

12.1 Déterminer si les fonctions suivantes sont des densités de probabilité et si oui, déterminer la fonction de répartition de la VAR associée à cette densité.

$$1. f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 4te^{-2t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$$

$$2. g(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ \frac{3}{2}e^{-t/2}(1 - e^{-t/2})^2 & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$$

$$3. h(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ \frac{1}{2\ln(2)}e^{-t}\ln(1 + e^t) & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$$

Rappelons que pour montrer qu'une fonction f est une densité de probabilité, il faut montrer les points suivants :

- (i) f est positive sur \mathbb{R}
- (ii) f est continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points
- (iii) $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge et vaut 1.

1.

$$\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 4te^{-2t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases} = 4te^{-2t}\mathbb{1}_{(t \geq 0)}(t)$$

- La fonction f est clairement positive sur \mathbb{R} , puisque $\forall t \geq 0, te^{-2t} \geq 0$
- – Sur $] -\infty, 0[$, f est la fonction nulle, qui est donc continue.
- Sur $]0, +\infty[$, f est le produit de deux fonctions continues, donc est continue également.
- En 0, on a $\lim_{t \rightarrow 0^-} f(t) = \lim_{t \rightarrow 0^-} 0 = 0$ et $\lim_{t \rightarrow 0^+} f(t) = \lim_{t \rightarrow 0^+} 4te^{-2t} = 0$, donc f est continue également en 0.

Ainsi, f est bien continue sur \mathbb{R} .

Remarque : cela nous suffit si f est continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points, donc on n'était pas obligé de vérifier la continuité en 0

- $\int_{-\infty}^0 f(t)dt$ converge ?

Puisque f est nulle sur $] -\infty, 0[$, l'intégrale $\int_{-\infty}^0 f(t)dt$ converge et vaut 0.

$\int_0^{+\infty} f(t)dt$ converge ?

La fonction f est continue sur $[0, +\infty[$, on a donc uniquement un problème en $+\infty$.

Soit $A > 0$. On a alors :

$$\int_0^A f(t)dt = \int_0^A 4te^{-2t}dt = \left[-2te^{-2t} \right]_0^A + \int_0^A 2e^{-2t}dt = -2Ae^{-2A} - e^{-2A} + 1$$

Or, $\lim_{A \rightarrow +\infty} (-2Ae^{-2A} - e^{-2A} + 1) = 1$, donc l'intégrale $\int_0^{+\infty} f(t)dt$ converge et vaut 1.

Par somme d'intégrales convergente, en utilisant la relation de Chasles, $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge et vaut 1.

En conclusion, f est bien une densité de probabilité.

Prenons X une variable aléatoire qui admette f pour densité.
Notons F sa fonction de répartition. Par définition, on sait que

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

Si $x < 0$, on a $F(x) = \int_{-\infty}^x 0 dt = 0$.

Si $x \geq 0$, alors $F(x) = \int_{-\infty}^0 0 dt + \int_0^x 4te^{-2t} dt = 0 - 2xe^{-2x} - e^{-2x} + 1 = 1 - (2x + 1)e^{-2x}$
(il suffit de reprendre le calcul fait pour la convergence de l'intégrale).

En conclusion, la fonction de répartition de X est donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - (2x + 1)e^{-2x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

2.

$$\forall t \in \mathbb{R}, g(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ \frac{3}{2}e^{-t/2}(1 - e^{-t/2})^2 & \text{si } t \geq 0 \end{cases} = \frac{3}{2}e^{-t/2}(1 - e^{-t/2})^2 \mathbb{1}_{(t \geq 0)}(t)$$

- La fonction g est clairement positive sur \mathbb{R} , puisque $\forall t \geq 0, te^{-t/2} \geq 0$
- – Sur $] -\infty, 0[$, g est la fonction nulle, qui est donc continue.
– Sur $]0, +\infty[$, g est le produit de deux fonctions continues, donc est continue également.
– En 0, on a $\lim_{t \rightarrow 0^-} g(t) = \lim_{t \rightarrow 0^-} 0 = 0$ et $\lim_{t \rightarrow 0^+} g(t) = \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{3}{2}e^{-t/2}(1 - e^{-t/2})^2 = 0$, donc g est continue également en 0.

Ainsi, g est bien continue sur \mathbb{R} .

Remarque : cela nous suffit si g est continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points, donc on n'était pas obligé de vérifier la continuité en 0

- $\int_{-\infty}^0 g(t) dt$ converge ?

Puisque g est nulle sur $] -\infty, 0[$, l'intégrale $\int_{-\infty}^0 g(t) dt$ converge et vaut 0.

$\int_0^{+\infty} g(t) dt$ converge ?

La fonction g est continue sur $[0, +\infty[$, on a donc uniquement un problème en $+\infty$.

Soit $A > 0$. On a alors :

$$\int_0^A g(t) dt = \int_0^A \frac{3}{2}e^{-t/2}(1 - e^{-t/2})^2 dt = 3 \left[-\frac{1}{3}(1 - e^{-t/2})^3 \right]_0^A = -(1 - e^{-A/2})^3 + 1$$

Or, $\lim_{A \rightarrow +\infty} (-(1 - e^{-A/2})^3 + 1) = 1$, donc l'intégrale $\int_0^{+\infty} g(t) dt$ converge et vaut 1.

Par somme d'intégrales convergente, en utilisant la relation de Chasles, $\int_{-\infty}^{+\infty} g(t) dt$ converge et vaut 1.

En conclusion, g est bien une densité de probabilité.

Prenons X une variable aléatoire qui admette g pour densité.
Notons G sa fonction de répartition. Par définition, on sait que

$$\forall x \in \mathbb{R}, G(x) = \int_{-\infty}^x g(t) dt$$

Si $x < 0$, on a $G(x) = \int_{-\infty}^x 0 dt = 0$.

Si $x \geq 0$, alors $G(x) = \int_{-\infty}^0 0 dt + \int_0^x \frac{3}{2} e^{-t/2} (1 - e^{-t/2})^2 dt = 0 - (1 - e^{-x/2})^3 + 1 = 1 - (1 - e^{-x/2})^3$
(il suffit de reprendre le calcul fait pour la convergence de l'intégrale).

En conclusion, la fonction de répartition de X est donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}, G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - (1 - e^{-x/2})^3 & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

3.

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

- La fonction h est clairement positive sur \mathbb{R} , puisque $\forall t \geq 0, 1 + e^t \geq 1$, donc $\ln(1 + e^t) \geq \ln(1) = 0$ et $e^{-t} \geq 0$
- - Sur $] - \infty, 0[$, h est la fonction nulle, qui est donc continue.
- Sur $] 0, +\infty[$, h est le produit de deux fonctions continues, donc est continue également.
- En 0, on a $\lim_{t \rightarrow 0^-} h(t) = \lim_{t \rightarrow 0^-} 0 = 0$ et $\lim_{t \rightarrow 0^+} h(t) = \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{1}{2 \ln(2)} e^{-t} \ln(1 + e^t) = \frac{1}{2}$, donc g n'est pas continue en 0.

Ainsi, g est bien continue sur $\mathbb{R} \setminus \{0\}$, donc sur \mathbb{R} sauf un nombre fini de points.

- $\int_{-\infty}^0 h(t) dt$ converge ?

Puisque h est nulle sur $] - \infty, 0[$, l'intégrale $\int_{-\infty}^0 h(t) dt$ converge et vaut 0.

$$\int_0^{+\infty} h(t) dt \text{ converge ?}$$

La fonction h est continue sur $] 0, +\infty[$, on a donc uniquement un problème en $+\infty$.

Soit $A > 0$. On a alors :

$$\int_0^A h(t) dt = \int_0^A \frac{1}{2 \ln(2)} e^{-t} \ln(1 + e^t) dt = \frac{1}{2 \ln(2)} \int_0^A e^{-t} \ln \left(1 + \frac{1}{e^{-t}} \right) dt$$

On pose un changement de variable $u = e^{-t} \iff t = -\ln(u)$

$\forall t \in [0, A]$, $\varphi(t) = e^{-t}$. La fonction φ est de classe \mathcal{C}^1 sur $[0, A]$ et on a : $\forall t \in [0, A], \varphi'(t) = -e^{-t}$, donc $du = -e^{-t} dt$ et $dt = -\frac{1}{u} du$.

De plus, $t = 0 \iff u = 1$ et $t = A \iff u = e^{-A}$.

Le changement de variable donne alors :

$$\begin{aligned} \frac{1}{2 \ln(2)} \int_0^A e^{-t} \ln \left(1 + \frac{1}{e^{-t}} \right) dt &= \frac{1}{2 \ln(2)} \int_1^{e^{-A}} u \ln \left(1 + \frac{1}{u} \right) \left(\frac{-du}{u} \right) \\ &= \frac{1}{2 \ln(2)} \int_{e^{-A}}^1 \ln \left(\frac{u+1}{u} \right) du \\ &= \frac{1}{2 \ln(2)} \int_{e^{-A}}^1 (\ln(u+1) - \ln(u)) du \\ &= \frac{1}{2 \ln(2)} \left[(u+1) \ln(u+1) - (u+1) - u \ln(u) + u \right]_{e^{-A}}^1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{1}{2 \ln(2)} (2 \ln(2) - 1 - (e^{-A} + 1) \ln(e^{-A} + 1) - 1 + Ae^{-A}) \\
 &= 1 - \frac{2 + (e^{-A} + 1) \ln(e^{-A} + 1) - Ae^{-A}}{2 \ln(2)} \\
 &\xrightarrow{A \rightarrow +\infty} 1
 \end{aligned}$$

Donc l'intégrale $\int_0^{+\infty} h(t)dt$ converge et vaut 1.

Par somme d'intégrales convergente, en utilisant la relation de Chasles, $\int_{-\infty}^{+\infty} h(t)dt$ converge et vaut 1.

En conclusion, h est bien une densité de probabilité.

Prenons X une variable aléatoire qui admette h pour densité.

Notons H sa fonction de répartition. Par définition, on sait que

$$\forall x \in \mathbb{R}, H(x) = \int_{-\infty}^x h(t)dt$$

Si $x < 0$, on a $H(x) = \int_{-\infty}^x 0dt = 0$.

Si $x \geq 0$, alors $H(x) = \int_{-\infty}^0 0dt + \int_0^x \frac{1}{2 \ln(2)} e^{-t} \ln(1 + e^t)dt = 1 - \frac{2 + (e^{-x} + 1) \ln(e^{-x} + 1) - xe^{-x}}{2 \ln(2)}$

(il suffit de reprendre le calcul fait pour la convergence de l'intégrale).

En conclusion, la fonction de répartition de X est donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}, H(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - \frac{2 + (e^{-x} + 1) \ln(e^{-x} + 1) - xe^{-x}}{2 \ln(2)} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

12.2 Déterminer a pour que la fonction f définie sur \mathbb{R} par

$$f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \notin]1, 2[, \\ \frac{a}{\sqrt{t-1}} & \text{si } t \in]1, 2[\end{cases} \text{ soit une densité de probabilité.}$$

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

$$\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \notin]1, 2[, \\ \frac{a}{\sqrt{t-1}} & \text{si } t \in]1, 2[\end{cases}$$

On sait que f est une densité de probabilité si :

- (i) f est positive sur \mathbb{R}
- (ii) f est continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points
- (iii) $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge et vaut 1

Pour que la fonction f soit bien positive sur \mathbb{R} , il nous faut déjà imposer que $a \geq 0$

La fonction f est toujours continue sur $\mathbb{R} \setminus \{1, 2\}$ (elle est nulle sur $]-\infty, 1[$ et sur $]2, +\infty[$ et est continue sur $]1, 2[$ comme inverse d'une fonction continue ne s'annulant pas. Ainsi, pour toute valeur de $a \geq 0$, f sera continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en 1 et 2.

Puisque f est nulle sur $] - \infty, 1[$ et $]2, +\infty[$, les intégrales $\int_{-\infty}^1 f(t)dt$ et $\int_2^{+\infty} f(t)dt$ convergent et valent 0.

La fonction f est continue sur $]1, 2]$: pour la convergence de $\int_1^2 f(t)dt$, on a donc a priori uniquement un problème en 1.

Or, pour tout $x \in]1, 2]$, on a :

$$\int_x^2 f(t)dt = \int_x^2 \frac{a}{\sqrt{t-1}} dt = 2a \int_x^2 \frac{1}{2\sqrt{t-1}} dt = \left[2a\sqrt{t-1} \right]_x^2 = 2a - 2a\sqrt{x-1} \xrightarrow{x \rightarrow 1^+} 2a$$

Donc pour toute valeur de $a \geq 0$, l'intégrale $\int_1^2 f(t)dt$ converge et vaut $2a$.

Par somme d'intégrales convergentes, en utilisant la relation de Chasles, on obtient donc que $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge (pour n'importe quelle valeur de a) et vaut $2a$.

Pour que f soit une densité de probabilité, on doit donc imposer que $2a = 1$, i.e. que $a = \frac{1}{2}$.

En conclusion :

$$f \text{ densité de probabilité} \iff a = \frac{1}{2}$$

12.3 Déterminer si les fonctions suivantes sont les fonctions de répartition d'une variable à densité. Si oui, en donner une densité.

$$1. \forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - \left(1 + \frac{x}{2}\right)^2 e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

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

Rappelons que pour montrer qu'une fonction F est la fonction de répartition d'une variable à densité, il faut montrer les points suivants :

- (i) F est continue sur \mathbb{R}
- (ii) F est de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points
- (iii) F est croissante sur \mathbb{R}
- (iv) $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$
- (v) $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$

1.

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - \left(1 + \frac{x}{2}\right)^2 e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

- La fonction F est continue sur $] - \infty, 0[$ (fonction nulle) et est continue sur $]0, +\infty[$ par produit de fonctions continues sur $]0, +\infty[$.

De plus,

$$\lim_{x \rightarrow 0^-} F(x) = \lim_{x \rightarrow 0^-} 0 = 0, \quad \lim_{x \rightarrow 0^+} F(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} \left(1 - \left(1 + \frac{x}{2}\right)^2 e^{-x}\right) = 1 - 1 = 0$$

donc F est également continue en 0.

Finalement, F est continue sur \mathbb{R} .

- La fonction F est même de classe \mathcal{C}^1 sur $] - \infty, 0[$ et sur $]0, +\infty[$ (fonction nulle, et produit de fonctions de classe \mathcal{C}^1), donc F est de classe \mathcal{C}^1 sur $\mathbb{R} \setminus \{0\}$, soit sur \mathbb{R} sauf un nombre fini de points.

- On a

$$\forall x \neq 0, F'(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ -2\left(1 + \frac{x}{2}\right)e^{-x} - \left(1 + \frac{x}{2}\right)(-e^{-x}) & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

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

On remarque donc que $\forall x \in]-\infty, 0[$, $F'(x) \geq 0$ donc F croissante sur $] - \infty, 0[$. De plus, $\forall x \in]0, +\infty[$, $F'(x) \geq 0$, donc F croissante sur $]0, +\infty[$. Puisque F est continue en 0, on peut donc affirmer que la fonction F est bien croissante sur \mathbb{R} .

- De manière évidente, puisque F est nulle sur $] - \infty, 0[$

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$$

-

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = \lim_{x \rightarrow +\infty} \left(1 - e^{-x} \left(1 + \frac{x}{2}\right)^2\right)$$

Or, $\left(1 + \frac{x}{2}\right)^2 e^{-x} \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{x^2}{2e^x} \underset{x \rightarrow +\infty}{\rightarrow} 0$ (par croissances comparées), on a donc bien

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$$

Finalement, on a bien montré que F était la fonction de répartition d'une variable aléatoire X à densité.

Pour obtenir une densité f de X , il suffit de dériver F là où c'est possible (ici sur $\mathbb{R} \setminus \{0\}$) et de compléter par une valeur positive en 0. Une densité possible est donc la fonction f définie par :

$$\forall x \neq 0, f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ e^{-x} \left(1 + \frac{x}{2}\right)\frac{x}{2} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

2.

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = 1 - \frac{1}{1 + e^x}$$

- La fonction F est continue sur \mathbb{R} comme somme de composées de fonctions continues sur \mathbb{R} (la fonction $x \mapsto 1 + e^x$ ne s'annule pas sur \mathbb{R}) (fonction nulle).
- La fonction F est même de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} comme somme de composées de fonctions de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} .
- On a

$$\forall x \in \mathbb{R}, F'(x) = \frac{e^x}{(1 + e^x)^2} \geq 0$$

La fonction F est donc croissante sur \mathbb{R} .

- Puisque $\frac{1}{1 + e^x} \underset{x \rightarrow -\infty}{\rightarrow} 1$, on a bien $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$.
- Puisque $\frac{1}{1 + e^x} \underset{x \rightarrow -\infty}{\rightarrow} 0$, on a bien $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 1$.

Finalement, on a bien montré que F était la fonction de répartition d'une variable aléatoire X à densité.

Pour obtenir une densité f de X , il suffit de dériver F là où c'est possible, donc ici sans problème sur \mathbb{R}). Une densité possible est donc la fonction f définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \frac{e^x}{(1 + e^x)^2}$$

12.4 Soit X une variable aléatoire dont la fonction de répartition F est définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-x^2/2} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

Montrer que X est une variable à densité et déterminer une densité de X .

Pour montrer que X est une variable à densité, il faut montrer que sa fonction de répartition F vérifie :

- (i) F est continue sur \mathbb{R}
- (ii) F est de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} sauf éventuellement un nombre fini de points

La fonction F est ici clairement continue sur $] -\infty, 0[$ (fonction nulle) et sur $]0, +\infty[$ (somme de fonctions continues sur $]0, +\infty[$). De plus,

$$\lim_{x \rightarrow 0^-} F(x) = \lim_{x \rightarrow 0^-} F(x) = 0, \quad \lim_{x \rightarrow 0^+} F(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} (1 - e^{-x^2/2}) = 1 - 1 = 0$$

donc F est également continue en 0.
Finalement, F est bien continue sur \mathbb{R} .

La fonction F est ici clairement de classe \mathcal{C}^1 sur $\mathbb{R} \setminus \{0\}$ par opérations sur les fonctions de classe \mathcal{C}^1 . Au final, la fonction F est donc bien de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} sauf un nombre fini de points.

Ainsi, X est bien une variable aléatoire à densité.

Pour obtenir une densité f de X , il nous suffit de dériver F là où c'est possible et éventuellement de compléter par des valeurs positives aux points où F n'est pas dérivable. Une densité possible pour X est donc la fonction f définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ xe^{-x^2/2} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

12.5 Calculer, si elles existent, l'espérance et la variance de la variable X dont une densité est :

1. $\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 4te^{-2t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$
2. $\forall t \in \mathbb{R}, g(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 1 \\ \frac{4 \ln(t)}{t^3} & \text{si } t \geq 1 \end{cases}$

Une variable X de densité f admet une espérance si et seulement si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)dt$ est absolument convergente.

Cette même variable admet une variance si et seulement si la variable X admet un moment d'ordre 2, i.e. que l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t)dt$ converge.

Sous ces conditions de convergences, on a :

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)dt, \quad \mathbb{V}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t)dt - (\mathbb{E}[X])^2$$

1. Soit X une variable qui admette pour densité la fonction f définie par :

$$\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 4te^{-2t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$$

Convergence de $\int_{-\infty}^{+\infty} |t|f(t)dt$. Puisque f est nulle sur $] -\infty, 0[$, on a ; $\int_{-\infty}^0 |t|f(t)dt$ qui converge et vaut 0.

Pour l'intégrale $\int_0^{+\infty} |t|f(t)dt$?

Sur $[0, +\infty[$, la fonction $t \mapsto |t|f(t) = 4t^2e^{-2t}$ est continue, donc on a un problème a priori uniquement en $+\infty$.

Soit $A > 0$. On a :

$$\begin{aligned} \int_0^A |t|f(t)dt &= \int_0^A 4t^2e^{-2t} dt \\ &= \left[-2t^2e^{-2t} \right]_0^A - 4 \int_0^A (-te^{-2t})dt \\ &= -2A^2e^{-2A} + 4 \int_0^A te^{-2t} dt \\ &= -2A^2e^{-2A} + \left[-2te^{-2t} \right]_0^A + \int_0^A 2e^{-2t} dt \\ &= -2A^2e^{-2A} - 2Ae^{-2A} + \left[-e^{-2t} \right]_0^A \\ &= -2A^2e^{-2A} - 2Ae^{-2A} - e^{-2A} + 1 \\ &\xrightarrow{A \rightarrow +\infty} 1 \end{aligned}$$

(par croissances comparées). Donc $\int_0^{+\infty} |t|f(t)dt$ converge et vaut 1.

Par somme, on en déduit donc que X admet bien une espérance, et de plus,

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)dt = \int_0^{+\infty} tf(t)dt = \int_0^{+\infty} |t|f(t)dt = 1$$

Convergence de $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2f(t)dt$. Puisque f est nulle sur $] -\infty, 0[$, on a ; $\int_{-\infty}^0 t^2f(t)dt$ qui converge et vaut 0.

Pour l'intégrale $\int_0^{+\infty} t^2f(t)dt$?

Sur $[0, +\infty[$, la fonction $t \mapsto |t|f(t) = 4t^3e^{-2t}$ est continue, donc on a un problème a priori uniquement en $+\infty$.

Soit $A > 0$. On a :

$$\begin{aligned} \int_0^A t^2f(t)dt &= \int_0^A 4t^3e^{-2t} dt \\ &= \left[-2t^3e^{-2t} \right]_0^A - 6 \int_0^A (-t^2e^{-2t})dt \\ &= -2A^3e^{-2A} + \frac{3}{2} \int_0^A 4t^2e^{-2t} dt \\ &\xrightarrow{A \rightarrow +\infty} \frac{3}{2} \mathbb{E}[X] = \frac{3}{2} \end{aligned}$$

Donc $\int_0^{+\infty} t^2f(t)dt$ converge et vaut $\frac{3}{2}$.

Par somme, on en déduit donc que $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge. Ainsi, X admet bien une variance (puisqu'elle admet un moment d'ordre 2, et de plus,

$$\mathbb{V}[X] = b \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt - \left(\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt \right)^2 = \frac{3}{2} - 1^2 = \frac{1}{2}$$

2. Soit X une variable ayant pour densité la fonction g définie par :

$$\forall t \in \mathbb{R}, g(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 1 \\ \frac{4 \ln(t)}{t^3} & \text{si } t \geq 1 \end{cases}$$

Convergence de $\int_{-\infty}^{\infty} |t|g(t) dt$.

La fonction g étant nulle sur $] -\infty, 1[$, on en déduit que $\int_{-\infty}^1 |t|g(t) dt$ converge et vaut 0.

Sur $[1, +\infty[$, la fonction $t \mapsto |t|g(t) = \frac{4 \ln(t)}{t^2}$ est continue, donc on a a priori un problème d'intégrabilité uniquement au voisinage de $+\infty$.

Soit $A > 0$. On a :

$$\int_1^A |t|g(t) dt = 4 \int_1^A \frac{\ln(t)}{t^2} dt = 4 \left[-\frac{\ln(t)}{t} \right]_1^A + 4 \int_1^A \frac{1}{t^2} dt = -4 \frac{\ln(A)}{A} - 4 \left[\frac{1}{t} \right]_1^A = 4 - \frac{4}{A} - \frac{4 \ln(A)}{A}$$

Ainsi, $\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_1^A |t|g(t) dt = 4$, donc l'intégrale $\int_1^{+\infty} |t|g(t) dt$ converge et vaut 4.

Par somme, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} |t|g(t) dt$ converge et donc X admet bien une espérance. On a alors :

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} t g(t) dt = \int_1^{+\infty} t g(t) dt = \int_1^{+\infty} |t|g(t) dt = 4$$

Convergence de $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 g(t) dt$?

La fonction g étant nulle sur $] -\infty, 1[$, l'intégrale $\int_{-\infty}^1 t^2 g(t) dt$ converge et vaut 0.

Sur $[1, +\infty[$, $t \mapsto t^2 g(t) = \frac{4 \ln(t)}{t}$ est continue et positive, donc on a un problème a priori uniquement en $+\infty$. Or, pour $t \geq e$, on a $\ln(t) \geq 1$, et on a alors :

$$\forall t \geq e, \quad t^2 g(t) = \frac{4 \ln(t)}{t} \geq \frac{4}{t}$$

Or, l'intégrale $\int_e^{+\infty} \frac{1}{t} dt$ diverge (intégrale de Riemann), donc par comparaison des fonctions positives, on en déduit que l'intégrale $\int_e^{+\infty} 4t^2 g(t) dt$ diverge également.

Puisque l'intégrale $\int_1^e t^2 g(t) dt$ converge (intégrale d'une fonction continue sur un segment), l'intégrale $\int_1^{+\infty} t^2 g(t) dt$ diverge, et donc X n'admet pas de moment d'ordre 2, et donc pas de variance.

12.6 On considère la fonction f définie par

$$f(x) = \begin{cases} \frac{4}{3}(1-x)^{1/3} & \text{si } 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

1. Montrer que f est la densité d'une variable aléatoire Y .
2. Déterminer la fonction de répartition F de la variable Y . Construire sa représentation graphique dans un repère orthonormal.
3. Calculer l'espérance de la variable Y .
4. Calculer $\mathbb{P}(0.488 < Y \leq 1.2)$.

1. La fonction est clairement positive sur \mathbb{R} , et continue au moins sur $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$ par opérations sur les fonctions continues.

De plus, $\int_{-\infty}^0 f(t)dt$ et $\int_1^{+\infty} f(t)dt$ convergent et sont nulles puisque f est nulle sur ces intervalles.

La fonction f étant continue sur le segment $[0, 1]$ l'intégrale $\int_0^1 f(t)dt$ existe bien également. Par somme d'intégrales convergentes (relation de Chasles), on déduit que $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge. De plus :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt = \int_0^1 \frac{4}{3}(1-t)^{1/3} dt = \left[-\frac{4}{3} \frac{(1-t)^{4/3}}{4/3} \right]_0^1 = \left[-(1-t)^{4/3} \right]_0^1 = 1$$

Ainsi, f est bien une densité de probabilité.

Autrement dit, il existe un espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ et une variable aléatoire Y définie sur cet espace telle que Y soit de densité f .

2. Soit F la fonction de répartition de Y . Par définition, on a :

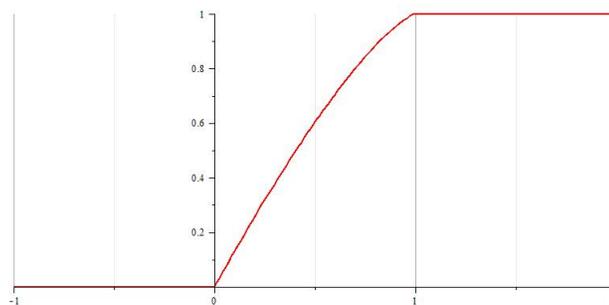
$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

Si $x \leq 0$, $F(x) = \int_{-\infty}^x 0dt = 0$.

Si $x \in [0, 1]$, $F(x) = \int_{-\infty}^0 0dt + \int_0^x \frac{4}{3}(1-t)^{1/3} dt = 0 + \left[-(1-t)^{4/3} \right]_0^x = 1 - (1-x)^{4/3}$.

Si $x > 1$, $F(x) = \int_{-\infty}^0 0dt + \int_0^1 f(t)dt + \int_1^x 0dt = 0 + 1 + 0 = 1$. Finalement :

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



3. Il nous faut calculer $\int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)$ après avoir montré sa convergence.

On sait que f est nulle sur $] -\infty, 0[$ et $]1, +\infty[$, donc les intégrales $\int_{-\infty}^0 tf(t)dt$ et $\int_1^{+\infty} tf(t)dt$ convergent et sont nulles. De plus, la fonction $t \mapsto tf(t)$ étant continue sur le segment $[0, 1]$, l'intégrale $\int_0^1 tf(t)dt$ existe bien.

$$\int_0^1 tf(t)dt = \int_0^1 \frac{4}{3}t(1-t)^{1/3} dt = \left[-t(1-t)^{4/3} \right]_0^1 + \int_0^1 (1-t)^{4/3} = \left[-\frac{3}{7}(1-t)^{7/3} \right]_0^1 = \frac{3}{7}$$

L'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)$ est donc convergente par somme (relation de Chasles). Ainsi Y admet bien une espérance et on a :

$$\mathbb{E}[Y] = \int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)dt = \int_0^1 tf(t)dt = \frac{3}{7}$$

4. On nous demande :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(0.488 < Y \leq 1.2) &= F(1.2) - F(0.488) = 1 - F(0.488) = 1 - \left(1 - (1 - 0.488)^{4/3}\right) = (0.512)^{4/3} \\ &= (512 \cdot 10^{-3})^{4/3} = (2^9)^{4/3} \cdot 10^{-4} = 2^{12} \cdot 10^{-4} = 0.4096 \end{aligned}$$

12.7 Soit X une VAR qui suit une loi uniforme sur $[a, b]$. Montrer que X admet une espérance et une variance et la calculer.

X suit une loi uniforme sur $[a, b]$. On connaît donc une densité f de X :

$$\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } t \in [a, b] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Puisque X est à support borné $[a, b]$ et que f est continue sur le segment $[a, b]$, cela assure l'existence des moments de la variable X . Autrement dit, X admet bien une espérance et une variance.

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)dt = \frac{1}{b-a} \int_a^b t dt = \frac{1}{b-a} \left[\frac{t^2}{2} \right]_a^b = \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{a+b}{2}$$

$$\mathbb{E}[X^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t)dt = \frac{1}{b-a} \int_a^b t^2 dt = \frac{1}{b-a} \left[\frac{t^3}{3} \right]_a^b = \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)} = \frac{a^2 + ab + b^2}{3}$$

Ainsi

$$\mathbb{V}[X] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2 = \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \frac{(a+b)^2}{4} = \frac{4(a^2 + ab + b^2) - 3(a^2 + b^2 + 2ab)}{12} = \frac{a^2 + b^2 - 2ab}{12} = \frac{(b-a)^2}{12}$$

12.8 Soit X une variable aléatoire suivant la loi exponentielle $\mathcal{E}(\lambda)$.

1. Déterminer la loi de la variable aléatoire $Y = \sqrt{X}$.
2. Déterminer une densité de X^2 .
3. Déterminer une densité de X^3 .

On sait que X suit une variable aléatoire de loi exponentielle $\mathcal{E}(\lambda)$. Autrement dit, on connaît une densité de X :

$$\forall t \in \mathbb{R}, f_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ \lambda e^{-\lambda t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$$

et la fonction de répartition de X

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

1. Soit $Y = \sqrt{X}$. Remarquons déjà que X prend bien ses valeurs dans \mathbb{R}^+ , ce qui permet de bien définir Y .

Notons F_Y la fonction de répartition de Y .

Puisque $X(\Omega) = [0, +\infty[$ et que $t \mapsto \sqrt{t}$ est à valeurs dans $[0, +\infty[$, on a donc $Y(\Omega) = [0, +\infty[$. On peut donc déjà dire que

$$\forall x \leq 0, \mathbb{P}(Y \leq x) = 0$$

D'autre part, pour tout $x \geq 0$, On a alors pour tout $x \in \mathbb{R}$,

$$\mathbb{P}(Y \leq x) = \mathbb{P}(\sqrt{X} \leq x) = \mathbb{P}(X \leq x^2) = F(x^2) = 1 - \lambda e^{-\lambda x^2}$$

On a donc la fonction de répartition de Y :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - \lambda e^{-\lambda x^2} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

On remarque que F_Y est continue sur \mathbb{R} et de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}^* , on en déduit donc que Y est une variable aléatoire à densité. Une densité possible de Y est la fonction f_Y définie par :

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

2. Notons $Z = X^2$. Notons F_Z la fonction de répartition de Z .

On a directement $Z(\Omega) = [0, +\infty[$, donc déjà

$$\forall x \leq 0, \mathbb{P}(Z \leq x) = 0$$

D'autre part, pour tout $x \geq 0$,

$$\mathbb{P}(Z \leq x) = \mathbb{P}(X^2 \leq x) = \mathbb{P}(X \leq \sqrt{x}) = F(\sqrt{x}) = 1 - \lambda e^{-\lambda \sqrt{x}}$$

On a donc la fonction de répartition de Z :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - \lambda e^{-\lambda \sqrt{x}} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

On remarque que F_Z est continue sur \mathbb{R} et de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}^* , on en déduit donc que Z est une variable aléatoire à densité. Une densité possible de Z est la fonction f_Z définie par :

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

3. Notons $U = X^3$. Notons F_U la fonction de répartition de U .

Puisque $X(\Omega) = [0, +\infty[$, on a directement $U(\Omega) = [0, +\infty[$. On a donc

$$\forall x \leq 0, \mathbb{P}(U \leq x) = 0$$

D'autre part, pour tout $x \geq 0$,

$$\mathbb{P}(U \leq x) = \mathbb{P}(X^3 \leq x) = \mathbb{P}(X \leq x^{1/3}) = F(x^{1/3}) = 1 - \lambda e^{-\lambda x^{1/3}}$$

On a donc la fonction de répartition de U :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_U(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - \lambda e^{-\lambda x^{1/3}} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

On remarque que F_U est continue sur \mathbb{R} et de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}^* , on en déduit donc que U est une variable aléatoire à densité. Une densité possible de U est la fonction f_U définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_U(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{-2\lambda}{3} x^{-2/3} e^{-\lambda x^{1/3}} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

12.9 Soit X une variable aléatoire à densité dont la fonction de répartition F est strictement croissante. Déterminer la loi de la variable aléatoire $Y = F(X)$.

Soit X une variable aléatoire à densité de fonction de répartition F .

On note $Y = F(X)$. Cherchons la fonction de répartition de Y , notée G :

$$\forall x \in \mathbb{R}, G(x) = \mathbb{P}(Y \leq x) = \mathbb{P}(F(X) \leq x)$$

Or, F est continue sur \mathbb{R} puisque c'est la fonction de répartition d'une variable à densité, et elle est strictement croissante sur \mathbb{R} , on sait donc que F réalise une bijection de \mathbb{R} dans $F(\mathbb{R}) = \left] \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x), \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) \right[=]0, 1[$. Notons F^{-1} la bijection réciproque de F . On a donc $F^{-1} :]0, 1[\rightarrow \mathbb{R}$.

Déjà on voit donc que $Y(\Omega) =]0, 1[$, puisque $t \mapsto F(t)$ est à valeurs dans $]0, 1[$, donc déjà on a :

$$\forall x \leq 0, G(x) = 0, \quad \forall x \geq 1, G(x) = 1$$

Par ailleurs, pour tout $x \in]0, 1[$,

$$G(x) = \mathbb{P}(F(X) \leq x) = \mathbb{P}(X \leq F^{-1}(x)) = F(F^{-1}(x)) = x$$

On a donc :

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

On reconnaît donc une loi uniforme sur $[0, 1]$:

$$Y \rightsquigarrow \mathcal{U}([0, 1])$$

12.10 Soit F la fonction définie sur \mathbb{R} par $\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$.

1. Montrer que F est la fonction de répartition d'une variable aléatoire X à densité, dont on déterminera une densité. Étudier l'espérance et la variance de X .

2. On pose $Y = \frac{e^X - 1}{e^X + 1}$. Déterminer la fonction de répartition de Y et une densité de Y . La variable Y admet-elle une espérance? Si oui, la calculer.

1.

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

La fonction F est :

- continue sur \mathbb{R} comme inverse d'une fonction continue ne s'annulant pas
- de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} comme inverse d'une fonction \mathcal{C}^1 ne s'annulant pas
- vérifie $\forall x \in \mathbb{R}, F'(x) = \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2} \geq 0$, donc F est croissante sur \mathbb{R}
- $F(x) \underset{x \rightarrow -\infty}{\sim} \frac{1}{e^{-x}} \xrightarrow{x \rightarrow -\infty} 0$
- $F(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} 1 \xrightarrow{x \rightarrow +\infty} 1$

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

Pour obtenir une densité f de X , il suffit de dériver F là où peut la dériver (ici on peut dériver sur \mathbb{R}), donc une densité de X est la fonction f définie par :

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

Etudions l'existence de l'espérance et de la variance de X .

Regardons directement si X admet un moment d'ordre 2, autrement dit si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge.

La fonction $t \mapsto t^2 f(t)$ est continue et positive sur \mathbb{R} , on a donc a priori un problème en $+\infty$ et $-\infty$.

$$t^2 f(t) = \frac{t^2 e^{-t}}{(1 + e^{-t})^2} \underset{t \rightarrow +\infty}{\sim} t^2 e^{-t}$$

Or, $t^2 e^{-t} \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} 0$, donc $t^2 e^{-t} = \underset{t \rightarrow +\infty}{o} \left(\frac{1}{t^2} \right)$. Puisque l'intégrale $\int_1^{+\infty} \frac{1}{t^2} dt$ converge, par négligeabilité puis par équivalence des fonctions positives, on en déduit que $\int_1^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge.

$$t^2 f(t) = \frac{t^2 e^{-t}}{(1 + e^{-t})^2} \underset{t \rightarrow -\infty}{\sim} t^2 e^t$$

Or, pour tout $A < 0$, on a :

$$\int_A^1 t^2 e^t = \left[t^2 e^t \right]_A^1 - \int_A^1 t e^t = e - A^2 e^A - \left[t e^t \right]_A^1 + \int_A^1 e^t dt = -A^2 e^A - A e^A + e - e^A \xrightarrow{A \rightarrow -\infty} e$$

donc l'intégrale $\int_{-\infty}^1 t^2 e^t dt$ converge, et par équivalence des fonctions positives, l'intégrale $\int_{-\infty}^1 t^2 f(t) dt$ converge également.

Par somme (relation de Chasles), l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge bien, autrement dit X admet un moment d'ordre 2, donc en particulier une espérance et une variance.

2. On pose $Y = \frac{e^X - 1}{e^X + 1}$.

Déjà remarquons que Y est bien définie puisque $\forall x \in \mathbb{R}, e^x + 1 > 0$.

Notons G la fonction de répartition de Y . La fonction $t \mapsto \frac{e^t - 1}{e^t + 1}$ est croissante (il suffit de regarder la dérivée) et est à valeurs dans $] -1, 1[$, donc on a $Y(\Omega) =] -1, 1[$.

On a donc déjà :

$$\forall x \leq -1, \mathbb{P}(Y \leq x) = 0, \quad \forall x \geq 1, \mathbb{P}(Y \leq x) = 1$$

Par ailleurs, pour tout $x \in]-1, 1[$,

$$\begin{aligned} G(x) = \mathbb{P}(Y \leq x) &= \mathbb{P}\left(\frac{e^X - 1}{e^X + 1} \leq x\right) \\ &= \mathbb{P}((e^X - 1) \leq xe^X + x) \\ &= \mathbb{P}(e^X(1 - x) \leq 1 + x) \\ &= \mathbb{P}\left(e^X \leq \frac{1+x}{1-x}\right) \quad (\text{car } 1-x > 0) \\ &= \mathbb{P}\left(X \leq \ln\left(\frac{1+x}{1-x}\right)\right) \\ &= F\left(\ln\left(\frac{1+x}{1-x}\right)\right) = \frac{1}{1 + \frac{1-x}{1+x}} = \frac{1+x}{2} \end{aligned}$$

En résumé :

$$\forall x \in \mathbb{R}, G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq -1 \\ \frac{1+x}{2} & \text{si } x \in [-1, 1] \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

Autrement dit, Y suit une loi uniforme sur $[-1, 1]$.

On sait alors directement que Y admet une espérance qui est $\mathbb{E}[Y] = \frac{1 - (-1)}{2} = 0$.

12.11 Soit f la fonction définie sur \mathbb{R} par $\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \frac{1}{\pi(1+t^2)}$.

1. Montrer que f est une densité de probabilité.
2. Soit X une variable aléatoire de densité f . La variable X admet-elle une espérance ?
3. Soit $Y = \frac{1}{X}$. Déterminer la fonction de répartition de Y et ensuite une densité de Y . Y admet-elle une espérance ?
4. Soit $Z = X^2$. Déterminer la fonction de répartition de Z et ensuite une densité de Z .

1. La fonction f est clairement positive et continue sur \mathbb{R} .

L'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge ?

Sur $[0, +\infty[$, f est continue, donc on a un problème uniquement en $+\infty$:

$$\forall A > 0, \int_0^A \frac{1}{\pi(1+t^2)} dt = \left[\frac{1}{\pi} \text{Arctan}(t) \right]_0^A = \frac{1}{\pi} \text{Arctan}(A) \xrightarrow{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{2}$$

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

De même, sur $] -\infty, 0]$, f est continue, donc on a un problème uniquement en $+\infty$:

$$\forall B > 0, \int_B^0 \frac{1}{\pi(1+t^2)} dt = \left[\frac{1}{\pi} \text{Arctan}(t) \right]_B^0 = -\frac{1}{\pi} \text{Arctan}(B) \xrightarrow{B \rightarrow -\infty} \frac{1}{2}$$

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

Par somme, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge et vaut 1.

On a donc bien montré que f est une densité de probabilité.

2. Pour savoir si X admet une espérance, il faut que $\int_{-\infty}^{+\infty} |t|f(t)dt$ converge. Or : $|t|f(t) \underset{t \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{1}{\pi t}$ et on sait que $\int_1^{+\infty} \frac{1}{t} dt$ diverge (intégrale de Riemann), donc par équivalence de fonctions positives, on sait déjà que l'intégrale $\int_1^{+\infty} |t|f(t)dt$ diverge, donc X n'admet pas d'espérance.
3. Commençons déjà par déterminer la fonction de répartition de X , notée F_X . On a pour tout $x \in \mathbb{R}$,

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^x \frac{1}{1+t^2} dt$$

Or, pour tout $A < 0$,

$$\int_A^x \frac{1}{1+t^2} dt = \text{Arctan}(x) - \text{Arctan}(A) \xrightarrow{A \rightarrow -\infty} \frac{\pi}{2} + \text{Arctan}(x)$$

donc

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) = \frac{1}{\pi} \left(\frac{\pi}{2} + \text{Arctan}(x) \right) = \boxed{\frac{1}{2} + \frac{\text{Arctan}(x)}{\pi}}$$

Soit $Y = \frac{1}{X}$. Déjà remarquons que $X(\Omega) = \mathbb{R}$, mais puisque $\mathbb{P}(X = 0) = 0$, on peut donc dire que presque-sûrement $X(\Omega) = \mathbb{R}^*$, et donc Y est définie presque-sûrement, et $Y(\Omega) = \mathbb{R}^*$. Alors, notons F_Y la fonction de répartition de Y .

$$\forall x \in \mathbb{R}^*, \mathbb{P}(Y \leq x) = \mathbb{P}\left(\frac{1}{X} \leq x\right)$$

Or, rappelons que :

$$a \leq b \iff \frac{1}{a} \geq \frac{1}{b} \text{ si } a \text{ et } b \text{ sont de même signe}$$

$$a \leq b \iff \frac{1}{a} \leq \frac{1}{n} \text{ si } a \text{ et } b \text{ sont de signes opposés}$$

1er cas : $x < 0$. Alors

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\frac{1}{X} \leq x\right) &= \mathbb{P}\left(\frac{1}{X} \leq x < 0\right) = \mathbb{P}\left(\frac{1}{x} \leq X \leq 0\right) = F_X(0) - F_X\left(\frac{1}{x}\right) \\ &= \frac{1}{2} - \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \text{Arctan}\left(\frac{1}{x}\right)\right) \\ &= -\frac{1}{\pi} \text{Arctan}\left(\frac{1}{x}\right) \end{aligned}$$

2ème cas : $x > 0$. Alors

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\frac{1}{X} \leq x\right) &= \mathbb{P}\left([X \leq 0] \cup \left[0 < \frac{1}{X} \leq x\right]\right) = \mathbb{P}(X \leq 0) + \mathbb{P}\left(X \geq \frac{1}{x}\right) = F_X(0) + 1 - \mathbb{P}\left(X \leq \frac{1}{x}\right) \\ &= F_X(0) + 1 - F_X\left(\frac{1}{x}\right) \\ &= \frac{1}{2} + 1 - \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \text{Arctan}\left(\frac{1}{x}\right)\right) \\ &= 1 - \frac{1}{\pi} \text{Arctan}\left(\frac{1}{x}\right) \end{aligned}$$

En résumé :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Y(x) = \begin{cases} -\frac{1}{\pi} \operatorname{Arctan}\left(\frac{1}{x}\right) & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2} & \text{si } x = 0 \\ 1 - \frac{1}{\pi} \operatorname{Arctan}\left(\frac{1}{x}\right) & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

(on prolonge en 0 par continuité, puisque F_Y doit être croissante et qu'ici $\lim_{x \rightarrow 0^-} F_Y(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} F_Y(x) = \frac{1}{2}$)

Par composition, F_Y est bien continue sur \mathbb{R} et de classe \mathcal{C}^1 au moins sur \mathbb{R}^* , donc Y est bien encore une variable à densité.

Pour obtenir une densité de Y , il suffit de dériver la fonction de répartition F_Y là où c'est possible.

Or, pour tout $x \in \mathbb{R}^*$,

$$F_Y'(x) = -\frac{1}{\pi} \left(-\frac{1}{x^2}\right) \frac{1}{1 + \frac{1}{x^2}} = \frac{1}{\pi} \frac{1}{1 + x^2} = f(x)$$

Ainsi, Y admet également comme densité f (la densité de Y coïncide avec f sur \mathbb{R}^* , donc quitte à rajouter un point en 0, f est bien également une densité de Y). Autrement dit, Y et X suivent la même loi.

4. Soit F_Z la fonction de répartition de Z .

On a $X(\Omega) = \mathbb{R}$, donc $Z(\Omega) = [0, +\infty[$, donc déjà $\forall x \leq 0, \mathbb{P}(Z \leq x) = 0$.

Par ailleurs, pour tout $x \geq 0$,

$$\begin{aligned} F_Z(x) &= \mathbb{P}(Z \leq x) = \mathbb{P}(X^2 \leq x) = \mathbb{P}(-\sqrt{x} \leq X \leq \sqrt{x}) \\ &= F(\sqrt{x}) - F(-\sqrt{x}) \\ &= \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \operatorname{Arctan}(\sqrt{x})\right) - \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \operatorname{Arctan}(-\sqrt{x})\right) \\ &= \frac{1}{\pi} (\operatorname{Arctan}(\sqrt{x}) - \operatorname{Arctan}(-\sqrt{x})) \end{aligned}$$

On a donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{1}{\pi} (\operatorname{Arctan}(\sqrt{x}) - \operatorname{Arctan}(-\sqrt{x})) & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

On remarque que F_Z est continue sur \mathbb{R} et que F_Z est de classe \mathcal{C}^1 au moins sur \mathbb{R}^* , donc Z est une variable à densité. De plus, une densité de Z est par exemple la fonction f_Z donnée par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{1}{\pi\sqrt{x}(1+x)} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

12.12 Soit X une variable aléatoire dont une densité est la fonction f définie sur \mathbb{R} par :

$$f(x) = \begin{cases} e^{-|x|} & \text{si } x \in [-\ln(2), \ln(2)] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

- Déterminer la fonction de répartition F de X .
- On pose $Y = |X|$. Déterminer la fonction de répartition G de Y , puis montrer que Y est une variable à densité et donner une densité de Y .

- Remarquons déjà que $X(\Omega) = [-\ln(2), \ln(2)]$, donc on sait déjà que :

$$\forall x < -\ln(2), F(x) = 0, \quad \forall x > \ln(2), F(x) = 1$$

De plus, pour tout $x \in [-\ln(2), 0]$,

$$\begin{aligned} F(x) &= \int_{-\infty}^x f(t) dt \\ &= \int_{-\infty}^{-\ln(2)} 0 dt + \int_{-\ln(2)}^x e^t dt \\ &= \left[e^t \right]_{-\ln(2)}^x \\ &= e^x - e^{-\ln(2)} \\ &= e^x - \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Enfin, pour tout $x \in [0, \ln(2)]$,

$$\begin{aligned} F(x) &= \int_{-\infty}^x f(t) dt \\ &= \int_{-\infty}^{-\ln(2)} 0 dt + \int_{-\ln(2)}^0 e^t dt + \int_0^x e^{-t} dt \\ &= \left[e^t \right]_{-\ln(2)}^0 + \left[-e^{-t} \right]_0^x \\ &= 1 - e^{-\ln(2)} - e^{-x} + 1 \\ &= \frac{3}{2} - e^{-x} \end{aligned}$$

En résumé, on a donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -\ln(2) \\ e^x - \frac{1}{2} & \text{si } x \in [-\ln(2), 0] \\ \frac{3}{2} - e^{-x} & \text{si } x \in [0, \ln(2)] \\ 1 & \text{si } x > \ln(2) \end{cases}$$

- Puisque $X(\Omega) = [-\ln(2), \ln(2)]$, on en déduit directement que $Y(\Omega) = [0, \ln(2)]$.
En notant G la fonction de répartition de Y , on en déduit donc déjà que :

$$\forall x \leq 0, G(x) = 0, \quad \forall x \geq \ln(2), G(x) = 1$$

De plus, pour tout $x \in [0, \ln(2)]$,

$$G(x) = \mathbb{P}(Y \leq x) = \mathbb{P}(|X| \leq x) = \mathbb{P}(-x \leq X \leq x) = F(x) - F(-x) = \left(\frac{3}{2} - e^{-x}\right) - \left(e^x - \frac{1}{2}\right) = 2 - e^{-x} - e^x$$

En résumé, on a donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}, G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2 - e^{-x} - e^x & \text{si } x \in [0, \ln(2)] \\ 1 & \text{si } x > \ln(2) \end{cases}$$

Remarquons que la fonction G est continue sur \mathbb{R} , et \mathcal{C}^1 au moins que $\mathbb{R} \setminus \{0, \ln(2)\}$, donc Y est bien une variable aléatoire à densité.

Une densité de Y est par exemple, la fonction g donnée par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, g(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ e^{-x} - e^x & \text{si } x \in [0, \ln(2)] \\ 0 & \text{si } x > \ln(2) \end{cases}$$

12.13 Soit X une variable aléatoire suivant une loi exponentielle. Déterminer α pour que $\mathbb{P}(X > \alpha) = \mathbb{P}(X \leq \alpha)$.

Soit X une variable aléatoire suivant une loi exponentielle de paramètre $\lambda > 0$. On connaît une densité de X :

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

et sa fonction de répartition :

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

On cherche donc α tel que $\mathbb{P}(X > \alpha) = \mathbb{P}(X \leq \alpha)$.

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X > \alpha) = \mathbb{P}(X \leq \alpha) &\iff 1 - \mathbb{P}(X \leq \alpha) = \mathbb{P}(X \leq \alpha) \\ &\iff 2\mathbb{P}(X \leq \alpha) = 1 \\ &\iff F(\alpha) = \frac{1}{2} \\ &\iff 1 - e^{-\lambda\alpha} = \frac{1}{2} \text{ (car nécessairement } \alpha > 0) \\ &\iff e^{-\lambda\alpha} = \frac{1}{2} \\ &\iff -\lambda\alpha = -\ln(2) \\ &\iff \alpha = \frac{\ln(2)}{\lambda} \end{aligned}$$

12.14 Soit X une variable suivant une loi uniforme sur $[-1, 3]$. Déterminer la loi de $Y = X^2$.

Soit X une variable suivant une loi uniforme sur $[-1, 3]$ (intervalle de longueur 4). On connaît donc une densité de X :

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

et la fonction de répartition de X :

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

Soit $Y = X^2$ et notons G la fonction de répartition de Y .

Puisque $X(\Omega) = [-1, 3]$, on en déduit que $Y(\Omega) = [0, 9]$. On a donc déjà :

$$\forall x \leq 0, G(x) = 0, \quad \forall x \geq 9, G(x) = 1$$

Soit $x \in [0, 9]$.

$$G(x) = \mathbb{P}(Y \leq x) = \mathbb{P}(X^2 \leq x) = \mathbb{P}(-\sqrt{x} \leq X \leq \sqrt{x}) = F(\sqrt{x}) - F(-\sqrt{x})$$

1er cas : si $x \in [0, 1]$, alors $G(x) = \frac{\sqrt{x}+1}{4} - \frac{-\sqrt{x}+1}{4} = \frac{\sqrt{x}}{2}$.

2ème cas : si $x \in [1, 9]$, alors $G(x) = \frac{\sqrt{x}+1}{4} - 0 = \frac{\sqrt{x}+1}{4}$

En résumé :

$$\forall x \in \mathbb{R}, G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{\sqrt{x}}{2} & \text{si } x \in [0, 1] \\ \frac{\sqrt{x}+1}{4} & \text{si } x \in [1, 9] \\ 1 & \text{si } x \geq 9 \end{cases}$$

Remarquons que G est une fonction continue sur \mathbb{R} et de classe \mathcal{C}^1 sur $\mathbb{R} \setminus \{0, 1, 9\}$, donc Y est une variable aléatoire à densité.

De plus, une densité de Y est donné par exemple par la fonction g :

$$\forall x \in \mathbb{R}, g(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{1}{4\sqrt{x}} & \text{si } x \in]0, 1] \\ \frac{1}{8\sqrt{x}} & \text{si } x \in]1, 9[\\ 0 & \text{si } x \geq 9 \end{cases}$$

12.15 Soit X une variable aléatoire strictement positive et soit $\lambda > 0$. On définit les variables aléatoires U et V par :

$$U = 1 - X, \quad V = -\frac{\ln(X)}{\lambda}$$

- Déterminer les lois de U et V si X suit une loi uniforme sur $[0, 1]$
- Déterminer la loi de X si V suit une loi exponentielle de paramètre λ .

1. Supposons que X suive une loi uniforme sur $[0, 1]$. Une densité de X est donc donnée par

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_X(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in [0, 1] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

et sa fonction de répartition est :

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

Soit $U = 1 - X$. On a déjà $U(\Omega) = [0, 1]$, et donc, en notant F_U la fonction de répartition de U :

$$\forall x \leq 0, F_U(x) = 0, \quad \forall x \geq 1, F_U(x) = 1$$

De plus, pour tout $x \in [0, 1]$,

$$F_U(x) = \mathbb{P}(U \leq x) = \mathbb{P}(1 - X \leq x) = \mathbb{P}(X \geq 1 - x) = 1 - \mathbb{P}(X \leq 1 - x) = 1 - F_X(1 - x) = 1 - (1 - x) = x = F_X(x)$$

On remarque donc que $\forall x \in \mathbb{R}, F_U(x) = F_X(x)$, donc U et X suivent la même loi, une loi uniforme sur $[0, 1]$.

Soit $V = -\frac{\ln(X)}{\lambda}$. Déjà remarquons que puisque $X(\Omega) = [0, 1]$, et qu'on a $\mathbb{P}(X = 0) = 0$, on peut supposer que presque sûrement $X(\Omega) =]0, 1]$, donc la variable V est bien définie (presque sûrement). De plus, puisque $t \mapsto -\frac{\ln(t)}{\lambda}$ est à valeurs dans $[0, +\infty[$ sur $]0, 1]$, on en déduit que $V(\Omega) = [0, +\infty[$.

En notant F_V la fonction de répartition de V :

$$\forall x \leq 0, F_V(x) = 0$$

De plus, pour tout $x \geq 0$,

$$F_V(x) = \mathbb{P}(V \leq x) = \mathbb{P}\left(-\frac{\ln(X)}{\lambda} \leq x\right) = \mathbb{P}(\ln(X) \geq -\lambda x) = \mathbb{P}(X \geq e^{-\lambda x}) = 1 - F_X(e^{-\lambda x}) = 1 - e^{-\lambda x}$$

On reconnaît donc que V suit une loi exponentielle de paramètre λ .

2. Supposons que V suive une loi exponentielle de paramètre λ . Une densité de V est donc donnée par

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

et sa fonction de répartition est :

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

On sait que $V = -\frac{\ln(X)}{\lambda}$, donc autrement dit $X = e^{-\lambda V}$. Déjà remarquons que puisque $V(\Omega) = [0, +\infty[$, on a $X(\Omega) =]0, 1]$

En notant F_X la fonction de répartition de X , on a donc déjà :

$$- \forall x \leq 0, F_X(x) = 0$$

$$- \forall x \geq 1, F_X(x) = 1$$

Enfin, pour tout $x \in]0, 1]$

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \mathbb{P}\left(e^{-\lambda V} \leq x\right) = \mathbb{P}(-\lambda V \leq \ln(x)) = \mathbb{P}\left(V \geq -\frac{\ln(x)}{\lambda}\right) = 1 - F_V\left(-\frac{\ln(x)}{\lambda}\right) = 1 - \left(1 - e^{\lambda \frac{\ln(x)}{\lambda}}\right) = e^{\ln(x)} = x$$

Finalement,

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ x & \text{si } x \in]0, 1] \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

et on a donc montré que X suit une loi uniforme sur $]0, 1]$, et donc presque sûrement une loi uniforme sur $[0, 1]$.

12.16 Soient X_1, X_2, \dots, X_n n variables aléatoires indépendantes qui suivent une loi uniforme sur $[a, b]$. On pose $Y_n = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$. Déterminer la loi de Y_n .

Soient X_1, X_2, \dots, X_n n variables aléatoires indépendantes qui suivent une loi uniforme sur $[a, b]$: une densité commune est :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

et leur fonction de répartition est :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 1 & \text{si } x \geq b \end{cases}$$

Puisque pour tout $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, $X_i(\Omega) = [a, b]$, on a encore $Y_n(\Omega) = [a, b]$. Si on note G la fonction de répartition de Y_n , on a donc :

$$\forall x \leq a, G(x) = 0, \quad \forall x \geq b, G(x) = 1$$

Soit à présent $x \in [a, b]$. Alors :

$$\begin{aligned} G(x) &= \mathbb{P}(Y_n \leq x) = \mathbb{P}(\max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq x) \\ &= \mathbb{P}([X_1 \leq x] \cap [X_2 \leq x] \cap \dots \cap [X_n \leq x]) \\ &= \mathbb{P}(X_1 \leq x) \mathbb{P}(X_2 \leq x) \times \dots \times \mathbb{P}(X_n \leq x) \text{ (par indépendance)} \\ &= F(x) F(x) \times \dots \times F(x) \text{ (car les } X_i \text{ suivent la même loi)} \\ &= (F(x))^n \\ &= \left(\frac{x-a}{b-a}\right)^n \end{aligned}$$

12.17 Soit X une variable aléatoire admettant une densité f . On suppose que X prend ses valeurs dans \mathbb{R}^+ .

On note $Y = \text{Ent}(X)$ (partie entière de X).

1. Déterminer la loi de Y .
2. Montrer que $\mathbb{E}[Y]$ existe si et seulement si $\mathbb{E}[X]$ existe.
3. Montrer que si $\mathbb{E}[X]$ existe, alors :

$$\mathbb{E}[Y] \leq \mathbb{E}[X] \leq \mathbb{E}[Y] + 1$$

1. Puisque $X(\Omega) = \mathbb{R}^+$ et que $Y = \text{Ent}(X)$, on en déduit que $Y(\Omega) = \{0, 1, 2, \dots\} = \mathbb{N}$, donc en particulier Y est une variable discrète.

Soit $k \in \mathbb{N}$. Alors, en notant F la fonction de répartition de X ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y = k) &= \mathbb{P}(\text{Ent}(X) = k) \\ &= \mathbb{P}(k \leq X < k + 1) \\ &= F(k + 1) - F(k) \\ &= \int_{-\infty}^{k+1} f(t)dt - \int_{-\infty}^k f(t)dt \\ &= \int_k^{k+1} f(t)dt \end{aligned}$$

2. Rappelons que, sous réserve de convergence,

$$\mathbb{E}[Y] = \sum_{k=0}^{+\infty} k\mathbb{P}(X = k) = \sum_{k=0}^{+\infty} \int_k^{k+1} kf(t)dt$$

Rappelons également que, sous réserve de convergence

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} tf(t)dt = \int_0^{+\infty} tf(t)dt = \sum_{k=0}^{+\infty} \int_k^{k+1} (k + 1)f(t)dt$$

- On a pour tout $k \in \mathbb{N}$,

$$\begin{aligned} &\forall k \in \mathbb{N}, \forall t \in [k, k + 1], \quad k \leq t \leq k + 1 \\ \implies &\forall k \in \mathbb{N}, \forall t \in [k, k + 1], \quad kf(t) \leq tf(t) \leq (k + 1)f(t) \\ \implies &\forall k \in \mathbb{N}, \int_k^{k+1} kf(t)dt \leq \int_k^{k+1} tf(t)dt \leq \int_k^{k+1} (k + 1)f(t)dt \quad (*) \end{aligned}$$

et signalons que les trois termes étant positifs.

- Si $\mathbb{E}[Y]$ existe, alors la série $\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} kf(t)dt$ converge, et puisqu'on sait que la série $\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} f(t)dt$ existe également (et vaut 1, par définition puisque f est une densité de probabilité), on a par somme de séries convergentes que $\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} (k + 1)f(t)dt$ converge.

La deuxième inégalité dans (*) prouve alors, par comparaison des séries à termes positifs, que la série

$$\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} tf(t)dt \text{ converge, autrement dit que } \mathbb{E}[X] \text{ existe.}$$

- Si $\mathbb{E}[X]$ existe, alors la série $\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} t f(t) dt$ converge et la première inégalité dans (*) prouve alors,

par comparaison des séries à termes positifs, que la série $\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} k f(t) dt$ converge, autrement dit que $\mathbb{E}[Y]$ existe.

3. Montrer que si $\mathbb{E}[X]$ existe, alors $\mathbb{E}[Y]$ existe également, et en remplaçant dans (*) par les valeurs, sachant que l'intégrale $\sum_{k \geq 0} \int_k^{k+1} f(t) dt$ converge vers 1 par définition de f densité de probabilité, on obtient bien :

$$\mathbb{E}[Y] \leq \mathbb{E}[X] \leq \mathbb{E}[Y] + 1$$

12.18 On suppose que la distance en mètres parcourue par un javelot suit une loi normale de paramètres inconnus $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$. Au cours d'un entraînement, on constate que :

- 10% des javelots atteignent plus de 75 mètres.
- 25% des javelots parcourent moins de 50 mètres.

A l'aide des tables de la fonction de répartition de la loi $\mathcal{N}(0, 1)$, calculer la longueur moyenne parcourue par un javelot ainsi que l'écart-type de cette longueur.

Soit X la variable aléatoire égale à la distance parcourue par le javelot. On sait donc que X suit une loi normale $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$.

On sait que

$$\mathbb{P}(X > 75) = \frac{1}{10}, \quad \mathbb{P}(X < 50) = \frac{1}{4}$$

On aimerait utiliser les tables de la fonction de répartition de la loi normale. Or ces tables ne donnent que celles de la loi normale $\mathcal{N}(0, 1)$. On doit donc créer une loi normale centrée réduite à partir de X .

Posons $Y = \frac{X - m}{\sigma}$ la variable centrée réduite associée à X . On sait que Y suit alors une loi $\mathcal{N}(0, 1)$.

On a alors :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X > 75) &= \mathbb{P}(X - m > 75 - m) \\ &= \mathbb{P}\left(\frac{X - m}{\sigma} > \frac{75 - m}{\sigma}\right) \\ &= \mathbb{P}\left(Y > \frac{75 - m}{\sigma}\right) \\ &= 1 - \Phi\left(\frac{75 - m}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

où Φ désigne la fonction de répartition de Y suivant la loi $\mathcal{B}(0, 1)$.

On cherche donc m et σ^2 tels que

$$1 - \Phi\left(\frac{75 - m}{\sigma}\right) = \frac{1}{10} \iff \Phi\left(\frac{75 - m}{\sigma}\right) = \frac{9}{10}$$

Ainsi, la table donne que $\frac{75 - m}{\sigma} \simeq 1.28$

De même :

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X < 50) &= \mathbb{P}(X - m < 50 - m) \\ &= \mathbb{P}\left(\frac{X - m}{\sigma} < \frac{50 - m}{\sigma}\right) \\ &= \mathbb{P}\left(Y < \frac{50 - m}{\sigma}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{50 - m}{\sigma}\right)\end{aligned}$$

On cherche donc m et σ^2 tels que

$$\Phi\left(\frac{50 - m}{\sigma}\right) = \frac{1}{4}$$

Or, la table ne contient pas la valeur 0.25, donc on utilise la propriété importante de Φ :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$

On a donc

$$\Phi\left(\frac{50 - m}{\sigma}\right) = \frac{1}{4} \iff 1 - \Phi\left(\frac{m - 50}{\sigma}\right) = \frac{1}{4} \iff \Phi\left(\frac{m - 50}{\sigma}\right) = \frac{3}{4}$$

Ainsi, la table donne que $\frac{m - 50}{\sigma} \simeq 0.67$

On résout donc finalement le système suivant :

$$\begin{cases} \frac{75 - m}{\sigma} \simeq 1.28 \\ \frac{m - 50}{\sigma} \simeq 0.67 \end{cases} \iff \begin{cases} 75 - m \simeq 1.28\sigma \\ m - 50 \simeq 0.67\sigma \end{cases} \iff \begin{cases} m \simeq 58.59 \\ \sigma \simeq 12.82 \end{cases}$$

La longueur moyenne parcourue par le javelot est donc d'environ 58.59 mètres et l'écart-type est d'environ 12.82