

# Théorie des probabilités - Solutions

Allan Merino

**Exercice 0.1.** Calculer l'espérance et la variance dans le cas d'une loi de Poisson, d'une loi exponentielle et d'une loi normale de paramètres  $m$  et  $\sigma^2$ .

**Solution 0.2.** Commençons par la loi de Poisson de paramètre  $\lambda > 0$ . On sait que  $\mathbb{P}_X = \sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(X = n)\delta_n$ . Comme rappelé dans le manuscrit, on a :

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= \int_{\Omega} X d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} x d\mathbb{P}_X(x) \\ &= \int_{\mathbb{R}} x d\left(\sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(X = n)\delta_n\right)(x) \\ &= \sum_{n \geq 0} n\mathbb{P}(X = n) = e^{-\lambda} \sum_{n \geq 0} n \frac{\lambda^n}{n!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} n \frac{\lambda^n}{n!} = e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k \geq 0} \frac{\lambda^{k+1}}{k!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k \geq 0} \frac{\lambda^k}{k!} \\ &= \lambda\end{aligned}$$

Calculons à présent le moment d'ordre 2.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X^2) &= \int_{\Omega} X^2 d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} x^2 d\mathbb{P}_X(x) \\ &= \int_{\mathbb{R}} x^2 d\left(\sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(X = n)\delta_n\right)(x) \\ &= \sum_{n \geq 0} n^2 \mathbb{P}(X = n) = e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} n^2 \frac{\lambda^n}{n!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} n \frac{\lambda^n}{(n-1)!} = e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} (n-1) \frac{\lambda^n}{(n-1)!} + e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{n \geq 2} \frac{\lambda^n}{(n-2)!} + e^{-\lambda} \sum_{n \geq 1} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{n \geq 0} \frac{\lambda^{n+2}}{n!} + e^{-\lambda} \sum_{n \geq 0} \frac{\lambda^{n+1}}{n!} \\ &= \lambda^2 + \lambda\end{aligned}$$

Ainsi, on obtient :

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda. \quad (1)$$

Regardons à présent l'espérance et la variance d'une loi exponentielle de paramètre  $\lambda > 0$ . On a  $f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{[0, +\infty[}(x)$ . Ainsi, on a :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X) &= \int_{\Omega} X d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} x d\mathbb{P}_X(x) \\ &= \int_{\mathbb{R}} x f_X(x) d\lambda(x) = \lambda \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} d\lambda(x) \\ &= \lambda \left( \left[ -\frac{1}{\lambda} x e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} + \frac{1}{\lambda} \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} d\lambda(x) \right) \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} d\lambda(x) = \left[ -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} \\ &= \frac{1}{\lambda} \end{aligned}$$

Déterminons à présent le moment d'ordre 2.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X^2) &= \int_{\Omega} X^2 d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} x^2 d\mathbb{P}_X(x) \\ &= \int_{\mathbb{R}} x^2 f_X(x) d\lambda(x) = \lambda \int_0^{+\infty} x^2 e^{-\lambda x} d\lambda(x) \\ &= \lambda \left( \left[ -\frac{1}{\lambda} x^2 e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} + \frac{1}{\lambda} \int_0^{+\infty} 2x e^{-\lambda x} d\lambda(x) \right) \\ &= 2 \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} d\lambda(x) = \frac{2}{\lambda} \mathbb{E}(X) \\ &= \frac{2}{\lambda^2} \end{aligned}$$

Ainsi, on obtient :

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}. \quad (2)$$

**Exercice 0.3.** Soit  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et sur cet espace, considérons une suite  $(A_n)_{n \geq 1}$  d'évènements indépendants.

1. Montrer que

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - \mathbb{P}(A_i)).$$

2. On suppose que pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ ,  $\mathbb{P}(A_i) = p$ ,  $p \in ]0, 1[$ . Montrer que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1.$$

**Solution 0.4.** 1. Comme les éléments sont indépendants, on sait que  $\mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i)\mathbb{P}(A_j)$ . Remarquons que si deux évènements  $A$  et  $B$  sont indépendants, alors  $A^c$  et  $B^c$  sont indépendants. En effet,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A^c \cap B^c) &= \mathbb{P}((A \cup B)^c) = 1 - \mathbb{P}(A \cup B) \\ &= 1 - \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(A \cap B) \\ &= 1 - \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B) \\ &= 1 - \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(B)(1 - \mathbb{P}(A)) \\ &= (1 - \mathbb{P}(A))(1 - \mathbb{P}(B)) \\ &= \mathbb{P}(A^c)\mathbb{P}(B^c) \end{aligned}$$

Ainsi, on obtient :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) &= 1 - \mathbb{P}\left(\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right)^c\right) = 1 - \mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n A_i^c\right) \\ &= 1 - \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i^c) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - \mathbb{P}(A_i)) \end{aligned}$$

2. Comme  $p \in ]0, 1[$ , on a  $1 - p \in ]0, 1[$ . Ainsi, on obtient :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 - \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{i=1}^n (1 - \mathbb{P}(A_i)) = 1 - \lim_{n \rightarrow +\infty} (1 - p)^n = 1.$$

**Exercice 0.5.** Déterminer les variables aléatoires réelles  $X$ , de fonction de répartition  $F_X$ , définies sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , telles que :

$$2aF_X^3 - 3F_X^2 + aF_X = 0,$$

où  $a$  est une constante réelle positive.

**Solution 0.6.** On sait que  $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$ . Ainsi, on obtient la condition suivante sur  $a$  :

$$2a - 3 + a = 0,$$

i.e.  $a = 1$ . On résout donc  $2F_X^3 - 3F_X^2 + F_X = 0$ . Ainsi,  $(\forall x \in \mathbb{R})$ , on a  $2F_X^3(x) - 3F_X^2(x) + F_X(x) = 0$ , i.e.  $F_X(x)(2F_X(x) - 1)(F_X(x) - 1) = 0$ . Ainsi, on a  $F_X(x) = 0, 1/2$  ou  $1$ . Ainsi,  $X$  est une variable aléatoire discrète de la forme :

$$\mathbb{P}_X = \frac{1}{2}\delta_\alpha + \frac{1}{2}\delta_\beta \quad \text{ou} \quad \mathbb{P}_X = \delta_m.$$

**Exercice 0.7.** Soit  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et  $X$  une variable aléatoire discrète définie sur cet espace de loi de Bernoulli de paramètre  $\frac{1}{3}$ . On considère sur l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  une variable aléatoire discrète  $Y$ , indépendante de la variable aléatoire  $X$ , de loi de probabilité

$$\mathbb{P}_Y = \frac{3}{5}\delta_{-1} + \frac{1}{5}\delta_0 + \frac{1}{5}\delta_1.$$

1. Calculer la fonction de répartition  $F_Y$  de la variable aléatoire  $Y$ .
2. Résoudre dans  $\mathbb{R}$  l'équation  $F_Y(x) = \frac{1}{10}x + \frac{7}{10}$ .
3. Déterminer la loi de probabilité de la variable aléatoire  $Y^2$ .
4. Déterminer la loi de probabilité de la variable aléatoire  $Z$  définie par  $Z = \sup(X, Y)$ .
5. Soit  $T$  la variable aléatoire définie par  $T = \inf(Z, Y^2)$ .
  - (a) Déterminer la loi de probabilité de la variable aléatoire  $T$ .
  - (b) Calculer l'espérance  $\mathbb{E}(T)$ , et la variance  $\mathbb{V}(T)$ , de la variable aléatoire  $T$ .
6. Calculer la probabilité de l'évènement  $(Z = T)$ .

**Solution 0.8.** 1. La fonction de répartition  $F_Y$  est donnée par :

$$F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1 \\ 3/5 & \text{si } -1 \leq x < 0 \\ 4/5 & \text{si } 0 \leq x < 1 \\ 1 & \text{sinon} \end{cases}$$

2. Il suffit de voir si il existe une solution à cette équation sur les intervalles  $]-\infty, -1[$ ,  $[-1, 0[$ ,  $[0, 1[$  et  $[1, +\infty[$ . Si  $x \in ]-\infty, -1[$ , alors  $F_X(x) = 0$ . Ainsi,  $\frac{1}{10}x + \frac{7}{10} = 0$  si et seulement si  $\frac{1}{10}x = -\frac{7}{10}$ , i.e.  $x = -7$ , qui est bien dans l'intervalle  $]-\infty, -1[$ . Si  $x \in [-1, 0[$ , alors,  $F_X(x) = 3/5$ . Ainsi, on résout  $\frac{1}{10}x + \frac{7}{10} = \frac{6}{10}$ , i.e.  $\frac{x}{10} = \frac{-1}{10}$ . Ainsi,  $x = -1$  et  $-1 \in [-1, 0[$ . Si  $x \in [0, 1[$ , alors,  $F_X(x) = 4/5$ . On a alors  $\frac{x}{10} = \frac{1}{10}$ , i.e.  $x = 1$  mais 1 n'est pas dans l'intervalle. Pour finir, si  $x > 1$ , alors,  $F_X(x) = 1$ . Ainsi, on résout  $\frac{x}{10} = \frac{3}{10}$ , i.e.  $x = 3$ . On a alors 3 solutions.
3. La variable aléatoire  $Y^2$  est positive presque sûrement. On a :

$$\mathbb{P}(Y^2 = 0) = \mathbb{P}(Y = 0) = \frac{1}{5},$$

et

$$\mathbb{P}(Y^2 = 1) = \mathbb{P}((Y = -1) \cup (Y = 1)) = \mathbb{P}(Y = -1) + \mathbb{P}(Y = 1) = \frac{3}{5} + \frac{1}{5} = \frac{4}{5}.$$

Ainsi, on a :

$$\mathbb{P}_{Y^2} = \frac{1}{5}\delta_0 + \frac{4}{5}\delta_1.$$

4. On a  $X \sim \text{Ber}(\frac{1}{3})$ . Ainsi,  $\mathbb{P}_X = \frac{2}{3}\delta_0 + \frac{1}{3}\delta_1$ . Posons  $Z = \sup(X, Y)$ . On a :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z = 0) &= \mathbb{P}(\sup(X, Y) = 0) = \mathbb{P}(((X = 0) \cap (Y = 0)) \cup ((X = 0) \cap (Y = -1))) \\ &= \mathbb{P}(X = 0)\mathbb{P}(Y = 0) + \mathbb{P}(X = 0)\mathbb{P}(Y = -1) = \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{5} + \frac{2}{3} \cdot \frac{3}{5} = \frac{8}{15}. \end{aligned}$$

Ainsi,  $\mathbb{P}(Z = 1) = 1 - \mathbb{P}(Z = 0) = 1 - \frac{8}{15} = \frac{7}{15}$ . On pouvait le voir aussi comme suit :

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}(Z = 1) &= \mathbb{P}(\sup(X, Y) = 1) \\
 &= \mathbb{P}(((X = 0) \cap (Y = 1)) \cup ((X = 1) \cap (Y = 0)) \cup ((X = 1) \cap (Y = 1)) \cup ((X = 1) \cap (Y = -1))) \\
 &= \mathbb{P}((X = 0) \cap (Y = 1)) + \mathbb{P}((X = 1) \cap (Y = 0)) + \mathbb{P}((X = 1) \cap (Y = 1)) \\
 &\quad + \mathbb{P}((X = 1) \cap (Y = -1)) \\
 &= \mathbb{P}(X = 0)\mathbb{P}(Y = 1) + \mathbb{P}(X = 1)\mathbb{P}(Y = 0) + \mathbb{P}(X = 1)\mathbb{P}(Y = 1) \\
 &\quad + \mathbb{P}(X = 1)\mathbb{P}(Y = -1) \\
 &= \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{5} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{5} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{5} + \frac{1}{3} \cdot \frac{3}{5} \\
 &= \frac{7}{15}
 \end{aligned}$$

Ainsi,  $\mathbb{P}_Z = \frac{8}{15}\delta_0 + \frac{7}{15}\delta_1$ .

5. On définit à présent  $T = \inf(Z, Y^2)$ . On remarque que l'on a  $\mathbb{P}(T = 0) + \mathbb{P}(T = 1) = 1$ . On va déterminer  $\mathbb{P}(T = 1)$ . On a :

$$\mathbb{P}(T = 1) = \mathbb{P}(\inf(Z, Y^2) = 1) = \mathbb{P}((Z = 1) \cap (Y^2 = 1)).$$

Or, on a  $(Z = 1) = ((X = 0) \cap (Y = 1)) \cup ((X = 1) \cap (Y = 0)) \cup ((X = 1) \cap (Y = 1)) \cup ((X = 1) \cap (Y = -1))$ . On obtient donc :

$$\mathbb{P}(T = 1) = \mathbb{P}((X = 0) \cap (Y = 1)) + \mathbb{P}((X = 1) \cap (Y = -1)) + \mathbb{P}((X = 1) \cap (Y = 1)),$$

i.e.  $\mathbb{P}(T = 1) = \frac{6}{15}$ . Ainsi, on a  $\mathbb{P}_T = \frac{7}{15}\delta_0 + \frac{6}{15}\delta_1$ . Il vient alors directement que l'on a  $\mathbb{E}(T) = \frac{6}{15}$ . De même, on obtient que  $\mathbb{V}(T) = \mathbb{E}(T^2) - \mathbb{E}(T)^2 = \mathbb{E}(T) - \mathbb{E}(T)^2 = \mathbb{E}(T)(1 - \mathbb{E}(T)) = \frac{6}{15} \cdot \frac{9}{15} = \frac{54}{225}$ .

6. Pour conclure, calculons  $\mathbb{P}(Z = T)$ . On a  $\mathbb{P}(Z = T) = \mathbb{P}(\inf((Z, Y^2)) = Z) = \mathbb{P}(((Z = 0) \cap (Y^2 = 0)) \cup ((Z = 0) \cap (Y^2 = 1)))$ . Mais, on a aussi  $\mathbb{P}(Z = T) = 1 - \mathbb{P}(Z \neq T) = 1 - \mathbb{P}((Y^2 = 0) \cap (Z = 1))$ . Or,  $\mathbb{P}((Y^2 = 0) \cap (Z = T)) = \mathbb{P}((Y = 0) \cap (X = 1)) = \mathbb{P}(Y = 0)\mathbb{P}(X = 1) = \frac{1}{5} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{15}$ . Finalement, on obtient :

$$\mathbb{P}(Z = T) = \frac{14}{15}.$$

**Exercice 0.9.** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle absolument continue définie sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  de densité  $f_X$  définie par :

$$f_X(x) = \begin{cases} \cos(x) & \text{si } x \in ]0, \pi/2[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

On définit la variable aléatoire  $Y$  par :

$$Y = \tan(X).$$

1. Déterminer la fonction de répartition  $F_Y$  de la variable aléatoire  $Y$ .

- Déterminer, si elle existe, la densité  $f_Y$  de la variable aléatoire  $Y$ .
- Calculer, si elles existent, l'espérance et la variance de la variable aléatoire  $Y$ .

**Solution 0.10.** 1. On a :

$$\mathbb{P}(Y \leq y) = \mathbb{P}(\tan(X) \leq y) = \mathbb{P}(X \leq \arctan(y)) = F_X(\arctan(y)).$$

Or, on a  $F_X(x) = 0$  si  $x < 0$ . Si  $x > \frac{\pi}{2}$ , on a  $F_X(x) = 1$ . Si  $x \in ]0, \pi/2[$ , on a :

$$F_X(x) = \int_0^x \cos(t) dt = \sin(x).$$

Ainsi, on a  $F_Y(y) = 0$  si  $y < 0$  et  $F_Y(y) = \sin(\arctan(y))$  si  $y \geq 0$ .

- Il suffit (c'est déjà pas mal) de dériver la fonction de répartition  $F_Y$ . On obtient alors :

$$f_Y(y) = \frac{1}{1+y^2} \cos(\arctan(y)) \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(y).$$

- Déterminons à présent l'espérance et la variance de la variable aléatoire  $Y$ . On a :

$$\mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}(\tan(X)) = \int_{\mathbb{R}} \tan(x) f_X(x) dx = \int_0^{\pi/2} \sin(x) dx = [-\cos(x)]_0^{\pi/2} = 1.$$

De même, on a :

$$\mathbb{E}(Y^2) = \mathbb{E}(\tan^2(X)) = \int_0^{\pi/2} \tan^2(x) \cos(x) dx = \int_0^{\pi/2} \frac{\sin^2(x)}{\cos(x)} dx = \int_0^{\pi/2} \frac{1 - \cos^2(x)}{\cos(x)} dx$$

Or, on a  $\int_0^{\pi/2} \frac{1}{\cos(x)} dx$  diverge. Ainsi, la variance n'existe pas.

**Exercice 0.11** (Somme de lois exponentielles). Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires indépendantes de densité exponentielle de paramètres respectifs  $\alpha$  et  $\beta$  ( $\alpha \neq \beta$ ). Montrer que la variable aléatoire  $X + Y$  a pour densité :

$$f_{X+Y}(x) = \alpha\beta \frac{e^{-\alpha x} - e^{-\beta x}}{\beta - \alpha} \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(x).$$

**Solution 0.12.** On souhaite déterminer la loi de la variable aléatoire  $X + Y$ . Pour cela, on va faire un changement de variables. On pose  $U = X$  et  $V = X + Y$ . Soit  $\Psi$  une fonction borélienne. On a :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\Psi(U, V)) &= \mathbb{E}(\Psi(X, X + Y)) = \int_{\Omega} \Psi(X, X + Y) d\mathbb{P} \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} \Psi(x, x + y) d\mathbb{P}_{(X, Y)}(x, y) \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} \Psi(x, x + y) f_{(X, Y)}(x, y) dx dy \end{aligned}$$

On pose donc  $u = x$  et  $v = x + y$ . On a alors  $y = v - u$ . On a donc  $v > u$ . Le domaine d'intégration devient alors :

$$\Delta = \{(u, v) / 0 < u < v\},$$

et le jacobien du changement de variable est 1. On a alors :

$$f_{(U,V)}(u, v) = f_{(X,Y)}(u, v - u) \mathbb{1}_{\Delta}(u, v) = f_X(u) f_Y(v - u) \mathbb{1}_{\Delta}(u, v),$$

i.e.

$$f_{(U,V)}(u, v) = \alpha \beta e^{-\alpha u} e^{-\beta(v-u)} \mathbb{1}_{\Delta}(u, v).$$

On va alors déterminer  $f_V$ . Soit  $v > 0$ . On a :

$$\begin{aligned} f_V(v) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(U,V)}(u, v) du \\ &= \int_{\mathbb{R}} \alpha \beta e^{-\alpha u} e^{-\beta(v-u)} \mathbb{1}_{\Delta}(u, v) \\ &= \alpha \beta e^{-\beta v} \int_0^v e^{(\beta-\alpha)u} du \\ &= \alpha \beta e^{-\beta v} \left[ \frac{e^{(\beta-\alpha)u}}{\beta-\alpha} \right]_0^v \\ &= \frac{\alpha \beta e^{-\beta v}}{\beta-\alpha} (e^{(\beta-\alpha)v} - 1) \\ &= \alpha \beta \frac{e^{-\alpha v} - e^{-\beta v}}{\beta-\alpha} \end{aligned}$$

D'où le résultat annoncé.

Pour montrer la remarque avec le produit de convolution, on utilise la même méthode.

**Exercice 0.13.** Soit  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et soit  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles indépendantes définies sur  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ . Montrer que l'on a

$$\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) \quad (3)$$

**Solution 0.14.** On a :

$$\mathbb{E}(XY) = \int_{\Omega} XY d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}^2} xy d\mathbb{P}_{(X,Y)}(x, y).$$

Or, comme  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, on a  $\mathbb{P}_{(X,Y)} = \mathbb{P}_X \otimes \mathbb{P}_Y$ . Ainsi, on conclue que :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(XY) &= \int_{\mathbb{R}^2} xy d\mathbb{P}_{(X,Y)}(x, y) = \int_{\mathbb{R}^2} xy (d\mathbb{P}_X \otimes d\mathbb{P}_Y)(x, y) \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} xy d\mathbb{P}_X(x) d\mathbb{P}_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} y \left( \int_{\mathbb{R}} x d\mathbb{P}_X(x) \right) d\mathbb{P}_Y(y) \\ &= \int_{\mathbb{R}} y \mathbb{E}(X) d\mathbb{P}_Y(y) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) \end{aligned}$$

D'où le résultat.

**Exercice 0.15.** Soit  $(X, Y)$  un couple de variable aléatoire dont la densité, notée  $f_{(X,Y)}$ , est donnée par :

$$f_{(X,Y)}(x, y) = \begin{cases} 2e^{-2y}e^{-x} & \text{si } x > 0 \text{ et } y > 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

1. Déterminer la loi de  $X$  et la loi de  $Y$ .
2. Que vaut  $P(X < Y)$  ?
3. Calculer l'espérance du produit  $XY$ .
4. On définit la variable aléatoire  $Z = X + Y$ . Que vaut  $P(Z \leq t)$ ,  $t \in \mathbb{R}$  ?

**Solution 0.16.** 1. On connaît la densité de probabilité du couple  $(X, Y)$ . On va donc exprimer les lois marginales à l'aide de leurs densités marginales  $f_X$  et  $f_Y$  respectivement. On a, pour  $x > 0$ , que :

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) d\lambda(y) = \int_{\mathbb{R}} 2e^{-2y}e^{-x} \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(y) d\lambda(y) \\ &= e^{-x} \int_0^{+\infty} 2e^{-2y} d\lambda(y) = e^{-x} [-e^{-2x}]_0^{\infty} = e^{-x} \end{aligned}$$

Ainsi,  $f_X(x) = e^{-x} \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(x)$ , donc  $X$  suit une loi exponentielle de paramètre 1. On notera  $X \sim \epsilon(1)$ . De la même manière, pour tout  $y > 0$ , on a :

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) d\lambda(x) = \int_{\mathbb{R}} 2e^{-2y}e^{-x} \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(x) d\lambda(x) \\ &= 2e^{-2y} \int_0^{+\infty} e^{-x} d\lambda(x) = 2e^{-2y} [-e^{-x}]_0^{\infty} = 2e^{-2y} \end{aligned}$$

Ainsi, on a  $Y \sim \epsilon(2)$ . D'ailleurs, on remarque directement que  $X$  et  $Y$  sont des variables aléatoires indépendantes car :

$$f_{(X,Y)}(x, y) = e^{-x} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}(x) \cdot 2e^{-2y} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}(y) = f_X(x) f_Y(y).$$

2. On a  $\mathbb{P}(X < Y) = \mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{X < Y\}})$ . Ainsi,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\mathbb{1}_{X < Y}) &= \int_{\Omega} \mathbb{1}_{X < Y} d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}^2} \mathbb{1}_{x < y}(x, y) d\mathbb{P}_{(X,Y)}(x, y) \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} \mathbb{1}_{x < y}(x, y) f_{(X,Y)}(x, y) d\lambda(y) d\lambda(x) \\ &= \int_0^{+\infty} \int_x^{+\infty} f_{(X,Y)}(x, y) d\lambda(y) d\lambda(x) \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-x} \left( \int_x^{+\infty} 2e^{-2y} d\lambda(y) \right) d\lambda(x) \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-x} [-e^{-2y}]_x^{+\infty} d\lambda(x) \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-3x} d\lambda(x) \\ &= \frac{1}{3} \end{aligned}$$

3. On sait que  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires indépendantes. Ainsi, on a  $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$ . Or, l'espérance d'une loi exponentielle de paramètre  $\lambda > 0$  est égale à  $1/\lambda$ . Ainsi, on a :

$$\mathbb{E}(XY) = \frac{1}{2}.$$

4. On définit ici la variable aléatoire  $Z = X + Y$ . On cherche à déterminer  $\mathbb{P}(Z \leq t)$ . Clairement, si  $t < 0$ , on a  $\mathbb{P}(Z < t) = 0$ . Fixons  $t \geq 0$ . On a alors :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z \leq t) &= \mathbb{P}(X + Y \leq t) = \mathbb{P}(X \leq t - Y) \\ &= \mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{X \leq t - Y\}}) = \int_{\Omega} \mathbb{1}_{\{X \leq t - Y\}} d\mathbb{P} \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} \mathbb{1}_{\{x \leq t - y\}}(x, y) d\mathbb{P}_{(X, Y)}(x, y) = \int_{\mathbb{R}^2} \mathbb{1}_{\{x \leq t - y\}}(x, y) f_{(X, Y)}(x, y) d\lambda(x) d\lambda(y) \\ &= \int_0^t \left( \int_0^{t-y} e^{-x} d\lambda(x) \right) 2e^{-2y} d\lambda(y) = \int_0^t [-e^{-x}]_0^{t-y} 2e^{-2y} d\lambda(y) \\ &= 2 \int_0^t (-e^{-y-t} + 1) e^{-2y} d\lambda(y) = -2e^{-t} \int_0^t e^{-y} d\lambda(y) + 2 \int_0^t e^{-2y} d\lambda(y) \\ &= -2e^{-t} [-e^{-y}]_0^t + 2[-\frac{1}{2}e^{-2y}]_0^t = -2e^{-t}(-e^{-t} + 1) + (-e^{-2t} + 1) \\ &= 1 + e^{-2t} - 2e^{-t} \end{aligned}$$

**Exercice 0.17.** Soient  $X_1$  et  $X_2$  deux variables aléatoires indépendantes identiquement distribuées de densité  $f(x) = \frac{1}{x^2} \mathbb{1}_{[1, +\infty[}(x)$ . Soient  $U$  et  $V$  deux variables aléatoires définies par :

$$U = X_1 X_2 \quad V = \frac{X_1}{X_2}.$$

1. Déterminer la loi de probabilité du couple  $(U, V)$ .
2. Les variables aléatoires  $U$  et  $V$  sont-elles indépendantes ?
3. Calculer les lois de probabilité des variables aléatoires  $U$  et  $V$ .
4. Calculer  $\mathbb{E}\left(\frac{1}{\sqrt{UV}}\right)$ .

**Solution 0.18.** 1. On sait déjà que  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendants. Ainsi, on a  $f_{(X_1, X_2)} = f_{X_1} f_{X_2}$ . Il vient alors directement que

$$f_{(X_1, X_2)}(x_1, x_2) = \frac{1}{x_1^2 x_2^2} \mathbb{1}_{[1, +\infty[}(x_1) \mathbb{1}_{[1, +\infty[}(x_2).$$

On pose  $u = x_1 x_2$  et  $v = \frac{x_1}{x_2}$ . On a alors directement que  $u \geq 1$  et  $v \geq 0$ . De plus, on obtient que

$$x_1 = \sqrt{uv} \quad \text{et} \quad x_2 = \frac{\sqrt{u}}{\sqrt{v}}.$$

Il vient alors que l'on a aussi  $u \geq v$  (car  $x_1 \geq 1$ ) et  $u \geq \frac{1}{v}$ . Le jacobien du changement de variable est donné par :

$$\det \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{v}}{2\sqrt{u}} & \frac{\sqrt{u}}{2\sqrt{v}} \\ \frac{1}{2\sqrt{v}} & -\frac{\sqrt{u}}{2v^{3/2}} \end{pmatrix} = \frac{-1}{2v}.$$

Posons  $\Delta = \{(u, v) \in [1, +\infty[ \times [0, +\infty[ / u \geq v, u \geq \frac{1}{v}\}$ . Alors, la densité du couple  $(U, V)$  est donnée par :

$$f_{(U,V)}(u, v) = \frac{1}{2} \frac{1}{u^2 v} \mathbb{1}_{\Delta}(u, v).$$

2. On remarque directement que  $U$  et  $V$  ne sont pas indépendantes car  $f_{(U,V)}(u, v) \neq f_U(u)f_V(v)$  en général.
3. Commençons par déterminer la loi de  $V$ . Si  $v \in ]0, 1]$ , on a :

$$\begin{aligned} f_V(v) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(U,V)}(u, v) du \\ &= \frac{1}{2} \int_{\frac{1}{v}}^{+\infty} \frac{1}{u^2 v} du = \frac{1}{2v} \int_{\frac{1}{v}}^{+\infty} \frac{1}{u^2} du \\ &= \frac{1}{2v} \left[ -\frac{1}{u} \right]_{\frac{1}{v}}^{+\infty} \\ &= \frac{1}{2} \end{aligned}$$

De même, si  $v \geq 1$ , on obtient que :

$$\begin{aligned} f_V(v) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(U,V)}(u, v) du \\ &= \frac{1}{2} \int_v^{+\infty} \frac{1}{u^2 v} du = \frac{1}{2v} \int_v^{+\infty} \frac{1}{u^2} du \\ &= \frac{1}{2v} \left[ -\frac{1}{u} \right]_v^{+\infty} \\ &= \frac{1}{2v^2} \end{aligned}$$

Ainsi, on a :

$$f_V(v) = \frac{1}{2} \mathbb{1}_{]0,1]}(v) + \frac{1}{2v^2} \mathbb{1}_{[1,+\infty]}(v).$$

On fait à présent de même pour la loi de  $U$ . On sait que l'on a  $u \geq \frac{1}{v}$  et  $u \geq v$ . On obtient donc que  $\frac{1}{u} \leq v \leq u$ . Pour tout  $u \geq 1$ , on obtient donc :

$$\begin{aligned} f_U(u) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(U,V)}(u, v) dv \\ &= \frac{1}{2} \int_{\frac{1}{u}}^u \frac{1}{u^2 v} dv = \frac{1}{2u^2} \int_{\frac{1}{u}}^u \frac{1}{v} dv \\ &= \frac{1}{2u^2} [\ln(v)]_{\frac{1}{u}}^u \\ &= \frac{\ln(u)}{u^2} \end{aligned}$$

On obtient alors :

$$f_U(u) = \frac{\ln(u)}{u^2} \mathbb{1}_{[1, +\infty[}(u).$$

4. Pour déterminer cette espérance, il suffit de calculer :

$$\int \int_{\mathbb{R}^2} \frac{1}{\sqrt{uv}} f_{(U,V)}(u, v) du dv.$$

A vous de jouer !

**Exercice 0.19** (Extrait examen de janvier 2014). Soit  $X$  une variable aléatoire uniforme sur  $[0, 1]$ , c'est-à-dire que  $X$  est de densité  $f_X$  donnée par  $f_X(x) = \mathbb{1}_{[0,1]}(x)$ . Soient  $\lambda > 0$  et  $Y = -\ln(X)/\lambda$ .

1. Montrer que  $F_X$ , la fonction de répartition de  $X$ , est donnée par  $F_X(t) = \min(t^+, 1)$ , où  $t^+ = \max(t, 0)$ .
2. Vérifier que  $X > 0$  presque sûrement et en déduire que  $Y$  est bien définie. Calculer  $F_Y$ , la fonction de répartition de  $Y$  puis donner la loi de  $Y$ .
3. Démontrer que l'on a, pour toute fonction borélienne bornée  $g$ ,

$$\mathbb{E}(g(Y)) = \int_{\mathbb{R}} g(y) \lambda e^{-\lambda y} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}(y) dy.$$

Retrouver par ce calcul la loi de  $Y$ .

**Solution 0.20.** 1. Pour tout  $x \in \mathbb{R}$ , on a  $F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt = \int_{-\infty}^x \mathbb{1}_{[0,1]}(t) dt$ . Ainsi, si  $x < 0$ , on obtient que  $F_X(x) = 0$ . Si  $x \in [0, 1]$ , alors,  $F_X(x) = \int_0^x dt = x$ . Pour conclure, si  $x > 1$ , on a  $F_X(x) = 1$ .

2. On cherche à déterminer la probabilité  $\mathbb{P}(X > 0)$ . On sait que  $\mathbb{P}(X > 0) = 1 - \mathbb{P}(X \leq 0) = 1 - F_X(0) = 1$ . Ainsi,  $X$  est positive. Ainsi, la variable aléatoire  $Y$  est bien définie. Nous allons à présent déterminer la loi de la variable aléatoire  $Y$ . Pour cela, déterminons sa fonction de répartition. Pour  $s \leq 0$ , on obtient :

$$\begin{aligned} F_Y(s) &= \mathbb{P}(Y \leq s) = \mathbb{P}(-\ln(X)/\lambda < s) = \mathbb{P}(\ln(X)/\lambda > -s) = \mathbb{P}(\ln(X) > -s\lambda) \\ &= \mathbb{P}(X > e^{-\lambda s}) = 1 - \mathbb{P}(X \leq e^{-\lambda s}) = 1 - e^{-\lambda s} \end{aligned}$$

Clairement,  $F_Y(s) = 0$  si  $s < 0$ . On dérive alors la fonction de répartition. On obtient que  $f_Y = F'_Y = \lambda e^{-\lambda \cdot} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}$ . On obtient donc directement que la variable aléatoire  $Y$  suit une loi exponentielle de paramètre  $\lambda$ .

3. Soit  $g$  une fonction borélienne. On a alors :

$$\mathbb{E}(g(X)) = \int_{\Omega} g(Y) d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} g(y) d\mathbb{P}_Y(y),$$

où la dernière égalité est une conséquence du théorème de transport. En utilisant le théorème de Radon-Nikodym, on obtient :

$$\int_{\mathbb{R}} g(y) d\mathbb{P}_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} g(y) f_Y(y) d\lambda(y).$$

**Exercice 0.21.** Extrait de janvier 2014

Soient  $\Delta = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2; 0 < x < y\}$  et  $Z = (X, Y)$  une variable aléatoire de densité  $f_{(X,Y)}$  donnée par :

$$f_Z(x, y) = ce^{-y} \mathbb{1}_{\Delta}(x, y).$$

1. Calculer la constante  $c$ .
2. Déterminer les lois marginales de  $Z$ . Les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont-elles indépendantes ?
3. Trouver les lois des variables aléatoires  $T = X - Y$  et  $R = X/Y$ .

**Solution 0.22.** 1. On sait que  $\int_{\mathbb{R}^2} f_Z(x, y) dx dy = 1$ . Or, on a :

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}^2} f_Z(x, y) dx dy &= \int_0^{+\infty} \int_0^y ce^{-y} dx dy \\ &= c \int_0^{+\infty} ye^{-y} dy \\ &= c \left( [ye^{-y}]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-y} dy \right) \\ &= c[-e^{-y}]_0^{+\infty} = c \end{aligned}$$

Ainsi, la constante  $c$  est égale à 1.

2. En utilisant le cours, on obtient que :

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_Z(x, y) dy \quad \text{et} \quad f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f_Z(x, y) dx.$$

D'un côté, on a, pour  $x > 0$  :

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} e^{-y} \mathbb{1}_{\Delta}(x, y) dy = \int_x^{+\infty} e^{-y} dy = e^{-x},$$

i.e.  $f_X(x) = e^{-x} \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(x)$ . De même, pour  $y > 0$ , on obtient :

$$f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f_Z(x, y) dx = \int_0^y e^{-y} dx = ye^{-y}.$$

Ainsi,  $f_Y(y) = ye^{-y} \mathbb{1}_{]0, +\infty[}(y)$ . On conclue alors directement que  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendantes, car  $f_{(X,Y)}(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$  en général.

3. Soit  $\Psi$  une fonction borélienne. On a :

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(\Psi(T, R)) &= \mathbb{E}(\Psi(X - Y, X/Y)) = \int_{\Omega} \Psi(X - Y, X/Y) d\mathbb{P} \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} \Psi(x - y, x/y) d\mathbb{P}_{(X,Y)}(x, y) \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} \Psi(x - y, x/y) f_{(X,Y)}(x, y) dx dy\end{aligned}$$

On pose  $t = x - y$  et  $r = x/y$ . On a donc  $ry = x$ . Donc,  $t = (r - 1)y$ , ce qui implique que  $y = \frac{t}{r-1}$ . Ainsi,  $x = \frac{rt}{r-1}$ . Le jacobien du changement de variable est donné par :

$$\text{Jac}_{(T,R)}(r, t) = \det \begin{pmatrix} \frac{r}{r-1} & \frac{-t}{(r-1)^2} \\ \frac{1}{r+1} & \frac{-t}{(r-1)^2} \end{pmatrix} = \frac{-t}{(r-1)^2}.$$

On a  $t < 0$  et  $r \in ]0, 1[$ . Le domaine  $\Delta$  devient :

$$\Lambda = \{(t, r) \in \mathbb{R}_-^* \times ]0, 1[\}.$$

Ainsi,

$$f_{(T,R)}(t, r) = \frac{-t}{(r-1)^2} e^{-\frac{t}{r-1}} \mathbb{1}_{\Lambda}(r, t).$$

On commence alors par calculer la loi de  $R$ . On a, pour tout  $r \in ]0, 1[$ , que :

$$\begin{aligned}f_R(r) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(T,R)}(t, r) dt = \int_{-\infty}^0 \frac{-t}{(r-1)^2} e^{-\frac{t}{r-1}} dt \\ &= \frac{-1}{(r-1)^2} \int_{-\infty}^0 t e^{-\frac{t}{r-1}} dt = \frac{-1}{(r-1)^2} \left( [-t(r-1) e^{-\frac{t}{r-1}}]_{-\infty}^0 + (r-1) \int_{-\infty}^0 e^{-\frac{t}{r-1}} dt \right) \\ &= \frac{-1}{(r-1)} \int_{-\infty}^0 e^{-\frac{t}{r-1}} dt = \frac{-1}{(r-1)} [-e^{-\frac{t}{r-1}}]_{-\infty}^0 \\ &= 1\end{aligned}$$

Ainsi,  $f_R(r) = \mathbb{1}_{]0,1[}$ , i.e.  $R$  suit une loi uniforme sur l'intervalle  $]0, 1[$ . Regardons à présent la loi de  $T$ . Soit  $t \in ]-\infty, 0[$ . On a alors :

$$\begin{aligned}f_T(t) &= \int_{\mathbb{R}} f_{(T,R)}(t, r) dr = \int_0^1 \frac{-t}{(r-1)^2} e^{-\frac{t}{r-1}} dr \\ &= -[e^{-\frac{t}{r-1}}]_0^1 = e^t\end{aligned}$$

Ainsi, on a  $f_T(t) = e^t \mathbb{1}_{]-\infty, 0[}(t)$ .

### Exercice 0.23. Extrait de janvier 2014

Si  $Z$  est une variable aléatoire réelle, on pose  $\Lambda_Z(s) = \mathbb{E}(e^{sZ})$ ,  $s \in \mathbb{R}$ . Soient  $Y$  une variable aléatoire de loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$  et  $X$  une variable aléatoire  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu \in \mathbb{R}$  et  $\sigma > 0$ .

1. Démontrer que  $\Lambda_Y(s) = e^{s^2/2}$ . En déduire la valeur de  $\Lambda_X(s)$ .
2. Que valent  $\Lambda'_X(0)$  et  $\Lambda''_X(0) - \Lambda'_X(0)^2$  ?

**Solution 0.24.** 1. On va déterminer la transformée de Laplace d'une variable aléatoire  $Y$  qui suit une loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ . On a :

$$\begin{aligned}
 \Lambda_Y(s) &= \mathbb{E}(e^{sY}) = \int_{\Omega} e^{sY} d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} e^{sy} d\mathbb{P}_Y(y) \\
 &= \int_{\mathbb{R}} e^{sy} f_Y(y) d\lambda(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{sy} e^{-\frac{y^2}{2}} d\lambda(y) \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{y^2}{2} + sy} d\lambda(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}(y^2 - 2sy)} d\lambda(y) \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}(y^2 - 2sy + s^2 - s^2)} d\lambda(y) = e^{\frac{s^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}(y-s)^2} d\lambda(y) \\
 &= e^{\frac{s^2}{2}} \int_{\mathbb{R}} f_{\mathcal{N}(s,1)}(y) dy = e^{\frac{s^2}{2}}
 \end{aligned}$$

Fixons à présent une variable aléatoire  $X$  de loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .

2. Si  $Y$  est une loi normale centrée réduite, alors,  $\sigma Y + \mu$  est une loi normale de paramètre  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . On obtient alors :

$$\begin{aligned}
 \Lambda_X(s) &= \mathbb{E}(e^{sX}) = \mathbb{E}(e^{s(\sigma Y + \mu)}) = e^{s\mu} \mathbb{E}(e^{(s\sigma)Y}) \\
 &= e^{s\mu} \Lambda_Y(s\sigma) = e^{s\mu} e^{\frac{\sigma^2 s^2}{2}}
 \end{aligned}$$

3. Il suffit de dériver la fonction obtenue précédemment. On obtient directement :

$$\Lambda'_X(0) = \mu,$$

$$\Lambda''_X(0) - \Lambda'_X(0)^2 = \sigma^2$$