

## Corrigé de l'exercice 4

1. La fonction  $f$  est tout d'abord bien continue sur tout  $\mathbb{R}$  comme composée de telles fonctions, et (strictement) positive sur tout  $\mathbb{R}$  par stricte positivité de l'exponentielle et puisque  $\beta > 0$ .

Par ailleurs, sous réserve de convergence absolue :

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt &= \frac{1}{2\beta} \int_{-\infty}^{\alpha} \exp\left(\frac{t-\alpha}{\beta}\right) dt + \frac{1}{2\beta} \int_{\alpha}^{+\infty} \exp\left(\frac{-t+\alpha}{\beta}\right) dt \\ &= \frac{1}{2\beta} \lim_{Y \rightarrow -\infty} \left[ \beta \cdot \exp\left(\frac{t-\alpha}{\beta}\right) \right]_Y^{\alpha} + \lim_{X \rightarrow +\infty} \frac{1}{2\beta} \left[ -\beta \cdot \exp\left(\frac{\alpha-t}{\beta}\right) \right]_{\alpha}^X \\ &= \lim_{Y \rightarrow -\infty} \frac{1}{2} \left( 1 - \exp\left(\frac{Y-\alpha}{\beta}\right) \right) + \lim_{X \rightarrow +\infty} \frac{1}{2} \left( 1 - \exp\left(\frac{\alpha-X}{\beta}\right) \right) \\ \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt &= \frac{1}{2} \cdot (1-0) + \frac{1}{2} \cdot (1-0) = 1 \end{aligned}$$

Ce qui achève de prouver que  $f$  est bien une densité de probabilité d'une variable aléatoire réelle.

2. La fonction de répartition, notée  $\Psi$ , de la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$ , est définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad \Psi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{2} e^{-|t|} dt$$

On distingue deux cas de figure, suivant le signe de  $x$  :

- Pour tout  $x \in ]-\infty; 0]$  :

$$\Psi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{2} e^t dt = \lim_{Y \rightarrow -\infty} \frac{1}{2} (e^x - e^Y) = \frac{1}{2} e^x$$

- Pour tout réel  $x \in ]0; +\infty[$  :

$$\Psi(x) = \int_{-\infty}^0 \frac{1}{2} e^t dt + \int_0^x \frac{1}{2} e^{-t} dt = \lim_{Y \rightarrow -\infty} \frac{1}{2} (e^0 - e^Y) + \frac{1}{2} [-e^{-t}]_0^x = \frac{1}{2} - \frac{1}{2} e^{-x} + \frac{1}{2} = 1 - \frac{1}{2} e^{-x}$$

3. On suppose que  $X$  suit la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$ .

a) On obtient la loi de  $Y = \beta X + \alpha$  par le calcul de sa fonction de répartition :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_Y(x) = \mathbb{P}(Y \leq x) = \mathbb{P}(\beta X + \alpha \leq x) = \mathbb{P}\left(X \leq \frac{x-\alpha}{\beta}\right) \quad \text{car } \beta > 0$$

Soit :  $\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_Y(x) = \Psi\left(\frac{x-\alpha}{\beta}\right)$ .

Comme la densité d'une loi  $\mathcal{L}(0, 1)$  est continue sur tout  $\mathbb{R}$ , la fonction de répartition associée  $\Psi$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur tout  $\mathbb{R}$  : par composition avec la fonction affine  $x \mapsto \frac{x-\alpha}{\beta}$ ,  $F_Y$  est bien de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$ , donc  $Y$  est une variable à densité, dont une densité est définie par dérivation de la composée  $F_Y$  :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad f_Y(x) = \frac{1}{\beta} \Psi'\left(\frac{x-\alpha}{\beta}\right) = \frac{1}{\beta} f_X\left(\frac{x-\alpha}{\beta}\right) = \frac{1}{2\beta} \exp\left(-\frac{|x-\alpha|}{\beta}\right)$$

ce qui correspond bien à la densité d'une loi  $\mathcal{L}(\alpha, \beta)$ .

b) La fonction de répartition de la loi  $\mathcal{L}(\alpha, \beta)$  est donc celle de  $Y = \beta X + \alpha$ , où  $X$  suit la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$ , de sorte que :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_Y(x) = \Psi\left(\frac{x - \alpha}{\beta}\right) = \begin{cases} \frac{1}{2} \exp\left(\frac{x - \alpha}{\beta}\right) & \text{si } \frac{x - \alpha}{\beta} \leq 0 \iff \boxed{x \leq \alpha} \\ 1 - \frac{1}{2} \exp\left(-\frac{x - \alpha}{\beta}\right) & \text{si } \frac{x - \alpha}{\beta} > 0 \iff \boxed{x > \alpha} \end{cases}$$

#### 4. Espérance et variance.

a) On suppose que  $X$  suit la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$ . Cette variable aléatoire admet une espérance si et seulement si l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x}{2} e^{-|x|} dx$ , est absolument convergente.

En remarquant ici que la fonction  $g : x \mapsto \frac{x}{2} e^{-|x|}$  est impaire :

$\forall x \in \mathbb{R}, g(-x) = \frac{-x}{2} e^{-|-x|} = -\frac{x}{2} e^{-|x|} = -g(x)$ , et positive sur  $\mathbb{R}_+$ , il suffit alors de prouver l'absolue convergence de l'intégrale  $\int_0^{+\infty} \frac{x}{2} e^{-|x|} dx = \frac{1}{2} \int_0^{+\infty} x e^{-x} dx$ .

Or  $\int_0^{+\infty} x e^{-x} dx$  est l'intégrale définissant l'espérance d'une variable aléatoire  $T$  suivant la loi exponentielle de paramètre 1 : elle est convergente (et vaut 1), donc  $X$  admet une espérance qui vaut :

$$E(X) = \int_{-\infty}^0 x f_X(x) dx + \int_0^{+\infty} x f_X(x) dx = -\int_0^{+\infty} x f_X(x) dx + \int_0^{+\infty} x f_X(x) dx = 0$$

D'après le théorème de transfert : la variable aléatoire  $X$  admet un moment d'ordre 2 si et seulement si l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^2}{2} e^{-|x|} dx$  est absolument convergente.

Comme la fonction  $h : x \mapsto \frac{x^2}{2} e^{-|x|}$  est positive et paire, il suffit de prouver la convergence simple de  $\int_0^{+\infty} \frac{x^2}{2} e^{-x} dx$ . On reconnaît à un facteur  $\frac{1}{2}$  près, le moment d'ordre 2 de la variable  $T$  précédemment introduite, qui vaut d'après la formule de Koenig-Huygens :

$$E(T^2) = V(T) + E(T)^2 = 1 + 1^2 = 2.$$

Ainsi,  $X$  admet un moment d'ordre 2 qui vaut :

$$E(X^2) = 2 \int_0^{+\infty} \frac{x^2}{2} e^{-x} dx = \int_0^{+\infty} x^2 e^{-x} dx = E(T^2) = 2$$

La variable aléatoire  $X$  admet donc une variance qui vaut :  $V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = 2 - 0 = 2$ .

b) D'après ce qui précède, la variable aléatoire  $Y = \beta X + \alpha$  suit la loi  $\mathcal{L}(\alpha, \beta)$  et admet alors une espérance et une variance données par :

$$E(Y) = \beta E(X) + \alpha = \alpha \quad \text{et} \quad V(Y) = \beta^2 V(X) = 2\beta^2$$

par linéarité de l'espérance, et d'après les propriétés de la variance.

5. *Simulation à partir d'une loi exponentielle.* Soit  $U$  une variable aléatoire qui suit la loi exponentielle de paramètre 1 et  $V$  une variable aléatoire qui suit la loi de Bernoulli de paramètre  $\frac{1}{2}$ , indépendante de  $U$ .

a) Pour tout réel  $x$ , le calcul de  $P(X \leq x)$  se fait via la formule des probabilités totales, appliquée avec le s.c.e.  $([V = 0], [V = 1])$  :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X \leq x) &= \mathbb{P}([V = 0] \cap [(2V - 1)U \leq x]) + \mathbb{P}([V = 1] \cap [(2V - 1)U \leq x]) \\ &= \mathbb{P}([V = 0] \cap [-U \leq x]) + \mathbb{P}([V = 1] \cap [U \leq x]) \\ &= \mathbb{P}(V = 0) \times \mathbb{P}(U \geq -x) + \mathbb{P}(V = 1) \times \mathbb{P}(U \leq x) \quad \text{par indépendance de } U \text{ et } V \\ &= \frac{1}{2}(1 - F_U(-x)) + \frac{1}{2}F_U(x) \end{aligned}$$

On distingue alors deux cas, suivant le signe de  $x$  :

$$F_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(1 - 0) + \frac{1}{2}(1 - e^{-x}) = 1 - \frac{1}{2}e^{-x} & \text{si } x > 0 \\ \frac{1}{2}(1 - 1 + e^x) + 0 = \frac{1}{2}e^x & \text{si } x \leq 0 \end{cases}$$

On retrouve exactement l'expression de  $\Psi$ , ce qui permet de conclure que  $X$  suit bien la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$ .

b) Le principe du script ci-dessous est alors simple : on simule une réalisation de  $U$  et une de  $V$  via les fonctions de simulations usuelles connues en Scilab : le calcul de  $X = (2V - 1)U$  correspond alors à une simulation de la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$ , et celui de  $Y = \beta X + \alpha$  correspond à la simulation de la loi  $\mathcal{L}(\alpha, \beta)$ .

```

1  function r = Laplace(alpha,beta)
2      if rand() <= 1/2 then      // simulation de V
3          V = 1
4      else
5          V = 0
6      end
7      X = (2*V-1) * grand(1,1,"exp",1)
8      r = beta * X + alpha
9  endfunction

```

6. *Une autre méthode de simulation, issue du sujet HEC E 2007.*

a) Le fait que  $\Psi$  soit la fonction de répartition d'une variable à densité comprend déjà le fait que cette fonction soit continue sur  $\mathbb{R}$ , avec  $\lim_{x \rightarrow -\infty} \Psi(x) = 0$  et  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \Psi(x) = 1$ .

La densité  $f_X : x \mapsto \frac{1}{2}e^{-|x|}$  étant continue sur  $\mathbb{R}$ ,  $\Psi$  est elle-même de classe  $C^1$  sur  $\mathbb{R}$  tout entier, de dérivée cette même fonction  $f_X$  qui est de plus strictement positive sur  $\mathbb{R}$ .

Bref,  $\Psi$  est continue, strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ , donc réalise une bijection de  $\mathbb{R}$  dans l'intervalle-image  $]0, 1[$ .

*N.B. : c'est la stricte croissance de  $\Psi$  sur  $\mathbb{R}$  qui assure que les limites en  $-\infty$  et  $+\infty$  ne sont jamais atteintes.*

b) Une question difficile à aborder sans indications préliminaires... Il faut connaître en détail le raisonnement ci-dessous !

On sait que  $\Psi$  réalise une bijection de  $\mathbb{R}$  dans  $]0, 1[$  ; définissons alors la variable aléatoire  $Y = \Psi(X)$  : ainsi,  $Y(\Omega) = ]0, 1[$  et :

$\forall x \in ]0, 1[$ ,  $F_Y(x) = P(Y \leq x) = P(\Psi(X) \leq x) = P(X \leq \Psi^{-1}(x)) = \Psi(\Psi^{-1}(x)) = x$  par définition et stricte croissance de  $\Psi$ .

Vu l'univers-image de  $Y$ , on a bien sûr :  $F_Y(x) = 0$  si  $x \leq 0$  et  $F_Y(x) = 1$  si  $x \geq 1$ ,

**Donc**  $Y = \Psi(X)$  **suit la loi uniforme sur**  $]0, 1[$ .

**Réciproquement**, si  $Z$  est une variable aléatoire suivant la loi uniforme à densité sur  $]0, 1[$ , et si on pose  $W = \Psi^{-1}(Z)$  :

$\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $F_W(x) = P(\Psi^{-1}(Z) \leq x) = P(Z \leq \Psi(x)) = \Psi(x)$  car  $\Psi^{-1}$  est aussi strictement croissante, et car  $\Psi(x) \in ]0, 1[$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$ .

**En clair** : si  $Z \hookrightarrow \mathcal{U}(]0, 1[)$ , alors  $\Psi^{-1}(Z) \hookrightarrow \mathcal{L}(0, 1)$  puisque cette v.a.r. a la même fonction de répartition que  $X$ .

- c) Le tableau de variation de  $\Psi$  permet d'identifier deux sous-intervalles distincts pour le calcul de sa bijection réciproque :

$x$	$-\infty$	$0$	$+\infty$
$\Psi$	$0$	$1/2$	$1$

- Pour tout réel  $x \in ]0, 1/2]$  : son unique antécédent  $y = \Psi^{-1}(x)$  appartient à  $] - \infty, 0]$ , comme unique solution de l'équation :

$$\Psi(y) = x \iff \frac{1}{2}e^y = x \iff e^y = 2x \iff y = \ln(2x).$$

- Pour tout réel  $x \in [1/2, 1[$  : son unique antécédent  $y = \Psi^{-1}(x)$  appartient cette fois à  $[0, +\infty[$ , comme unique solution de l'équation :

$$\Psi(y) = x \iff 1 - \frac{1}{2}.e^{-y} = x \iff 1 - x = \frac{1}{2}.e^{-y} \iff 2(1 - x) = e^{-y} \iff y = -\ln(2(1 - x)).$$

On a bien montré que :  $\forall x \in ]0, 1[$ ,  $\Psi^{-1}(x) = \begin{cases} \ln(2x) & \text{si } 0 < x \leq 1/2 \\ -\ln(2(1 - x)) & \text{si } 1/2 \leq x < 1 \end{cases}$

- d) On déduit de tout ce qui précède, une simulation simple de la loi  $\mathcal{L}(0, 1)$  :

```

1  function y = Laplace()
2      Z = rand()
3      if Z <= 0.5 then
4          y = log(2*Z)
5      else
6          y = -log(2*(1-Z))
7      end
8  endfunction
9

```