(x) = \mathbf{P}(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} \frac{e^{-t}}{1 + e^{-t}} dt$$
$$= \int_{1}^{0} (-u)^{2} (1 - u)(-1) du + \int_{0}^{1} t^{2} (1 - t) dt = \frac{1}{1 + e^{-x}}.$$

3. On remarque que

$$\varphi(x) = \frac{e^x + 1 - 2}{e^x + 1} = 1 - \frac{2}{e^x + 1}.$$

Ainsi, la fonction  $\varphi$  est continue et strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ . De plus,  $\lim_{x \to +\infty} \varphi(x) = -1$  et  $\lim_{x \to +\infty} \varphi(x) = 1$ .

Ainsi,  $\varphi$  réalise une bijection de  $\mathbb{R}$  dans ]-1,1[.

**4.** Soit  $x \in \mathbb{R}$  et  $y \in ]-1,1[$  tels que :

$$\varphi(x) = y$$

$$1 - \frac{2}{e^x + 1} = y$$

$$\frac{2}{e^x + 1} = 1 - y$$

$$e^x + 1 = \frac{2}{1 - y}$$

$$e^x = \frac{2}{1 - y} - 1 = \frac{1 + y}{1 - y}$$

$$x = \ln \frac{1 + y}{1 - y}.$$

Ainsi, la fonction  $\varphi$  est bijective et  $\varphi^{-1}: y \mapsto \ln \frac{1+y}{1-y}$ 

- 5. Soit  $x \in \mathbb{R}$ .
  - \* Comme Y est à valeurs dans [-1, 1],
    - $\star$  Si  $x \leq -1$ , alors G(x) = 0.
    - $\star$  Si  $x \ge 1$ , alors G(x) = 1.

\* Si  $x \in ]-1,1[$ , comme  $\varphi^{-1}$  est strictement croissante et bijective,

$$G(x) = \mathbf{P}\left(Y \leqslant x\right) = \mathbf{P}\left(\varphi(X) \leqslant x\right)$$

$$= \mathbf{P}\left(X \leqslant \varphi^{-1}(x)\right) = F\left(\varphi^{-1}(x)\right)$$

$$= \frac{1}{1 + \exp\left(-\ln\frac{1+x}{1-x}\right)}$$

$$= \frac{1}{1 + \frac{1-x}{1+x}}$$

$$= \frac{1+x}{1+x+1-x}$$

$$= \frac{1+x}{2}.$$

Finalement,

$$G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant -1\\ \frac{1+x}{2} & \text{si } -1 \leqslant x \leqslant 1\\ 1 & \text{si } x \geqslant 1 \end{cases}$$

Une densité g est donnée par la dérivée de G en tout point où G est dérivable, soit

$$g(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{si } x \in [-1, 1] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

Ainsi,  $Y \hookrightarrow \mathcal{U}([-1,1])$ .

#### Solution de l'exercice 7.

1.

\* La fonction  $f_{\alpha}$  est continue sauf en 1, point en lequel elle admet des limites finies à gauche et à droite car

$$\lim_{t \to 1^{-}} f(t) = 0 \text{ et } \lim_{t \to 1^{+}} f(t) = C.$$

\* Comme  $f_{\alpha}$  est non nulle pour  $t \ge 1$ , et que  $t^{\alpha+1}$  est positif pour  $t \ge 1$ , alors  $f_{\alpha}$  est positive si et seulement si  $C \ge 0$ .

\* Soit  $x \ge 1$ .

$$\int_{-\infty}^{x} f_{\alpha}(t) dt = \int_{1}^{x} \frac{C}{t^{\alpha^{1}}} dt$$
$$= C \left[ -\frac{1}{\alpha t^{\alpha}} \right]_{1}^{x}$$
$$= \frac{C}{\alpha} \left( 1 - \frac{1}{x^{\alpha}} \right).$$

Comme  $\alpha > 0$ , alors  $\lim_{x \to +\infty} \frac{1}{x^{\alpha}} = 0$  et

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_{\alpha}(t) \, \mathrm{d}t = \frac{C}{\alpha}.$$

Finalement,  $f_{\alpha}$  est une densité de probabilité si et seulement si  $C = \alpha$ .

2. En utilisant le caclul précédent,

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 1 \\ 1 - \frac{1}{x^{\alpha}} & \text{sinon} \end{cases}.$$

**3.** Soit  $x \ge 1$ . Alors,

$$\int_{-\infty}^{x} t f_{\alpha}(t) dt = \int_{1}^{x} \frac{\alpha}{t^{\alpha}} dt = \left[ -\frac{\alpha}{(\alpha - 1)t^{\alpha - 1}} \right]_{1}^{x}$$
$$= \frac{\alpha}{\alpha - 1} \left( 1 - \frac{1}{x^{\alpha - 1}} \right).$$

Ainsi, X admet une espérance si et seulement si  $\alpha > 1$ . Alors,

$$\mathbf{E}[X] = \frac{\alpha}{\alpha - 1}.$$

Soit  $x \ge 1$ . Alors,

$$\int_{-\infty}^{x} t^{2} f_{\alpha}(t) dt = \int_{1}^{x} \frac{\alpha}{t^{\alpha - 1}} dt = \left[ -\frac{\alpha}{(\alpha - 2)t^{\alpha - 2}} \right]_{1}^{x}$$
$$= \frac{\alpha}{\alpha - 2} \left( 1 - \frac{1}{x^{\alpha - 2}} \right).$$

Ainsi, X admet une variance si et seulement si  $\alpha > 2$ . Alors,

$$\mathbf{E}\left[X^{2}\right] = \int_{-\infty}^{+\infty} t^{2} f_{\alpha}(t) \, \mathrm{d}t = \frac{\alpha}{\alpha - 2}$$

et

$$\mathbf{V}(X) = \frac{\alpha}{\alpha - 2} - \left(\frac{ag}{\alpha - 1}\right)^2$$
$$= \alpha \frac{(\alpha - 1)^2 - \alpha(\alpha - 2)}{(\alpha - 2)(\alpha - 1)^2}$$
$$= \frac{\alpha}{(\alpha - 2)(\alpha - 1)^2}.$$

**4.** Soit  $x \in \mathbb{R}$  et  $F_Y$  la fonction de répartition de Y.

$$F_Y(x) = \mathbf{P}(Y \leqslant x) = \mathbf{P}(X^2 \leqslant x).$$

- \* Si  $x \leq 0$ , alors  $[X^2 \leq x]$  est impossible et  $F_Y(x) = 0$ .
- \* Si  $x \ge 0$ , comme la fonction racine carrée est croissante et bijective, alors

$$F_Y(x) = \mathbf{P}\left(X \leqslant \sqrt{x}\right).$$

- $\star$  Si  $\sqrt{x} \leqslant 1$ , soit  $x \leqslant 1$ , alors  $F_Y(x) = 0$ .
- $\star$  Si  $\sqrt{x} \ge 1$ , soit  $x \ge 1$ , alors

$$F_Y(x) = F(\sqrt{x}) = 1 - \frac{1}{x^{\alpha/2}}$$

Finalement,

$$F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 1\\ 1 - \frac{1}{x^{\alpha/2}} & \text{sinon} \end{cases}.$$

Une densité  $f_Y$  de Y est donnée par

$$f_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \le 1\\ \frac{\alpha/2}{x^{\alpha/2+1}} & \text{sinon} \end{cases}.$$

Ainsi, Y suit une loi de Pareto de paramètre  $\frac{\alpha}{2}$ . Elle admet une espérance si et seulement si  $\frac{\alpha}{2} > 1$ , soit  $\alpha > 2$  et alors

$$\mathbf{E}[Y] = \frac{\frac{\alpha}{2}}{\frac{\alpha}{2} - 1} = \frac{\alpha}{\alpha - 2}.$$

**5.** Soit  $x \in \mathbb{R}$  et  $F_T$  la fonction de répartition de T.

$$F_T(x) = \mathbf{P}(T \leqslant x) = \mathbf{P}(\sqrt{X} \leqslant x).$$

- \* Si  $x \leq 0$ , alors  $[\sqrt{X} \leq x]$  est impossible et  $F_T(x) = 0$ .
- \* Si  $x\geqslant 0,$  comme la fonction carrée est croissante et bijective, alors

$$F_T(x) = \mathbf{P}\left(X \leqslant x^2\right).$$

D 2

- $\star$  Si  $x^2 \leq 1$ , soit  $x \leq 1$ , alors  $F_T(x) = 0$ .
- $\star \text{ Si } x^2 \geqslant 1, \text{ soit } x \geqslant 1, \text{ alors}$

$$F_T(x) = F(x^2) = 1 - \frac{1}{x^{2\alpha}}$$

Finalement.

$$F_T(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 1\\ 1 - \frac{1}{x^{2\alpha}} & \text{sinon} \end{cases}.$$

Une densité  $f_T$  de T est donnée par

$$f_T(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant 1\\ \frac{2\alpha}{x^{2\alpha+1}} & \text{sinon} \end{cases}.$$

Ainsi, T suit une loi de Pareto de paramètre  $2\alpha$ . Elle admet une espérance si et seulement si  $2\alpha > 1$ , soit  $\alpha > \frac{1}{2}$  et alors

$$\mathbf{E}\left[T\right] = \frac{2\alpha}{2\alpha - 1}.$$

# **III - Estimation**

## Solution de l'exercice 8.

1. En utilisant la linéarité de l'espérance,

$$\mathbf{E}[T_{1}] = \frac{\mathbf{E}[X_{1}] + \mathbf{E}[X_{2}] + \mathbf{E}[X_{3}] + \mathbf{E}[X_{4}]}{4} = \mathbf{E}[X_{1}] = \frac{2\theta}{2} = \theta,$$

$$\mathbf{E}[T_{2}] = \frac{\mathbf{E}[X_{1}] + 2\mathbf{E}[X_{2}] + 3\mathbf{E}[X_{3}] + 4\mathbf{E}[X_{4}]}{10} = \mathbf{E}[X_{1}] = \frac{2\theta}{2} = \theta.$$

Ainsi,  $T_1$  et  $T_2$  sont des estimateurs sans biais de  $\theta$ .

2. Comme les estimateurs sont sans biais, leur risque quadratique est égal à leur variance. De plus, comme les v.a. sont indépendantes,

$$\mathbf{V}(T_{1}) = \frac{\mathbf{V}(X_{1}) + \mathbf{V}(X_{2}) + \mathbf{V}(X_{3}) + \mathbf{V}(X_{4})}{16} = \frac{\mathbf{V}(X_{1})}{4} = \frac{\theta^{2}}{48},$$

$$\mathbf{V}(T_{2}) = \frac{\mathbf{V}(X_{1}) + 4\mathbf{V}(X_{2}) + 9\mathbf{V}(X_{3}) + 16\mathbf{V}(X_{4})}{100} = \frac{30\mathbf{V}(X_{1})}{100} = \frac{\theta^{2}}{40}.$$

**3.** Ainsi,  $T_1$  a un risque quadratique plus faible que  $T_2$  et semble donc préférable.

### Solution de l'exercice 9.

**1.** Notons  $F_X$  la fonction de répartition de X et  $F_n$  la fonction de répartition de  $M_n$ . Soit  $x \in \mathbb{R}$ .

$$F_n(x) = \mathbf{P}(M_n \leqslant x) = \mathbf{P}(\max\{X_1, \dots, X_n\} \leqslant x)$$

$$= \mathbf{P}\left(\bigcap_{k=1}^n [X_k \leqslant x]\right)$$

$$= \prod_{k=1}^n \mathbf{P}(X_k \leqslant x), \text{ d'après l'indépendance}$$

$$= F_n(x)^n.$$

Ainsi,

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0\\ \left(\frac{x}{2\theta}\right)^n & \text{si } x \in [0, 2\theta] \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

Ainsi, une densité  $f_n$  de  $M_n$  est donnée par

$$f_n(x) = \begin{cases} \frac{n}{(2\theta)^n} x^{n-1} & \text{si } x \in [0,1] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

Comme  $f_n$  est nulle en dehors d'un segment,

$$\mathbf{E}[M_n] = \int_{-\infty}^{+\infty} t f_n(t) \, dt = \int_0^{2\theta} t \times \frac{n}{(2\theta)^n} t^{n-1} \, dt$$
$$= \frac{n}{(2\theta)^n} \left[ \frac{t^{n+1}}{n+1} \right]_0^{2\theta} = \frac{n}{(n+1)} 2\theta.$$

Comme  $f_n$  est nulle en dehors d'un segment,

$$\mathbf{E}[M_n^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f_n(t) \, dt = \int_0^{2\theta} t \times \frac{n}{(2\theta)^n} t^{n-1} \, dt$$
$$= \frac{n}{(2\theta)^n} \left[ \frac{t^{n+2}}{n+2} \right]_0^{2\theta} = \frac{n}{n+2} (2\theta)^2.$$

Ainsi, d'après la formule de Kœnig-Huyggens,

$$\mathbf{V}(M_n) = \mathbf{E}[M_n^2] - \mathbf{E}[M_n]^2 = \frac{n}{n+2}(2\theta)^2 - \left(\frac{n}{n+1}\right)^2 (2\theta)^2$$
$$= \frac{n}{(n+1)^2(n+2)}(2\theta)^2.$$

**2.** Comme  $U_n$  est une fonction du n-échantillon  $(X_1, \ldots, X_n)$ , alors  $U_n$  est un estimateur.

D'après la question précédente,

$$\mathbf{E}\left[U_{n}\right] = \frac{n+1}{2n}\mathbf{E}\left[M_{n}\right] = \theta.$$

Ainsi,  $U_n$  est un estimateur sans biais de  $\theta$ .

**3.** Comme  $\overline{X}_n$  est une fonction du *n*-échantillon  $(X_1, \ldots, X_n)$ , alors  $\overline{X}_n$  est un estimateur de  $\theta$ .

D'après la linéarité de l'espérance,

$$\mathbf{E}\left[\overline{X}_{n}\right] = \frac{\sum_{i=1}^{n} \mathbf{E}\left[X_{i}\right]}{n} = \frac{n\frac{2\theta}{2}}{n} = \theta.$$

Ainsi,  $\overline{X}_n$  est un estimateur sans biais de  $\theta$ .

**4.** Comme les variables aléatoires  $(X_1, \ldots, X_n)$  sont indépendantes,

$$\mathbf{V}\left(\overline{X}_{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^{n} \mathbf{V}\left(X_{i}\right)}{n^{2}} = \frac{1}{n} \times \frac{(2\theta)^{2}}{12} = \frac{(2\theta)^{2}}{12n}.$$

Comme  $\overline{X}_n$  est  $U_n$  sont des estimateurs sans biais de  $\theta$ , nous recherchons celui qui a le biais quadratique (i.e. la variance) la plus faible. Or,

$$\frac{\mathbf{V}(\overline{X}_n)}{\mathbf{V}(U_n)} = \frac{\frac{(2\theta)^2}{12n}}{\frac{n}{(n+1)^2(n+2)}(2\theta)^2}$$
$$= \frac{(n+1)^2(n+2)}{12n^2}.$$

Lorsque n tend vers  $+\infty$ , cette quantité tend vers  $+\infty$ , donc  $\mathbf{V}(U_n)$  est négligeable devant  $\overline{X}_n$  et  $U_n$  est donc un meilleur estimateur. Plus précisément,

$$(n+1)^{2}(n+2) - 12n^{2} = (n-1)(n^{2} - 7n - 2)$$
$$= (n-1)\left(n - \frac{7 - \sqrt{57}}{2}\right)\left(n - \frac{7 + \sqrt{57}}{2}\right).$$

Comme  $\frac{7+\sqrt{57}}{2} \simeq 7,27$ , alors le biais de  $U_n$  est inférieur à celui de  $\overline{X}_n$  dès que  $n \geqslant 8$ .

#### Solution de l'exercice 10.

- 1.
- \* D'après les théorèmes généraux, la fonction f est continue sauf éventuellement en  $\theta$ .

De plus,  $\lim_{t\to\theta^-} f(t) = 0$  et  $\lim_{t\to\theta^+} f(t) = \mathrm{e}^{-(\theta-\theta)} = 1$  donc la fonction f admet des limites finies à gauche et à droite en  $\theta$ .

- \* Comme la fonction exponentielle est à valeurs positives, alors f est à valeurs positives.
- \* Soit  $x \ge \theta$ . Alors,

$$\int_{-\infty}^{x} f(t) dt = \int_{\theta}^{x} e^{-(t-\theta)} dt$$
$$= e^{\theta} \left[ -e^{-t} \right]_{\theta}^{x}$$
$$= e^{\theta} \left( e^{-\theta} - e^{-x} \right)$$
$$= 1 - e^{\theta - x}.$$

Ainsi,  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$  converge et  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$ .

Finalement, f est bien une densité de probabilité.

**2.** En posant  $Y = X - \theta$ , on remarque que  $Y \hookrightarrow \mathcal{E}(1)$ . Ainsi,

$$\mathbf{E}[X] = \mathbf{E}[Y + \theta] = 1 + \theta \text{ et } \mathbf{V}(X) = \mathbf{V}(Y + \theta) = 1.$$

3. D'après la linéarité de l'espérance,

$$\mathbf{E}\left[Y_{n}\right] = \frac{\sum_{i=1}^{n} \mathbf{E}\left[T_{i}\right]}{n} = \mathbf{E}\left[T\right] = 1 + \theta.$$

Comme les variables aléatoires  $(T_1, \ldots, T_n)$  sont indépendantes,

$$\mathbf{V}(Y_n) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^{n} \mathbf{V}(T_i) = \frac{1}{n}.$$

**4.** Comme  $\widehat{Y}_n$  est une fonction du n-échantillon  $(T_1, \ldots, T_n)$ , alors  $\widehat{Y}_n$  est un estimateur de  $\theta$ .

D'après la question précédente,  $\mathbf{E}\left[\widehat{Y}_{n}\right] = \mathbf{E}\left[Y_{n}\right] - 1 = \theta$ .

Ainsi,  $\widehat{Y}_n$  est un estimateur sans biais de  $\theta$ .

**5.** Comme  $\widehat{Y}_n$  est un estimateur sans biais, son risque quadratique est égal à sa variance et, d'après les questions précédentes,

$$\mathbf{V}\left(\widehat{Y}_{n}\right) = \mathbf{V}\left(Y_{n}-1\right) = \mathbf{V}\left(Y_{n}\right) = \frac{1}{n}.$$

**6.** Soit  $x \in \mathbb{R}$ .

$$F_n(x) = \mathbf{P}\left(\min\left\{T_1, \dots, T_n\right\} \leqslant x\right)$$

$$= 1 - \mathbf{P}\left(\max\left\{T_1, \dots, T_n\right\} > x\right)$$

$$= 1 - \mathbf{P}\left(\bigcap_{i=1}^n [T_i > x]\right)$$

$$= 1 - \prod_{i=1}^n \mathbf{P}\left(T_i > x\right), \text{ d'après l'indépendance}$$

$$= 1 - (1 - F(x))^n.$$

7. En utilisant la densité f, on remarque que

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant \theta \\ 1 - e^{-(x-\theta)} & \text{si } x \geqslant \theta \end{cases}.$$

Ainsi,

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq \theta \\ 1 - e^{-n(x-\theta)} & \text{si } x \geqslant \theta \end{cases}.$$

La variable aléatoire  $\mathbb{Z}_n$  admet donc comme densité

$$f_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leqslant \theta \\ n e^{-n(x-\theta)} & \text{si } x \geqslant \theta \end{cases}.$$

T.D. IX - Variables aléatoires à densité

**8.** Soit  $x \ge \theta$ . En utilisant la densité précédente puis une intégration par parties,

$$\int_{-\infty}^{x} t f_n(t) dt = n e^{n\theta} \int_{\theta}^{x} t e^{-nt} dt$$
$$= n e^{n\theta} \frac{(n\theta + 1) e^{-n\theta} - (nx + 1) e^{-nx}}{n^2}.$$

Ainsi,  $Z_n$  admet une espérance et

$$\mathbf{E}\left[Z_{n}\right] = \frac{n\theta + 1}{n}.$$

De manière analogue,

$$\int_{-\infty}^{x} t^2 f(t) dt = n e^{n\theta} \frac{(n^2 \theta^2 + 2n\theta + 2) e^{-n\theta} - (n^2 x^2 + 2nx + 2) e^{-nx}}{n^3},$$

soit  $\mathbf{E}\left[Z_n^2\right] = \frac{n^2\theta^2 + 2n\theta + 2}{n^2}$ . Ainsi,

$$\mathbf{V}(Z_n) = \mathbf{E}\left[Z_n^2\right] - \mathbf{E}\left[Z_n\right]^2 = \frac{1}{n^2}.$$

**Remarque.** On aurait également pu constater que  $Z_n - \theta \hookrightarrow \mathscr{E}(n)$ .

**9.** Comme  $\widehat{Z}_n$  est une fonction de  $T_1, \ldots, T_n$ , alors  $Z_n$  est un estimateur de  $\theta$ .

Comme  $\mathbf{E}[Z_n] = \theta + \frac{1}{n}$ , alors  $\mathbf{E}[Z_n - \frac{1}{n}] = \theta$  et  $\widehat{Z}_n$  est un estimateur sans biais de  $\theta$ .

10. D'après les propriétés de la variance,

$$\mathbf{V}\left(\widehat{Z}_{n}\right) = \mathbf{V}\left(Z_{n} - \frac{1}{n}\right) = \mathbf{V}\left(Z_{n}\right) = \frac{1}{n^{2}}.$$

**11.** Comme  $\widehat{Y}_n$  est  $\widehat{Z}_n$  sont deux estimateurs sans biais de  $\theta$ , alors leurs risques quadratiques sont égaux à leurs variances. De plus, pour tout  $n \ge 1$ ,

$$\mathbf{V}\left(\widehat{Z}_n\right) = \frac{1}{n^2} < \frac{1}{n} = \mathbf{V}\left(\widehat{Y}_n\right).$$