

Exercice 1. Fait en TD

Exercice 2.

- La fonction F est constante sur $]-\infty, 0[$ et sur $]1, +\infty[$ donc est de classe C^1 (et a fortiori continue) sur ces intervalles.
Sur $[0, 1]$, la fonction $x \mapsto 1 - x$ est de classe C^1 à valeurs dans \mathbb{R}_+^* et la fonction $x \mapsto x^{\frac{4}{3}}$ est de classe C^1 sur \mathbb{R}_+^* . Par composition, F est donc de classe C^1 sur $[0, 1]$.
Ainsi F est de classe C^1 sur $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$.
 - On vient de voir que F est continue sur $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$.
Étude de la continuité en 0. On a :

$$\lim_{x \rightarrow 0^-} F(x) = 0 = F(0) = \lim_{x \rightarrow 0^+} F(x).$$

Ainsi F est continue en 0.

Étude de la continuité en 1. On a :

$$\lim_{x \rightarrow 1^-} F(x) = 1 = F(1) = \lim_{x \rightarrow 0^+} F(x).$$

Ainsi F est continue en 1.

Finalement F est continue sur \mathbb{R} .

- On a clairement : $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ et $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$.
- Enfin F est croissante sur $]-\infty, 0[$ et sur $]1, +\infty[$. De plus, pour tout $x \in]0, 1[$ on a :

$$F'(x) = \frac{4}{3}(1-x)^{\frac{1}{3}} \geq 0.$$

Donc F est croissante sur $[0, 1]$.

Comme F continue, on en déduit qu'elle est croissante sur \mathbb{R} .

Ainsi F est bien la fonction de répartition d'une variable aléatoire à densité X .

- On a, pour tout $x \in \mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$:

$$F'(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{4}{3}(1-x)^{\frac{1}{3}} & \text{si } x \in]0, 1[\\ 0 & \text{si } x > 1 \end{cases}.$$

Donc la fonction f définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall x \in \mathbb{R} \quad f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{4}{3}(1-x)^{\frac{1}{3}} & \text{si } x \in]0, 1[\\ 0 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

est une densité de X .

- Comme X est à densité, on sait que :

$$P(0.973 < X \leq 1.2) = \int_{0.973}^{1.2} f(t) dt = F(1.2) - F(0.973) = 0.027^{\frac{4}{3}} = 0.0081.$$

Exercice 3.

- La fonction f est continue sur \mathbb{R} . Elle est positive si et seulement si c est positif.

Étudions $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ impropre en $-\infty$ et $+\infty$.

- Étude de $\int_0^{+\infty} f(t) dt$. Soit $x \in [0, +\infty[$. On a :

$$\int_0^x f(t) dt = \int_0^x c e^{-t} dt = \left[-c e^{-t} \right]_0^x = c - c e^{-x}.$$

Ainsi $\lim_{x \rightarrow +\infty} \int_0^x f(t) dt = c$. L'intégrale $\int_0^{+\infty} f(t) dt$ est donc convergente et vaut c .

- Étude de $\int_{-\infty}^0 f(t) dt$. Soit $x \in]-\infty, 0]$. Alors

$$\int_x^0 f(t) dt = \int_x^0 c e^t dt = \left[c e^t \right]_x^0 = c - c e^x.$$

Ainsi $\lim_{x \rightarrow -\infty} \int_x^0 f(t) dt = c$. L'intégrale $\int_{-\infty}^0 f(t) dt$ est donc convergente et vaut c .

Ainsi $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ est convergente et :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = \int_{-\infty}^0 f(t) dt + \int_0^{+\infty} f(t) dt = 2c.$$

La fonction f est donc une densité de probabilité si et seulement si c est positif et $2c = 1$ donc si et seulement si $c = \frac{1}{2}$.

- Notons F_X la fonction de répartition de X et soit $x \in \mathbb{R}$. Alors, on a :

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \begin{cases} \frac{1}{2} \int_{-\infty}^x e^t dt & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2} \int_{-\infty}^0 e^t dt + \frac{1}{2} \int_0^x e^{-t} dt & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{2} e^x & \text{si } x < 0 \\ 1 - \frac{1}{2} e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}.$$

Exercice 4. On rappelle que la fonction de répartition F_X de X est définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-x} & \text{si } x \geq 0. \end{cases}$$

1. On note F_Y la fonction de répartition de Y et on considère $y \in \mathbb{R}$. Alors, d'après la formule des probabilités totales appliquée avec le système complet d'événements $([X < 1], [X \geq 1])$, on a :

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(\max(1, X) \leq y) = P([(\max(1, X) \leq y] \cap [X < 1]) + P([(\max(1, X) \leq y] \cap [X \geq 1])) \\ &= P([1 \leq y] \cap [X < 1]) + P([X \leq y] \cap [X \geq 1]) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y < 1 \\ P(X < 1) + P(1 \leq X \leq y) & \text{si } y \geq 1 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y < 1 \\ F_X(1) + F_X(y) - F_X(1) & \text{si } y \geq 1 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y < 1 \\ 1 - e^{-y} & \text{si } y \geq 1 \end{cases}. \end{aligned}$$

2. On en déduit :

$$\lim_{y \rightarrow 1^-} F_Y(y) = 0 \neq 1 - e^{-1} = \lim_{y \rightarrow 1^+} F_Y(y).$$

Ainsi F_Y n'est pas continue en 1 donc Y n'est pas à densité.

Exercice 5. On rappelle que la fonction de répartition F_X de X est définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & \text{si } x > 0. \end{cases}$$

1. Vu en TD.

2. Vu en TD.

3. Notons F_Y la fonction de répartition de Y et soit $y \in \mathbb{R}$. On a :

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = \begin{cases} P\left(\left[\frac{1}{X} \leq y\right]\right) & \text{si } y \leq 0 \\ P([Y \leq y] \cap [X \neq 0]) + P([Y \leq y] \cap [X = 0]) & \text{si } y > 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} P\left(\left[\frac{1}{y} \leq X < 0\right]\right) & \text{si } y < 0 \\ P(X \leq 0) & \text{si } x = 0 \\ P([Y \leq y] \cap [X \neq 0]) & \text{si } y > 0 \end{cases} \quad \text{car } P(X = 0) = 0 \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ P\left(\left[\frac{1}{X} \leq y\right] \cap [X \neq 0]\right) & \text{si } y > 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ P\left(\left[\frac{1}{y} \leq X\right]\right) & \text{si } y > 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ 1 - P\left(\left[X < \frac{1}{y}\right]\right) & \text{si } y > 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ 1 - P\left(\left[X \leq \frac{1}{y}\right]\right) & \text{si } y > 0 \end{cases} \quad \text{car } X \text{ est à densité} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ e^{-\frac{\lambda}{y}} & \text{si } y > 0 \end{cases}. \end{aligned}$$

La fonction F_Y est de classe C^1 sur \mathbb{R}^* donc a fortiori continue sur \mathbb{R}^* .

Étudions la continuité en 0. Par limite usuelle, on a :

$$\lim_{y \rightarrow 0^+} F_Y(y) = 0 = F_Y(0) = \lim_{y \rightarrow 0^-} F_Y(y).$$

Ainsi F_Y est continue en 0 et finalement F_Y est continue sur \mathbb{R} .

On en déduit donc que Y est à densité. De plus, on a pour tout $y \in \mathbb{R}^*$:

$$F'_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } y < 0 \\ \frac{\lambda}{y^2} e^{-\frac{\lambda}{y}} & \text{si } y > 0 \end{cases}.$$

Ainsi la fonction f définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall y \in \mathbb{R}, \quad f(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ \frac{\lambda}{y^2} e^{-\frac{\lambda}{y}} & \text{si } y > 0 \end{cases}$$

est une densité de Y .

Exercice 6.

1. (a) C'est immédiat car la fonction partie entière est à valeurs dans \mathbb{N} .
(b) Soit $k \in \mathbb{N}^*$. Alors, par définition de la partie entière et compte tenu que k et $k-1$ sont positifs on a :

$$\begin{aligned} P(Y = k-1) &= P(k-1 \leq X < k) = F_X(k) - F_X(k-1) = 1 - e^{-\lambda k} - (1 - e^{-\lambda(k-1)}) \\ &= e^{-\lambda(k-1)} - e^{-\lambda k}. \end{aligned}$$

(c) Soit $k \in \mathbb{N}^*$. On a donc :

$$P(Y+1=k) = P(Y=k-1) = e^{-\lambda(k-1)} - e^{-\lambda k} = e^{-\lambda(k-1)}(1 - e^{-\lambda}) = (e^{-\lambda})^{k-1}(1 - e^{-\lambda}).$$

Ainsi $Y+1$ suit la loi géométrique de paramètre $1 - e^{-\lambda}$.

(d) Puisque la variable aléatoire $Y+1$ suit la loi géométrique de paramètre $1 - e^{-\lambda}$, elle possède une espérance et une variance :

$$E(Y+1) = \frac{1}{1 - e^{-\lambda}} \quad ; \quad V(Y+1) = \frac{e^{-\lambda}}{(1 - e^{-\lambda})^2}.$$

On en déduit que Y possède une espérance et une variance :

$$E(Y) = E(Y+1) - 1 = \frac{1}{1 - e^{-\lambda}} - 1 = \frac{1}{e^{\lambda} - 1} \quad ; \quad V(Y) = V(Y+1) = \frac{e^{-\lambda}}{(1 - e^{-\lambda})^2}.$$

2. (a) La fonction $x \mapsto x - \lfloor x \rfloor$ est à valeurs dans $[0, 1[$ donc $Z = X - \lfloor X \rfloor$ est à valeurs dans $[0, 1[$.
- (b) Soit $x \in [0, 1[$. D'après la formule des probabilités totales appliquée avec le système complet d'événements $(\{Y = k\})_{k \in \mathbb{N}}$ on a :

$$\begin{aligned} P(Z \leq x) &= \sum_{k=0}^{+\infty} P([Z \leq x] \cap [Y = k]) = \sum_{k=0}^{+\infty} P([(X - k \leq x] \cap [k \leq X < k+1])) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} P([X \leq x+k] \cap [k \leq X < k+1]) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} P(k \leq X \leq x+k) \quad \text{car } x \in [0, 1[\\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} F_X(x+k) - F_X(k) \quad \text{car } X \text{ à densité} \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} (e^{-\lambda k} - e^{-\lambda(k+x)}) \\ &= (1 - e^{-\lambda x}) \sum_{k=0}^{+\infty} e^{-\lambda k} \\ &= \frac{1 - e^{-\lambda x}}{1 - e^{-\lambda}}. \end{aligned}$$

(c) En particulier, on déduit des questions précédentes que la fonction de répartition F_Z de Z est la fonction définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall x \in \mathbb{R} \quad F_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1 - e^{-\lambda x}}{1 - e^{-\lambda}} & \text{si } x \in [0, 1[\\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}.$$

La fonction F_Z est de classe C^1 (a fortiori continue) sur $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$. On vérifie facilement qu'elle est continue en 0 et en 1.

Ainsi Z est bien à densité. De plus pour tout $x \in \mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$ on a :

$$F'_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{1 - e^{-\lambda}} & \text{si } x \in]0, 1[\\ 0 & \text{si } x > 1 \end{cases}.$$

Donc la fonction f définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall x \in \mathbb{R} \quad f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{1 - e^{-\lambda}} & \text{si } x \in]0, 1[\\ 0 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

est une densité de Z .

(d) Comme X et Y possèdent une espérance alors par linéarité Z aussi et on a :

$$E(Z) = E(X) - E(Y) = \frac{1}{\lambda} - \frac{1}{e^{\lambda} - 1}.$$

Exercice 7.

1. La variable aléatoire X possède une densité nulle en dehors de $[0, +\infty[$ et la fonction racine carrée est continue sur $[0, +\infty[$. D'après le théorème de transfert, la variable \sqrt{X} possède donc une espérance si et seulement si $\int_0^{+\infty} \lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x} dx$ converge absolument.

La fonction $x \mapsto \lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x}$ est continue et positive sur $[0, +\infty[$ donc l'intégrale est impropre en $+\infty$.

De plus, pour tout $x \geq 0$ on a :

$$\frac{\lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x}}{e^{-\frac{\lambda}{2}x}} = \lambda \sqrt{x} e^{-\frac{\lambda}{2}x}.$$

Or, par croissance comparée on sait que : $\lim_{x \rightarrow +\infty} \sqrt{x} e^{-\frac{\lambda}{2}x} = 0$. Ainsi :

$$|\lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x}| = \lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x} = o\left(e^{-\frac{\lambda}{2}x}\right).$$

Comme de plus les fonctions $x \mapsto |\lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x}|$ et $x \mapsto e^{-\frac{\lambda}{2}x}$ sont positives et que $\int_0^{+\infty} e^{-\frac{\lambda}{2}x} dx$ converge alors par comparaison pour les intégrales de fonctions continues positives, on en déduit que $\int_0^{+\infty} \lambda \sqrt{x} e^{-\lambda x} dx$ converge absolument.

Ainsi, \sqrt{X} possède une espérance.

2. La variable aléatoire X possède une densité nulle en dehors de $[0, +\infty[$ et la fonction cube est continue sur $[0, +\infty[$. D'après le théorème de transfert, la variable X^3 possède donc une espérance si et seulement si $\int_0^{+\infty} \lambda x^3 e^{-\lambda x} dx$ converge absolument.

La fonction $x \mapsto \lambda x^3 e^{-\lambda x}$ est continue et positive sur $[0, +\infty[$ donc l'intégrale est impropre en $+\infty$.

De plus, pour tout $x \geq 0$ on a :

$$\frac{\lambda x^3 e^{-\lambda x}}{e^{-\frac{\lambda}{2}x}} = \lambda x^3 e^{-\frac{1}{2}\lambda x}.$$

Or, par croissance comparée on sait que : $\lim_{x \rightarrow +\infty} x^3 e^{-\frac{1}{2}\lambda x} = 0$. Ainsi :

$$|\lambda x^3 e^{-\lambda x}| = \lambda x^3 e^{-\lambda x} = o_{x \rightarrow +\infty} \left(e^{-\frac{\lambda}{2}x} \right).$$

Comme de plus les fonctions $x \mapsto |\lambda x^3 e^{-\lambda x}|$ et $x \mapsto e^{-\frac{\lambda}{2}x}$ sont positives et que $\int_0^{+\infty} e^{-\frac{\lambda}{2}x} dx$ converge alors par comparaison pour les intégrales de fonctions continues positives, on en déduit que $\int_0^{+\infty} \lambda x^3 e^{-\lambda x} dx$ converge absolument.

Ainsi, X^3 possède une espérance.

Exercice 8. D'après l'exercice 4, une densité de X est donnée par la fonction f définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad f(x) = \frac{1}{2} e^{-|x|}.$$

1. La variable aléatoire X possède une espérance si et seulement si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt$ converge absolument.

Or la fonction $t \mapsto |t f(t)|$ est continue sur \mathbb{R} donc cette intégrale est impropre en $-\infty$ et $+\infty$.

- Étude de $\int_{-\infty}^0 |t f(t)| dt$. Soit $A \in]-\infty, 0]$. On a alors :

$$\int_A^0 |t f(t)| dt = -\frac{1}{2} \int_A^0 t e^t dt.$$

Les fonctions $t \mapsto t$ et $t \mapsto e^t$ sont de classe C^1 sur $[A, 0]$ donc par intégration par parties on obtient :

$$\begin{aligned} \int_A^0 |t f(t)| dt &= -\frac{1}{2} \int_A^0 t e^t dt \\ &= -\frac{1}{2} \left([t e^t]_A^0 - \int_A^0 e^t dt \right) \\ &= \frac{1}{2} (A e^A + 1 - e^A). \end{aligned}$$

Par croissance comparée, on a : $\lim_{A \rightarrow -\infty} \int_A^0 |t f(t)| dt = \frac{1}{2}$.

Ainsi $\int_{-\infty}^0 |t f(t)| dt$ converge et vaut $\frac{1}{2}$.

- Étude de $\int_0^{+\infty} |t f(t)| dt$. Soit $A \in [0, +\infty[$. On a alors :

$$\int_0^A |t f(t)| dt = \frac{1}{2} \int_0^A t e^{-t} dt.$$

Les fonctions $t \mapsto t$ et $t \mapsto -e^{-t}$ sont de classe C^1 sur $[0, A]$ donc par intégration par parties on obtient :

$$\begin{aligned} \int_0^A |t f(t)| dt &= \frac{1}{2} \int_0^A t e^{-t} dt \\ &= \frac{1}{2} \left([-t e^{-t}]_0^A - \int_0^A -e^{-t} dt \right) \\ &= \frac{1}{2} (-A e^{-A} + 1 - e^{-A}). \end{aligned}$$

Par croissance comparée, on a : $\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A |t f(t)| dt = \frac{1}{2}$.

Ainsi $\int_0^{+\infty} |t f(t)| dt$ converge et vaut $\frac{1}{2}$.

- Les intégrales $\int_{-\infty}^0 |t f(t)| dt$ et $\int_0^{+\infty} |t f(t)| dt$ convergent donc $\int_{-\infty}^{+\infty} |t f(t)| dt$ converge. Ainsi X possède une espérance. De plus on a :

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt = \int_{-\infty}^0 t f(t) dt + \int_0^{+\infty} t f(t) dt \\ &= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^0 t e^t dt + \frac{1}{2} \int_0^{+\infty} t e^{-t} dt \\ &= -\frac{1}{2} + \frac{1}{2} \\ &= 0. \end{aligned}$$

2. Comme la variable aléatoire X possède une espérance, d'après la formule de Koenig-Huygens elle admet une variance si et seulement si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge absolument.

Or la fonction $t \mapsto |t^2 f(t)|$ est continue sur \mathbb{R} donc cette intégrale est impropre en $-\infty$ et $+\infty$.

- Étude de $\int_{-\infty}^0 |t^2 f(t)| dt$. Soit $A \in]-\infty, 0]$. On a alors :

$$\int_A^0 |t^2 f(t)| dt = \frac{1}{2} \int_A^0 t^2 e^t dt.$$

Les fonctions $t \mapsto t^2$ et $t \mapsto e^t$ sont de classe C^1 sur $[A, 0]$ donc par intégration par

parties on obtient :

$$\begin{aligned}\int_A^0 |tf(t)|dt &= \frac{1}{2} \int_A^0 t^2 e^t dt \\ &= \frac{1}{2} \left([t^2 e^t]_A^0 - \int_A^0 2te^t dt \right) \\ &= -\frac{1}{2} A^2 e^A - \int_A^0 te^t dt \\ &= -\frac{1}{2} A^2 e^A + Ae^A + 1 - e^A \quad \text{d'après les calculs de 1.}\end{aligned}$$

Par croissance comparée, on a : $\lim_{A \rightarrow -\infty} \int_A^0 |t^2 f(t)|dt = 1$.

Ainsi $\int_{-\infty}^0 |t^2 f(t)|dt$ converge et vaut 1.

- Étude de $\int_0^{+\infty} |tf(t)|dt$. Soit $A \in [0, +\infty[$. On a alors :

$$\int_0^A |t^2 f(t)|dt = \frac{1}{2} \int_0^A t^2 e^{-t} dt.$$

Les fonctions $t \mapsto t^2$ et $t \mapsto -e^{-t}$ sont de classe C^1 sur $[0, A]$ donc par intégration par parties on obtient :

$$\begin{aligned}\int_0^A |t^2 f(t)|dt &= \frac{1}{2} \int_0^A t^2 e^{-t} dt \\ &= \frac{1}{2} \left([-t^2 e^{-t}]_0^A - \int_0^A -2te^{-t} dt \right) \\ &= -\frac{1}{2} A^2 e^{-A} + \int_0^A te^{-t} dt \\ &= -\frac{1}{2} A^2 e^{-A} - A^{-A} + 1 - e^{-A} \quad \text{d'après les calculs de 1.}\end{aligned}$$

Par croissance comparée, on a : $\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A |t^2 f(t)|dt = 1$.

Ainsi $\int_0^{+\infty} |t^2 f(t)|dt$ converge et vaut 1.

- Les intégrales $\int_{-\infty}^0 |t^2 f(t)|dt$ et $\int_0^{+\infty} |t^2 f(t)|dt$ convergent donc $\int_{-\infty}^{+\infty} |t^2 f(t)|dt$ converge. Ainsi X possède un moment d'ordre deux donc une variance. De plus on a :

$$\begin{aligned}E(X^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt = \int_{-\infty}^0 t^2 f(t) dt + \int_0^{+\infty} t^2 f(t) dt \\ &= 2.\end{aligned}$$

Par la formule de Koenig-Huygens, on a donc :

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = 2.$$

Exercice 9.

1. La fonction f est positive et continue sur \mathbb{R}^* . Étudions $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx$ impropre en $-\infty$, 0 et $+\infty$.

- Étude de $\int_{-\infty}^0 f(x)dx$ impropre en $-\infty$ et 0. Comme f est nulle sur $] -\infty, 0[$ alors l'intégrale converge et vaut 0.
- Étude de $\int_0^{+\infty} f(x)dx$. La fonction f est continue sur $[0, +\infty[$ donc l'intégrale n'est impropre qu'en $+\infty$. Soit $A \in [0, +\infty[$. On a :

$$\begin{aligned}\int_0^{+\infty} f(x)dx &= \int_0^{+\infty} \frac{2}{(1+x)^3} dx \\ &= 2 \left[\frac{1}{-2(1+x)^2} \right]_0^A \\ &= 1 - \frac{1}{(1+A)^2}.\end{aligned}$$

$$\text{Ainsi : } \lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A f(x)dx = 1.$$

L'intégrale $\int_0^{+\infty} f(x)dx$ converge donc et vaut 1.

- Les intégrales $\int_{-\infty}^0 f(x)dx$ et $\int_0^{+\infty} f(x)dx$ convergent donc $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx$ converge et de plus :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = \int_{-\infty}^0 f(x)dx + \int_0^{+\infty} f(x)dx = 0 + 1 = 1.$$

Finalement, f est bien une densité de probabilité. Soit X une variable de densité f et notons F sa fonction de répartition. Alors, pour tout réel x on a :

$$\begin{aligned}F(x) &= \int_{-\infty}^x f(t)dt = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \int_0^x f(t)dt & \text{si } x \geq 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - \frac{1}{(1+x)^2} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}.\end{aligned}$$

2. La fonction f est nulle en dehors de $[0, +\infty[$ donc d'après le théorème de transfert X possède une espérance si et seulement si $\int_0^{+\infty} xf(x)dx$ converge absolument.

La fonction $x \mapsto |xf(x)|$ est continue sur $[0, +\infty[$ donc l'intégrale $\int_0^{+\infty} xf(x)dx$ est impropre en $+\infty$. Soit $A \in [0, +\infty[$. Les fonctions $x \mapsto x$ et $x \mapsto \frac{-1}{(1+x)^2}$ étant de classe C^1 sur

$[0, A]$ on a par intégration par parties :

$$\begin{aligned}\int_0^A \frac{2x}{(1+x)^3} dx &= \left[\frac{-x}{(1+x)^2} \right]_0^A - \int_0^A \frac{-1}{(1+x)^2} dx \\ &= -\frac{A}{(1+A)^2} + \left[-\frac{1}{1+x} \right]_0^A \\ &= -\frac{A}{(1+A)^2} - \frac{1}{1+A} + 1.\end{aligned}$$

Ainsi $\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A |xf(x)| dx = 1$. La variable X possède donc une espérance et :

$$E(X) = \int_0^{+\infty} xf(x) dx = \int_0^{+\infty} \frac{2x}{(1+x)^3} dx = 1.$$

Comme X possède une espérance, d'après la formule de Koenig-Huygens et le théorème de transfert X possède une espérance si et seulement si $\int_0^{+\infty} x^2 f(x) dx$ converge absolument. Or :

$$|x^2 f(x)| = \frac{2x^2}{(1+x)^3} \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{2}{x}.$$

Les fonctions $x \mapsto |x^2 f(x)|$ et $x \mapsto \frac{2}{x}$ étant continues et positives sur $[c, +\infty[$ pour tout $c > 0$, d'après le théorème de comparaison pour les intégrales de fonctions continues positives on en déduit que pour tout $c > 0$ les intégrales $\int_c^{+\infty} |x^2 f(x)| dx$ et $\int_c^{+\infty} \frac{2}{x} dx$ sont de même nature. Ainsi, pour tout $c > 0$ $\int_c^{+\infty} |x^2 f(x)| dx$ diverge. Finalement l'intégrale $\int_0^{+\infty} |x^2 f(x)| dx$ diverge et X ne possède donc pas de variance.

Exercice 10.

1. La fonction f est positive et continue sur $\mathbb{R} \setminus \{1\}$ (la continuité en 0 se vérifie facilement). De plus, comme f est nulle en dehors de $[0, 1]$ et continue sur $[0, 1]$ alors l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ converge et on a :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = \int_0^1 f(t) dt = [t^2]_0^1 = 1.$$

Ainsi f est bien une densité de probabilité.

2. (a) Soit $n \in \mathbb{N}^*$. La variable X admet un moment d'ordre n si et seulement si X^n possède une espérance. Or la fonction f est nulle en dehors de $[0, 1]$ et $x \mapsto x^n$ est continue sur $[0, 1]$. D'après le théorème de transfert, X^n admet donc une espérance si et seulement si l'intégrale $\int_0^1 x^n \times 2x dx$ converge absolument. Or il s'agit d'une intégrale de fonction continue positive sur un segment donc elle converge (il n'y a pas d'impropreté). Ainsi X possède un moment d'ordre n et on a :

$$E(X^n) = \int_0^1 x^n \times 2x dx = \left[\frac{2x^{n+2}}{n+2} \right]_0^1 = \frac{2}{n+2}.$$

- (b) Par conséquent on a :

$$E(X) = \frac{2}{3} \quad \text{et} \quad E(X^2) = \frac{1}{2}.$$

D'après la formule de Koenig-Huygens, X possède donc une variance et elle est donnée par :

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{1}{2} - \frac{4}{9} = \frac{1}{18}.$$

3. Notons F_X la fonction de répartition de X et soit $x \in \mathbb{R}$. On a :

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \int_0^x 2t dt & \text{si } x \in]0, 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ x^2 & \text{si } x \in]0, 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}.$$

4. (a) Notons F_Y la fonction de répartition de Y et soit $y \in \mathbb{R}$. Comme la fonction exponentielle est une bijection croissante de \mathbb{R} dans \mathbb{R}_+ on a :

$$F_Y(y) = P(\ln(X) \leq y) = P(X \leq e^y) = \begin{cases} 0 & \text{si } e^y \leq 0 \\ e^{2y} & \text{si } e^y \in]0, 1] \\ 1 & \text{si } e^y > 1 \end{cases} = \begin{cases} e^{2y} & \text{si } y \leq 0 \\ 1 & \text{si } y > 0 \end{cases}.$$

On remarque que F_Y est de classe C^1 sur \mathbb{R}^* et continue sur \mathbb{R} (seule la continuité en 0 est non triviale et on procède comme d'habitude).

Donc Y est à densité. De plus pour tout y non nul on a :

$$F'_Y(y) = \begin{cases} 2e^{2y} & \text{si } y < 0 \\ 0 & \text{si } y > 0 \end{cases}.$$

Ainsi la fonction g définie sur \mathbb{R} par :

$$g(y) = \begin{cases} 2e^{2y} & \text{si } y \leq 0 \\ 0 & \text{si } y > 0 \end{cases}$$

est une densité de Y .

- (b) Comme Y a pour densité g et que g est nulle en dehors de $] -\infty, 0]$ alors Y possède une espérance si et seulement si $\int_{-\infty}^0 yg(y) dy$ converge absolument. La fonction $y \mapsto |yg(y)|$ est continue sur $] -\infty, 0]$ donc l'intégrale est impropre en $-\infty$. Soit $A \in] -\infty, 0]$. On a :

$$\int_A^0 |yg(y)| dy = - \int_A^0 yg(y) dy = - \int_A^0 2ye^{2y} dy.$$

Les fonctions $y \mapsto y$ et $y \mapsto e^{2y}$ sont de classe C^1 sur $[A, 0]$ donc par intégration par parties on a :

$$\begin{aligned}\int_A^0 |yg(y)|dy &= -\int_A^0 2ye^{2y}dy = -[ye^{2y}]_A^0 + \int_A^0 e^{2y}dy \\ &= Ae^{2A} + \left[\frac{e^{2y}}{2}\right]_A^0 \\ &= \frac{1}{2} + \frac{(2A+1)e^{2A}}{2}.\end{aligned}$$

Ainsi : $\lim_{A \rightarrow -\infty} \int_0^A |yg(y)|dy = \frac{1}{2}$. Donc l'intégrale $\int_{-\infty}^0 yg(y)dy$ converge absolument et Y possède donc une espérance. De plus, comme $\mapsto yg(y)$ est négative sur $]-\infty, 0]$ on a :

$$E(Y) = \int_{-\infty}^0 yg(y)dy = -\int_{-\infty}^0 |yg(y)|dy = -\frac{1}{2}.$$

De même, Y possède une variance si et seulement si $\int_{-\infty}^0 y^2 g(y)dy$ converge absolument. La fonction $y \mapsto y^2 g(y)$ étant positive, il suffit de montrer la convergence. Soit $A \in]-\infty, 0]$. Alors :

$$\int_A^0 y^2 g(y)dy = \int_A^0 2y^2 e^{2y}dy.$$

Les fonctions $y \mapsto y^2$ et $y \mapsto e^{2y}$ sont de classe C^1 sur $[A, 0]$ donc par intégration par parties on a :

$$\begin{aligned}\int_A^0 y^2 g(y)dy &= [y^2 e^{2y}]_A^0 - \int_A^0 2ye^{2y}dy \\ &= -A^2 e^{2A} + \left(\frac{1}{2} + \frac{(2A+1)e^{2A}}{2}\right).\end{aligned}$$

Ainsi : $\lim_{A \rightarrow -\infty} \int_0^A y^2 g(y)dy = \frac{1}{2}$. Donc l'intégrale $\int_{-\infty}^0 y^2 g(y)dy$ converge absolument et Y possède donc un moment d'ordre 2 donc une variance. De plus, d'après la formule de Koenig-Huygens on a :

$$V(Y) = E(Y^2) - E(Y)^2 = \frac{1}{2} - \frac{1}{4} = \frac{1}{4}.$$

Exercice 11.

1. (a) La fonction g est dérivable sur $]-\infty, 0[$ (fonction constante) et sur $]0, +\infty[$ (produit de fonctions dérivables sur $]0, +\infty[$). On a

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} g(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} xe^{-x} = 0 = g(0) = \lim_{x \rightarrow 0^-} g(x).$$

Ainsi g est continue en 0. En revanche

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{g(x) - g(0)}{x} = \lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{xe^{-x}}{x} = \lim_{x \rightarrow 0^+} e^{-x} = 1$$

et

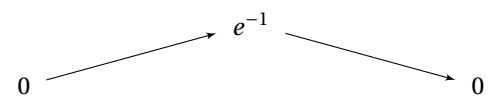
$$\lim_{x \rightarrow 0^-} \frac{g(x) - g(0)}{x} = \lim_{x \rightarrow 0^-} 0 = 0.$$

Donc g n'est pas dérivable en 0.

- (b) Cependant, g est dérivable sur $]0, +\infty[$ (elle est dérivable sur $]0, +\infty[$ et dérivable à droite en 0 d'après les questions précédentes) et pour tout $x \in]0, +\infty[$ on a

$$g'(x) = e^{-x}(1-x).$$

Ainsi :

x	0	1	$+\infty$
Signe de $g'(x)$	+	0	-
Variation de g			

Pour la limite en 0, il s'agit d'une croissance comparée.

- (c) La fonction g est de classe \mathcal{C}^2 sur $]0, +\infty[$ en tant que produit de fonctions de classe \mathcal{C}^2 sur $]0, +\infty[$. De plus, pour tout $x \in]0, +\infty[$, on a :

$$g''(x) = e^{-x}(x-2).$$

Par conséquent,

$$g''(x) \geq 0 \iff x \geq 2.$$

La fonction g est donc convexe sur $[2, +\infty[$ et concave sur $]0, 2]$.

2. (a) La fonction g est continue et positive sur \mathbb{R} . De plus, si X est une variable aléatoire de loi $\mathcal{E}(1)$, on remarque que :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} g(t)dt = E(X) = 1.$$

Donc g est une densité de probabilité.

- (b) La fonction g est continue sur \mathbb{R} donc G est de classe C^1 sur \mathbb{R} .
- (c) Soit $x \in \mathbb{R}$.

- Si $x < 0$:

$$G(x) = P(Y \leq x) = \int_{-\infty}^x g(t)dt = 0$$

car $g(t) = 0$ pour tout $t < 0$.

- Si $x \geq 0$:

$$G(x) = P(Y \leq x) = \int_{-\infty}^x g(t) dt = \int_0^x t e^{-t} dt.$$

En faisant une intégration par parties, on trouve :

$$G(x) = [-t e^{-t}]_0^x + \int_0^x e^{-t} dt = -x e^{-x} - e^{-x} + 1 = 1 - e^{-x}(1+x).$$

Ainsi

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0, \\ 1 - e^{-x}(1+x) & \text{si } x \geq 0. \end{cases}$$

- (d) La fonction g étant nulle en dehors de $[0, +\infty[$ la variable aléatoire Y admet une espérance si et seulement si $\int_0^{+\infty} t g(t) dt$ converge absolument. Soit $A > 0$. Par intégration par parties, on a :

$$\int_0^A |t g(t)| dt = \int_0^A t^2 e^{-t} dt = [-t^2 e^{-t}]_0^A - \int_0^A 2t \times (-e^{-t}) dt = -A^2 e^{-A} + 2 \int_0^A g(t) dt.$$

Or on sait que :

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} -A^2 e^{-A} = 0 \quad \text{et} \quad \lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A g(t) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} g(t) dt = 1.$$

Donc :

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A |t g(t)| dt = 2.$$

Ainsi, Y possède une espérance et comme $t \mapsto t g(t)$ est positive on a :

$$E(Y) = \int_0^{+\infty} t g(t) dt = \int_0^{+\infty} |t g(t)| dt = 2.$$

3. (a) Soit $t \in \mathbb{R}$. Comme la fonction exponentielle réalise une bijection croissante de \mathbb{R} sur \mathbb{R}_+^* on a :

$$[Z \leq t] = [e^Y \leq t] = \begin{cases} [Y \leq \ln(t)] & \text{si } t > 0 \\ \emptyset & \text{si } t \leq 0 \end{cases}.$$

On obtient alors :

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad H(t) = \begin{cases} G(\ln(t)) & \text{si } t > 0 \\ 0 & \text{si } t \leq 0 \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 1 \\ 1 - \frac{1}{t}(1 + \ln(t)) & \text{si } t \geq 1 \end{cases}.$$

- (b) La fonction H est de classe C^1 sur $\mathbb{R} \setminus \{1\}$ donc a fortiori continue sur $\mathbb{R} \setminus \{1\}$. Étudions la continuité en 1. Par opérations sur les limites on a :

$$\lim_{t \rightarrow 1^+} H(t) = 0 = H(1) = \lim_{t \rightarrow 1^-} H(t).$$

Ainsi H est continue en 1 et finalement sur \mathbb{R} .

Ainsi, Z est à densité. De plus, pour tout $t \neq 1$ on a :

$$H'(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 1 \\ \frac{\ln(t)}{t^2} & \text{si } t \geq 1 \end{cases}.$$

Au final, la fonction h définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad h(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 1 \\ \frac{\ln(t)}{t^2} & \text{si } t \geq 1 \end{cases}$$

est une densité de Z .

Exercice 12.

1. Soit $x \in \mathbb{R}$. Comme U et V suivent la loi $\mathcal{U}([-3, 1])$ et $\mathcal{U}([-1, 3])$ respectivement on a :

$$F_U(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -3 \\ \frac{x+3}{4} & \text{si } x \in [-3, 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases} \quad \text{et} \quad F_V(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1 \\ \frac{x+1}{4} & \text{si } x \in [-1, 3] \\ 1 & \text{si } x > 3 \end{cases}.$$

2. (a) Soit $x \in \mathbb{R}$. Comme le support de Z est $\{-1, 1\}$, la famille $([Z = -1], [Z = 1])$ est bien un système complet d'événements. D'après la formule des probabilités totales on a donc :

$$\begin{aligned} F_X(x) &= P(X \leq x) = P([X \leq x] \cap [Z = 1]) + P([X \leq x] \cap [Z = -1]) \\ &= P([U \leq x] \cap [Z = 1]) + P([V \leq x] \cap [Z = -1]). \end{aligned}$$

Or U et Z sont indépendantes et V et Z aussi donc :

$$F_X(x) = P([U \leq x])P([Z = 1]) + P([V \leq x])P([Z = -1]) = pF_U(x) + (1-p)F_V(x).$$

- (b) Comme $U(\Omega) = [-3, 1]$ et $V(\Omega) = [-1, 3]$ alors $X(\Omega) = [-3, 3]$. Soit $x \in \mathbb{R}$.

- Si $x < -3$ alors $F_U(x) = F_V(x) = 0$ donc $F_X(x) = 0$.
- Si $-3 \leq x \leq -1$ alors $F_V(x) = 0$ donc $F_X(x) = pF_U(x) = p \times \frac{x+3}{4}$.
- Si $-1 \leq x \leq 1$ alors $F_X(x) = p \times \frac{x+3}{4} + (1-p) \times \frac{x+1}{4} = \frac{x+2p+1}{4}$.
- Si $1 \leq x \leq 3$ alors $F_U(x) = 1$ donc $F_X(x) = p + (1-p) \times \frac{x+1}{4}$.
- Si $x > 3$ alors $F_U(x) = F_V(x) = 1$ donc $F_X(x) = 1$.

- (c) Il est clairement que F_X est de classe C^1 sur $\mathbb{R} \setminus \{-3, -1, 1, 3\}$.

De plus pour tout $x \in \mathbb{R} \setminus \{-3, -1, 1, 3\}$ on a :

$$F'_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -3 \\ \frac{p}{4} & \text{si } x \in]-3, -1[\\ \frac{1}{4} & \text{si } x \in]-1, 1[\\ \frac{1-p}{4} & \text{si } x \in]1, 3[\\ 0 & \text{si } x > 3 \end{cases}.$$

Ainsi la fonction f_X définie sur \mathbb{R} par :

$$f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -3 \\ \frac{p}{4} & \text{si } x \in [-3, -1[\\ \frac{1-p}{4} & \text{si } x \in [-1, 1[\\ 0 & \text{si } x \geq 3 \end{cases}$$

est une densité de X .

Exercice 13. Soient X et Y deux variables aléatoires indépendantes définies sur un espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) . On suppose que X suit une loi exponentielle de paramètre $\lambda > 0$ et que Y suit la loi uniforme sur $\{-1, 0, 1\}$.

On pose $Z = XY$.

1. D'après la formule des probabilités totales appliquées avec le système complet d'événement $([Y = -1], [Y = 0], [Y = 1])$ on a pour tout $t \in \mathbb{R}$:

$$\begin{aligned} F_Z(t) &= P(Z \leq t) = P(Z \leq t, Y = -1) + P(Z \leq t, Y = 0) + P(Z \leq t, Y = 1) \\ &= P(-X \leq t, Y = -1) + P(0 \leq t, Y = 0) + P(X \leq t, Y = 1) \\ &= P(-X \leq t)P(Y = -1) + P(0 \leq t)P(Y = 0) + P(X \leq t)P(Y = 1) \quad (\text{indépendance}) \\ &= \frac{1}{3} (P(X \geq -t) + P(0 \leq t) + P(X \leq t)) \\ &= \frac{1}{3} (1 - P(X < -t) + P(0 \leq t) + P(X \leq t)) \\ &= \frac{1}{3} (1 - P(X \leq -t) + P(0 \leq t) + P(X \leq t)) \quad \text{car } X \text{ est à densité} \\ &= \frac{1}{3} \times \begin{cases} 1 + 1 + 1 - e^{-\lambda t} & \text{si } t \geq 0 \\ 1 - (1 - e^{\lambda t}) + 0 & \text{si } t < 0 \end{cases} \\ &= \frac{1}{3} \times \begin{cases} 3 - e^{-\lambda t} & \text{si } t \geq 0 \\ e^{\lambda t} & \text{si } t < 0 \end{cases} \end{aligned}$$

2. D'après la formule des probabilités totales appliquées avec le système complet d'événement $([Y = -1], [Y = 0], [Y = 1])$ on a :

$$\begin{aligned} P(Z = 0) &= P(Z = 0, Y = -1) + P(Z = 0, Y = 0) + P(Z = 0, Y = 1) \\ &= P(-X = 0, Y = -1) + P(Y = 0) + P(X = 0, Y = 1) \\ &= \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

3. La variable aléatoire Z n'est pas à densité car F_Z n'est pas continue en 0. Elle n'est pas discrète car F_Z n'est pas constante par morceaux.

Exercice 14. 1. (a) $((U = -1), (U = 1))$ est un système complet d'événements donc

$$\begin{aligned} P(Y \leq x) &= P([Y \leq x] \cap [U = -1]) + P([Y \leq x] \cap [U = 1]) \\ &= P([UX \leq x] \cap [U = -1]) + P([UX \leq x] \cap [U = 1]) \\ &= P([X \geq -x] \cap [U = -1]) + P([X \leq x] \cap [U = 1]). \end{aligned}$$

- (b) Comme U et X sont indépendantes,

$$\begin{aligned} P(Y \leq x) &= P(X \geq -x)P(U = -1) + P(X \leq x)P(U = 1) \\ &= \frac{1}{2} (1 - \Phi(-x)) + \frac{1}{2} \Phi(x) \\ &= \frac{1}{2} \Phi(x) + \frac{1}{2} \Phi(x) \\ &= \Phi(x) \end{aligned}$$

avec Φ la fonction de répartition de $\mathcal{N}(0, 1)$. Ainsi Y suit la même loi que X .

2. (a) On a : $E(U) = -1P(U = -1) + 1P(U = 1) = -\frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 0$.
(b) On a $XY = X^2U$ donc $E(XY) = E(X^2U)$ et comme U et X^2 sont indépendantes :

$$E(X^2U) = E(X^2)E(U) = 0.$$

(X^2 a une espérance car X a une variance!)

Ainsi $E(XY) = 0$.

- (c) On a donc $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0$ (espérance nulle pour $\mathcal{N}(0, 1)$).

3. (a) On a $E(X^2) = V(X) + E(X)^2 = 1$.

$$\text{Donc } \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} t^2 e^{-t^2/2} = 1 \text{ et par parité } \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} t^2 e^{-t^2/2} = \frac{1}{2}.$$

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

- (b) Dans $\int_0^A x^4 e^{-x^2/2} dx$ on pose

$$u(x) = -e^{-x^2/2} \quad ; \quad v(x) = x^3.$$

Les fonctions u et v sont de classe C^1 donc par intégration par parties :

$$\begin{aligned} \int_0^A x^4 e^{-x^2/2} dx &= \left[-x^3 e^{-x^2/2} \right]_0^A - \int_0^A -e^{-x^2/2} 3x^2 dx \\ &= -A^3 e^{-A^2/2} + 3 \int_0^A x^2 e^{-x^2/2} dx. \end{aligned}$$

- (c) Quand A tend vers $+\infty$, $A^3 e^{-A^2/2}$ tend donc vers 0 par croissance comparée.
D'autre part :

$$\int_0^A x^2 e^{-x^2/2} dx \rightarrow \int_0^{+\infty} t^2 e^{-t^2/2} = \frac{\sqrt{2\pi}}{2}.$$

Ainsi :

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A x^4 e^{-x^2/2} dx = \frac{3\sqrt{2\pi}}{2}.$$

Par conséquent $\int_0^{+\infty} x^4 e^{-x^2/2} dx$ converge et vaut $\frac{3\sqrt{2\pi}}{2}$.

(d) La variable X a un moment d'ordre 4 si $\int_{-\infty}^{+\infty} x^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx$ converge.

Or $\int_0^{+\infty} x^4 e^{-x^2/2} dx$ converge, donc par parité $\int_{-\infty}^0 x^4 e^{-x^2/2} dx$ converge également et vaut la même chose.

Donc $\int_{-\infty}^{+\infty} x^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx$ converge et vaut $2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{3\sqrt{2\pi}}{2} = 3$.

Finalement, X a un moment d'ordre 4 et $E(X^4) = 3$.

4. (a) On a $X^2 Y^2 = X^4 U^2$ avec $U^2 = 1$ donc $X^2 Y^2 = X^4$ et :

$$E(X^2 Y^2) = E(X^4) = 3.$$

(b) Comme X^2 , Y^2 et $X^2 Y^2$ ont une espérance alors (X^2, Y^2) a une covariancet :

$$\text{Cov}(X^2, Y^2) = E(X^2 Y^2) - E(X^2) E(Y^2) = 3 - 1 = 2.$$

(c) Si X^2 et Y^2 sont indépendantes alors $\text{Cov}(X^2, Y^2) = 0$ donc (contraposée) comme $\text{Cov}(X^2, Y^2) \neq 0$ alors X^2 et Y^2 ne sont pas indépendantes.

Et si X et Y sont indépendantes alors une fonction de X est indépendante d'une fonction de Y . Ici avec la fonction carré, comme X^2 et Y^2 ne sont pas indépendantes alors X et Y ne le sont pas.

Exercice 15.

1. Notons $Y = \max(X_1, X_2)$ et soit $t \in \mathbb{R}$. Alors on a :

$$\begin{aligned} F_Y(t) &= P(Y \leq t) = P([X_1 \leq t] \cap [X_2 \leq t]) \\ &= P(X_1 \leq t) P(X_2 \leq t) \quad \text{par indépendance} \\ &= F_{X_1}(t) F_{X_2}(t) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ t^2 & \text{si } t \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } t > 1. \end{cases} \end{aligned}$$

2. Notons $Y = \min(X_1, \dots, X_n)$ et soit $t \in \mathbb{R}$. Alors on a :

$$\begin{aligned} F_Y(t) &= 1 - P(Y > t) = 1 - P([X_1 > t] \cap \dots \cap [X_n > t]) \\ &= 1 - P(X_1 > t) \times \dots \times P(X_n > t) \quad \text{par indépendance mutuelle} \\ &= 1 - P(X_1 > t)^n \quad \text{car elles suivent toutes la même loi que } X_1 \\ &= 1 - (1 - F_{X_1}(t))^n \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 - e^{-n\lambda t} & \text{si } t \geq 0. \end{cases} \end{aligned}$$

Ainsi Y suit la loi $\mathcal{E}(n\lambda)$.

Exercice 16. 1. (a) Pour tout $x \in [0; 1]$, on a $|x| = x$. D'où :

$$\int_0^1 f(x) dx = \int_0^1 (1-x) dx = \left[x - \frac{x^2}{2} \right]_0^1 = 1 - \frac{1}{2}$$

$$\text{C'est-à-dire : } \int_0^1 f(x) dx = \frac{1}{2}.$$

Pour l'intégrale $\int_{-1}^0 f(x) dx$, on a, en faisant le changement de variable affine $u = -x$:

$$\int_{-1}^0 f(x) dx = \int_1^0 f(-u)(-du) = \int_0^1 f(-u) du$$

Or, $f(u) = 1 - |-u| = 1 - |u| = f(u)$. D'où

$$\int_{-1}^0 f(x) dx = \int_0^1 f(u) du = \frac{1}{2}.$$

(b) On vérifie les hypothèses d'une densité de probabilité :

- La fonction f est continue sur $] -1; 1[$ comme somme de fonctions continues. Elle est également continue sur $] -\infty; -1[$ et sur $] 1; +\infty[$ (car elle y est nulle). Donc f est continue sur $\mathbb{R} \setminus \{-1; 1\}$, qui est \mathbb{R} privé d'un nombre fini de points.
- Pour tout $x \in [-1; 1]$, on a $|x| \leq 1$, et donc $f(x) \geq 0$. De plus, pour tout $x \in] -\infty; -1[\cup] 1; +\infty[$, on a $f(x) \geq 0$ également (car $f(x) = 0$). Donc finalement, on a $f(x) \geq 0$ pour tout $x \in \mathbb{R}$.
- Les intégrales $\int_{-\infty}^{-1} f(x) dx$ et $\int_1^{+\infty} f(x) dx$ sont évidemment convergentes et égales à 0 (car f est nulle sur les intervalles correspondants). De plus, par relation de Chasles :

$$\begin{aligned} \int_{-1}^1 f(x) dx &= \int_{-1}^0 f(x) dx + \int_0^1 f(x) dx \\ &= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \quad (\text{question précédente}) \\ &= 1. \end{aligned}$$

Par relation de Chasles toujours, on en déduit que l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx$ est convergente et :

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx &= \int_{-\infty}^{-1} f(x) dx + \int_{-1}^1 f(x) dx + \int_1^{+\infty} f(x) dx \\ &= 0 + 1 + 0 \\ &= 1. \end{aligned}$$

On déduit des 3 points ci-dessus que f est une densité de probabilité.

2. (a) Les intégrales $\int_{-\infty}^{-1} xf(x)dx$ et $\int_1^{+\infty} xf(x)dx$ sont évidemment absolument convergentes et égales à 0 (car f est nulle sur les intervalles correspondants). Quant à l'intégrale $\int_{-1}^1 xf(x)dx$, elle est (absolument) convergente également car il s'agit de l'intégrale d'une fonction continue sur un segment (ce n'est même pas une intégrale impropre).

On en déduit que l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$ est absolument convergente et que donc X admet une espérance. De plus :

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \int_{-1}^1 xf(x)dx \quad \text{car } f \text{ est nulle sur }]-\infty; -1[\text{ et sur }]1; +\infty[\\ &= \int_{-1}^1 x(1-|x|)dx \\ &= \int_{-1}^0 x(1-|x|)dx + \int_0^1 x(1-|x|)dx \\ &= \int_{-1}^0 x(1+x)dx + \int_0^1 x(1-x)dx \\ &= \int_{-1}^0 (x+x^2)dx + \int_0^1 (x-x^2)dx \\ &= \left[\frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} \right]_{-1}^0 + \left[\frac{x^2}{2} - \frac{x^3}{3} \right]_0^1 \\ &= \left(-\frac{1}{2} + \frac{1}{3} \right) + \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right). \end{aligned}$$

Ce qui donne $E(X) = 0$.

- (b) De la même manière que pour l'espérance à la question précédente, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x)dx$ est absolument convergente. Donc X admet un moment d'ordre 2,

ce qui implique que X admet une variance. De plus :

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \quad (\text{formule de König-Huygens}) \\ &= E(X^2) \quad (\text{car } E(X) = 0) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x)dx \quad (\text{théorème du transfert}) \\ &= \int_{-1}^1 x^2 f(x)dx \quad (\text{car } f \text{ est nulle sur }]-\infty; -1[\text{ et sur }]1; +\infty[) \\ &= \int_{-1}^1 x^2(1-|x|)dx \\ &= \int_{-1}^0 x^2(1-|x|)dx + \int_0^1 x^2(1-|x|)dx \\ &= \int_{-1}^0 x^2(1+x)dx + \int_0^1 x^2(1-x)dx \\ &= \int_{-1}^0 (x^2+x^3)dx + \int_0^1 (x^2-x^3)dx \\ &= \left[\frac{x^3}{3} + \frac{x^4}{4} \right]_{-1}^0 + \left[\frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4} \right]_0^1 \\ &= \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) + \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) \\ &= \frac{1}{6}. \end{aligned}$$

3. Pour tout $x \in \mathbb{R}$, on a $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$. On calcule cette intégrale en différenciant les cas :

- Si $x < -1$, alors l'intervalle $]-\infty; x]$ est inclus dans $]-\infty; -1[$ sur lequel f est nulle. Donc $F_X(x) = \int_{-\infty}^x 0dt = 0$.
- Si $-1 \leq x \leq 0$, alors, par relation de Chasles :

$$\begin{aligned} F_X(x) &= \int_{-\infty}^{-1} f(t)dt + \int_{-1}^x f(t)dt \\ &= 0 + \int_{-1}^x (1-|t|)dt \\ &= \int_{-1}^x (1+t)dt \quad \text{car } t \leq 0 \text{ pour tout } t \in [-1; x] \\ &= \left[t + \frac{t^2}{2} \right]_{-1}^x \\ &= \left(x + \frac{x^2}{2} \right) - \left(-1 + \frac{1}{2} \right) \end{aligned}$$

c'est-à-dire $F_X(x) = \frac{1}{2} - x + \frac{x^2}{2}$.

- Si $0 < x \leq 1$, alors, par relation de Chasles :

$$\begin{aligned}
 F_X(x) &= \int_{-\infty}^{-1} f(t)dt + \int_{-1}^0 f(t)dt + \int_0^x f(t)dt \\
 &= 0 + \frac{1}{2} + \int_0^x (1-t)dt \quad (\text{voir question 1.(a)}) \\
 &= \frac{1}{2} + \int_0^x (1-t)dt \quad \text{car } t \geq 0 \text{ pour tout } t \in [0; x] \\
 &= \frac{1}{2} + \left[t - \frac{t^2}{2} \right]_0^x \\
 &= \frac{1}{2} + \left(x - \frac{x^2}{2} \right)
 \end{aligned}$$

c'est-à-dire $F_X(x) = \frac{1}{2} + x - \frac{x^2}{2}$.

- Enfin, si $x > 1$, alors, toujours par relation de Chasles :

$$\begin{aligned}
 F_X(x) &= \int_{-\infty}^{-1} f(t)dt + \int_{-1}^0 f(t)dt + \int_0^1 f(t)dt + \int_1^x f(t)dt \\
 &= 0 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2} + 0 \quad (\text{voir question 1.(a)})
 \end{aligned}$$

c'est-à-dire $F_X(x) = 1$.

Conclusion : on a bien $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1 \\ \frac{1}{2} + x + \frac{x^2}{2} & \text{si } -1 \leq x \leq 0 \\ \frac{1}{2} + x - \frac{x^2}{2} & \text{si } 0 < x \leq 1 \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}$

4. (a) Si $x < 0$, alors $0 \leq P(Y \leq x) \leq P(Y < 0)$. Or, $P(Y < 0) = 0$ (car $Y = |X|$ et une valeur absolue n'est jamais strictement négative). Donc $P(Y \leq x) = 0$, c'est-à-dire $F_Y(x) = 0$.

- (b) Soit $x \geq 0$. Alors :

$$\begin{aligned}
 F_Y(x) &= P(Y \leq x) \\
 &= P(|X| \leq x) \\
 &= P(-x \leq X \leq x) \\
 &= P(X \leq x) - P(X < -x) \\
 &= P(X \leq x) - P(X \leq -x) \quad \text{car } X \text{ est une variable aléatoire à densité} \\
 &= F_X(x) - F_X(-x).
 \end{aligned}$$

- (c) Soit $x \in \mathbb{R}$ quelconque. On calcule $F_Y(x)$ en différenciant les cas :

- Si $x < 0$, alors $F_Y(x) = 0$ (question 4.(a)).

- Si $x = 0$, alors $F_Y(x) = F_X(x) - F_X(-x)$ d'après la question précédente, i.e $F_Y(0) = F_X(0) - F_X(0) = 0$.

- Si $x \in]0; 1]$, alors :

$$\begin{aligned}
 F_Y(x) &= F_X(x) - F_X(-x) \quad (\text{question précédente}) \\
 &= \left(\frac{1}{2} + x - \frac{x^2}{2} \right) - \left(\frac{1}{2} + (-x) + \frac{(-x)^2}{2} \right) \quad \text{car } 0 < x \leq 1 \text{ et } -1 \leq -x \leq 0 \\
 &= 2x - x^2.
 \end{aligned}$$

- Si $x > 1$, alors :

$$\begin{aligned}
 F_Y(x) &= F_X(x) - F_X(-x) \quad (\text{question précédente}) \\
 &= 1 - 0 \quad \text{car } x > 1 \text{ et } -x < -1 \\
 &= 1.
 \end{aligned}$$

En résumé : $F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1 \\ 2x - x^2 & \text{si } x \in [0; 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}$

On constate alors que pour tout $x \in \mathbb{R} \setminus \{0; 1\}$, $F'_Y(x)$ coïncide avec $g(x)$ (où g est la fonction donnée dans l'énoncé).

Ainsi Y admet pour densité la fonction g définie par :

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

- (d) De même qu'aux questions 2.(a) et 2.(b), étant donné que g est nulle en dehors de $[0; 1]$, les intégrales $\int_{-\infty}^{+\infty} xg(x)dx$ et $\int_{-\infty}^{+\infty} x^2g(x)dx$ sont absolument convergentes. Donc Y admet une espérance et une variance. De plus :

$$\begin{aligned}
 E(Y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xg(x)dx = \int_0^1 xg(x)dx \quad \text{car } g \text{ est nulle en dehors de } [0; 1] \\
 &= \int_0^1 2x(1-x)dx \\
 &= \int_0^1 (2x - 2x^2)dx \\
 &= \left[x^2 - \frac{2x^3}{3} \right]_0^1 \\
 &= \frac{1}{3}.
 \end{aligned}$$

Ensuite :

$$\begin{aligned}
 E(Y^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 g(x) dx \quad (\text{théorème du transfert}) \\
 &= \int_0^1 x^2 g(x) dx \quad \text{car } g \text{ est nulle en dehors de } [0; 1] \\
 &= \int_0^1 2x^2(1-x) dx \\
 &= \int_0^1 (2x^2 - 2x^3) dx \\
 &= \left[\frac{2x^3}{3} - \frac{x^4}{2} \right]_0^1 \\
 &= \frac{1}{6}
 \end{aligned}$$

Par conséquent :

$$V(Y) = E(Y^2) - E(Y)^2 = \frac{1}{6} - \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{1}{18}.$$

5. (a) On suit l'indication (ou plutôt le rappel) de l'énoncé. Pour tout $x \in \mathbb{R}$, on a :

$$\begin{aligned}
 F_I(x) &= P(I \leq x) \\
 &= 1 - P(I > x) \\
 &= 1 - P([U > x] \cap [V > x]) \\
 &= 1 - P(U > x)P(V > x) \quad \text{par indépendance de } U \text{ et } V
 \end{aligned}$$

En notant F_U (respectivement F_V) la fonction de répartition de U (resp. V), ceci devient :

$$\begin{aligned}
 F_I(x) &= 1 - (1 - F_U(x))(1 - F_V(x)) \\
 &= 1 - (1 - F_U(x))^2 \quad \text{car } U \text{ et } V \text{ suivent la même loi.}
 \end{aligned}$$

Or (d'après le cours), $F_U(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ x & \text{si } x \in [0; 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}$. Par conséquent, en remplaçant ci-dessus :

$$F_I(x) = \begin{cases} 1 - (1 - 0)^2 & \text{si } x < 0 \\ 1 - (1 - x)^2 & \text{si } x \in [0; 1] \\ 1 - (1 - 1)^2 & \text{si } x > 1 \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2x - x^2 & \text{si } x \in [0; 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}.$$

- (b) On constate que $F_I(x) = F_Y(x)$ pour tout x réel. Autrement dit, les variables aléatoires I et Y suivent la même loi.

6. Notons F_{I_n} la fonction de répartition de I_n . De même qu'à la question précédente, pour tout $x \in \mathbb{R}$, on a :

$$\begin{aligned}
 F_{I_n}(x) &= P(I_n \leq x) \\
 &= 1 - P(I_n > x) \\
 &= 1 - P([X_1 > x] \cap \dots \cap [X_n > x]) \\
 &= 1 - P(X_1 > x) \times \dots \times P(X_n > x) \quad \text{par indépendance de } X_1, \dots, X_n \\
 &= 1 - (1 - F_U(x))^n \quad \text{car } X_1, \dots, X_n \text{ suivent la même loi que } U
 \end{aligned}$$

Et donc, en remplaçant F_U comme à la question précédente, on obtient, cette fois :

$$F_{I_n}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - (1 - x)^n & \text{si } x \in [0; 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}.$$

7. On simule Y en simulant I (puisque I et Y suivent la même loi) :

```
def Y():
    U = np.random()
    V = np.random()
    if U < V :
        return U
    else :
        return V
```