

8 Variables aléatoires continues

I – Rappels sur la fonction de répartition

Définition 8.1 – Soit X une variable aléatoire. On appelle **fonction de répartition** de la variable aléatoire X la fonction F_X définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_X(x) = P(X \leq x).$$

Proposition 8.2

Soit X une variable aléatoire discrète définie sur Ω . On note $X(\Omega) = \{x_1, x_2, \dots\}$ avec $x_1 < x_2 < \dots$. Alors

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < x_1, \\ P(X = x_1) + \dots + P(X = x_k) & \text{si } x_k \leq x < x_{k+1}, \\ 1 & \text{si } x \geq \max_{i \in \mathbb{N}} x_i. \end{cases}$$

En particulier, F_X est constante sur $[x_k, x_{k+1}[$.

Exemple 8.3 – Un sac contient cinq jetons numérotés de 1 à 5. Pour jouer une partie, on doit miser 1€. On tire au hasard un jeton. Si on tire le numéro 1 on gagne 4€, si on tire un numéro pair on reçoit 2€ et rien sinon. On note X le gain algébrique.

X est une variable aléatoire et $X(\Omega) = \{-1, 1, 3\}$. La loi de X est donnée par

$$P(X = -1) = \frac{2}{5}, \quad P(X = 1) = \frac{2}{5} \quad \text{et} \quad P(X = 3) = \frac{1}{5}.$$

Je résume cela dans le tableau suivant :

x	-1	1	3
$P(X = x)$	$\frac{2}{5}$	$\frac{2}{5}$	$\frac{1}{5}$

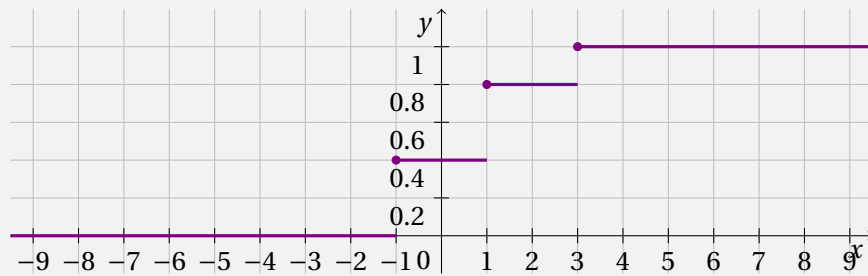
Alors

- lorsque $x < -1$, $F_X(x) = 0$,
- lorsque $-1 \leq x < 1$, $F_X(x) = P(X = -1) = \frac{2}{5}$,
- lorsque $1 \leq x < 3$, $F_X(x) = P(X = -1) + P(X = 1) = \frac{2}{5} + \frac{2}{5} = \frac{4}{5}$,
- lorsque $x \geq 3$, $F_X(x) = 1$.

Je résume ceci par

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1, \\ \frac{2}{5} & \text{si } -1 \leq x < 1, \\ \frac{4}{5} & \text{si } 1 \leq x < 3, \\ 1 & \text{si } x \geq 3. \end{cases}$$

Et voici le tracé de la fonction de répartition :



II – Généralités

1 – Notion de variable aléatoire à densité

Définition 8.4 – Soient X une variable aléatoire et F_X sa fonction de répartition.

On dit que X est une **variable aléatoire à densité** si et seulement s'il existe une fonction f vérifiant les quatre conditions suivantes :

- Pour tout $x \in \mathbb{R}$, $f(x) \geq 0$.
- La fonction f est continue sur \mathbb{R} , sauf éventuellement en un nombre **fini** de réels.
- L'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ converge et $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$.
- Pour tout $x \in \mathbb{R}$, $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$.

Lorsque les conditions précédentes sont vérifiées, alors la fonction f est appelée **densité** de X .

Définition 8.5 – Une fonction f est une **densité de probabilité** (ou plus simplement **densité**) si et seulement si

1. Pour tout $x \in \mathbb{R}$, $f(x) \geq 0$.
2. f est continue par morceaux, avec un nombre fini de points de discontinuité.
3. L'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ converge et $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$.

Exemple 8.6 – On considère la fonction f suivante

$$f: \begin{array}{l} \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \\ x \mapsto \frac{e^x}{(1+e^x)^2} \end{array}.$$

Montrer que la fonction f est une densité de probabilité.

1. Pour tout x de \mathbb{R} , $e^x > 0$ et $(1+e^x)^2 > 0$. Donc $f(x) > 0$.
2. La fonction f est continue sur \mathbb{R} comme quotient de fonctions continues sur \mathbb{R} .

3. Soit $M \geq 0$. Je calcule $\int_0^M \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx$.

La fonction $f: x \mapsto \frac{e^x}{(1+e^x)^2}$ semble être de la forme $\frac{-u'}{u^2}$ avec $u(x) = 1+e^x$. Alors

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

Donc une primitive de f est donnée par

$$F(x) = -\frac{1}{u(x)} = \frac{-1}{1+e^x}.$$

Ainsi

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

Comme

$$\lim_{M \rightarrow +\infty} \frac{1}{2} - \frac{1}{e^M} = 1,$$

l'intégrale $\int_0^{+\infty} \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx$ converge et

$$\int_0^{+\infty} \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx = \frac{1}{2}.$$

De même, pour $m \leq 0$,

$$\int_m^0 \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx = \left[\frac{-1}{1+e^x} \right]_m^0 = \frac{1}{1+e^m} - \frac{1}{2}.$$

Et comme

$$\lim_{m \rightarrow -\infty} \frac{1}{1+e^m} - \frac{1}{2} = 1 - \frac{1}{2},$$

l'intégrale $\int_{-\infty}^0 \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx$ converge et

$$\int_{-\infty}^0 \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx = \frac{1}{2}.$$

En résumé, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx$ converge et

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx = \int_{-\infty}^0 \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx + \int_0^{+\infty} \frac{e^x}{(1+e^x)^2} dx = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 1.$$

La fonction f vérifie donc bien les trois points de la définition ci-dessus.
Donc f est bien une densité de probabilité.

Théorème 8.7

Si X est une variable aléatoire à densité, de fonction de répartition F_X et de densité f , alors en chaque réel x où f est continue, la fonction f vérifie $f(x) = F'_X(x)$.

Théorème 8.8

Si X est une variable aléatoire à densité, de fonction de répartition F_X , alors toute fonction f à valeurs positives qui vérifie $f(x) = F'_X(x)$, sauf éventuellement en un nombre fini de points, est une densité de X .

Exemple 8.9 – Soit X une variable aléatoire de fonction de répartition $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1, \\ 1 - \frac{1}{x} & \text{si } x \geq 1. \end{cases}$

On admet que X est une variable aléatoire à densité. Déterminer une densité de X .

La fonction F_X est dérivable sur $\mathbb{R} \setminus \{1\}$ et pour tout $x \in \mathbb{R}$,

$$F'_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1, \\ \frac{1}{x^2} & \text{si } x > 1. \end{cases}$$

Donc une densité de f est donnée par

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1, \\ \frac{1}{x^2} & \text{si } x \geq 1. \end{cases}$$

Remarque 8.10 – Il n'y a pas unicité de la densité pour une variable à densité donnée. En effet, si f est une densité de X , alors toute fonction g positive, égale à f sauf en un nombre fini de points, est également une densité de X .

2 – Calculs de probabilités avec des variables aléatoires à densité

Proposition 8.11

Soient X une variable aléatoire à densité, F_X sa fonction de répartition et f_X une densité de X .

Soient a et b deux réels avec $a < b$. On rappelle que $P(X \leq a) = F_X(a) = \int_{-\infty}^a f(t) dt$. Alors

- $P(X < a) = P(X \leq a) = F_X(a) = \int_{-\infty}^a f_X(t) dt$,
- $P(X = a) = 0$,
- $P(X \geq a) = P(X > a) = 1 - F_X(a) = \int_a^{+\infty} f_X(t) dt$,
- $P(a < X < b) = P(a \leq X < b) = P(a < X \leq b) = P(a \leq X \leq b) = F_X(b) - F_X(a) = \int_a^b f_X(t) dt$.

Exemple 8.12 –

1. Soit X une variable aléatoire, de fonction de répartition

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 2, \\ 1 - \frac{8}{x^3} & \text{si } x \geq 2. \end{cases}$$

On admet que X est une variable aléatoire à densité. Calculer $P(X \geq 0)$, $P(-1 \leq X < 3)$, $P(X < 4)$.

D'après la proposition ci-dessus,

- $P(X \geq 0) = 1 - F_X(0) = 1 - 0 = 1$,
- $P(-1 \leq X < 3) = F_X(3) - F_X(-1) = 1 - \frac{8}{3^3} - 0 = 1 - \frac{8}{27} = \frac{19}{27}$,
- $P(X < 4) = F_X(4) = 1 - \frac{8}{4^3} = 1 - \frac{8}{64} = 1 - \frac{1}{8} = \frac{7}{8}$.

2. Soit X une variable aléatoire à densité, de densité

$$f_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 0, \\ e^{-t} & \text{si } t > 0. \end{cases}$$

Calculer $P(X \leq 2)$, $P(2 < X \leq 3)$ et $P(X \geq 1)$.

D'après la proposition ci-dessus,

- $P(X \leq 2) = \int_{-\infty}^2 f_X(t) dt = \int_0^2 e^{-t} dt$, car $f_X(t) = 0$ si $t \leq 0$,
- $P(2 < X \leq 3) = \int_2^3 f_X(t) dt = \int_2^3 e^{-t} dt$,
- $P(X \geq 1) = \int_1^{+\infty} f_X(t) dt = \int_1^{+\infty} e^{-t} dt$.

Une primitive de e^{-t} est donnée par $-e^{-t}$, donc

$$P(X \leq 2) = \int_0^2 e^{-t} dt = \left[-e^{-t} \right]_0^2 = 1 - e^{-2} \quad \text{et} \quad P(2 < X \leq 3) = \int_2^3 e^{-t} dt = \left[-e^{-t} \right]_2^3 = e^{-2} - e^{-3}.$$

Enfin pour $M \geq 1$,

$$\int_1^M e^{-t} dt = \left[-e^{-t} \right]_1^M = e^{-1} - e^{-M}.$$

Or $\lim_{M \rightarrow +\infty} e^{-1} - e^{-M} = e^{-1}$ donc

$$P(X \geq 1) = \int_1^{+\infty} e^{-t} dt = e^{-1}.$$

3 – Espérance d'une variable à densité

Définition 8.13 – Sous réserve de convergence de l'intégrale, l'espérance de X est le réel noté $E(X)$ défini par

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

Exemple 8.14 – Soit X une variable aléatoire de densité $f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 0, \\ e^{-t} & \text{si } t > 0. \end{cases}$

X admet-elle une espérance? Si oui, la calculer.

Il faut étudier la convergence de l'intégrale généralisée

$$\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt.$$

Comme f est nulle sur $] -\infty, 0]$, l'intégrale sur $] -\infty, 0]$ converge et vaut 0. Par ailleurs, soit $M \geq 0$.

Je calcule $\int_0^M t e^{-t} dt$. Pour cela, j'effectue une intégration par parties. Je pose

$$\begin{aligned} u'(t) &= e^{-t} & u(t) &= -e^{-t} \\ v(t) &= t & v'(t) &= 1 \end{aligned}$$

Alors

$$\int_0^M t e^{-t} dt = \left[-t e^{-t} \right]_0^M + \int_0^M e^{-t} dt = -M e^{-M} + \left[-e^{-t} \right]_0^M = -M e^{-M} + 1 - e^{-M}.$$

Or $\lim_{M \rightarrow +\infty} -M e^{-M} + 1 - e^{-M} = 1$ donc l'intégrale $\int_0^{+\infty} t e^{-t} dt$ converge et

$$\int_0^{+\infty} t e^{-t} dt = 1.$$

En résumé, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t e^{-t} dt$ converge et vaut 1. Ainsi X admet une espérance et

$$E(X) = 1.$$

Proposition 8.15

Soient X une variable aléatoire à densité admettant une espérance et a et b deux réels. Si $a \neq 0$, la variable aléatoire $Y = aX + b$ admet une espérance et

$$E(aX + b) = aE(X) + b.$$

4 – Variance d'une variable aléatoire à densité

Définition 8.16 – Une variable aléatoire X de densité f admet un **moment d'ordre 2** lorsque X^2 admet une espérance. Dans ce cas, on appelle **moment d'ordre 2** de X le réel

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt.$$

Définition 8.17 – Si une variable aléatoire X de densité f admet un moment d'ordre 2, alors on appelle **variance** de X et on note $V(X)$ le réel défini par

$$V(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (t - E(X))^2 f(t) dt.$$

Définition 8.18 – Si X est une variable aléatoire à densité admettant une variance, on appelle **écart-type** de X , le réel positif noté σ_X défini par

$$\sigma_X = \sqrt{V(X)}.$$

Théorème 8.19 – Formule de König-Huygens

Si X est une variable aléatoire à densité possédant une variance, alors

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

**Méthode 8.20 – Montrer qu'une variable à densité possède une variance et la calculer.**

- Si X n'admet pas d'espérance, alors elle n'admet pas de variance.
- Si X admet une espérance, il faut regarder si $E(X^2)$ existe.
 - ▷ Si non, alors X n'admet pas de variance.
 - ▷ Si oui, alors on la calcule en utilisant la formule de König-Huygens

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

Exemple 8.21 – Soit X une variable aléatoire de densité $f(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 0 \\ e^{-t} & \text{si } t > 0. \end{cases}$

X admet-elle une variance? Si oui, la calculer.

Je sais déjà que X admet une espérance et que $E(X) = 1$.

Je cherche à savoir si $E(X^2)$ existe, i.e. si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge.

Comme f est nulle sur $] -\infty, 0]$, l'intégrale $\int_{-\infty}^0 f(t) dt$ converge et vaut 0. Soit maintenant $M \geq 0$.

Je calcule $\int_0^M t^2 f(t) dt = \int_0^M t^2 e^{-t} dt$. Pour cela, j'effectue une première intégration par parties.

Je pose

$$u'(t) = e^{-t}$$

$$u(t) = -e^{-t}$$

$$v(t) = t^2$$

$$v'(t) = 2t$$

Alors

$$\int_0^M t^2 e^{-t} dt = \left[-t^2 e^{-t} \right]_0^M + 2 \int_0^M t e^{-t} dt = -M^2 e^{-M} + 2 \int_0^M t e^{-t} dt.$$

Or je sais déjà que $\int_0^M t e^{-t} dt = -M e^{-M} + 1 - e^{-M}$, donc

$$\int_0^M t^2 e^{-t} dt = -M^2 e^{-M} - 2M e^{-M} + 2 - 2e^{-M}.$$

Et comme $\lim_{M \rightarrow +\infty} -M^2 e^{-M} - 2M e^{-M} + 2 - 2e^{-M} = 2$, l'intégrale $\int_0^{+\infty} f(t) dt$ converge et vaut 2.

Donc l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ converge et vaut 2. Autrement dit, $E(X^2)$ existe et vaut 2.

Ainsi X admet une variance que je peux obtenir par la formule de König-Huygens :

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = 2 - 1^2 = 1.$$

Proposition 8.22

Si X est une variable aléatoire possédant une variance, alors pour tous réels a et b , $aX + b$ admet une variance et

$$V(aX + b) = a^2 V(X).$$

Exemple 8.23 – On reprend la variable aléatoire X de l'exemple précédent et on note $Y = 3 - 2X$. Y admet-elle une variance? Si oui, la calculer.

D'après la propriété ci-dessus, Y admet une variance et

$$V(Y) = V(3 - 2X) = (-2)^2 V(X) = 4 \times 1 = 4.$$

III – Lois usuelles à densité

1 – Loi uniforme sur un intervalle

Dans ce paragraphe, a et b sont des nombres réels avec $a < b$.

La loi uniforme sur $[a, b]$ est la loi du tirage au hasard d'un nombre dans cet intervalle : la variable X a autant de chance de tomber n'importe où dans l'intervalle $[a, b]$.

Définition 8.24 – On dit que X suit une **loi uniforme** sur $[a, b]$ lorsque X est la variable aléatoire de densité f définie par

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

On note $X \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b])$.

Voici la représentation graphique de la densité f d'une loi uniforme sur $[a, b]$:



Remarque 8.25 – La fonction f définie sur $[a, b]$ par $f(t) = \frac{1}{b-a}$ est bien une densité de probabilité sur l'intervalle $[a, b]$ puisque

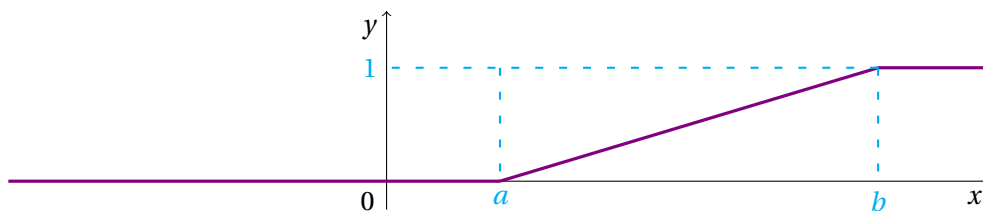
- f est positive et continue sur $\mathbb{R} \setminus \{a, b\}$,
- $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = \int_a^b \frac{1}{b-a} dt = \left[\frac{t}{b-a} \right]_a^b = \frac{b}{b-a} - \frac{a}{b-a} = 1$.

Proposition 8.26

Si X suit une loi uniforme sur $[a, b]$, alors la fonction de répartition F_X de X est donnée par

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < a, \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } x \in [a, b], \\ 1 & \text{si } x > b. \end{cases}$$

Voici la représentation graphique de la fonction de répartition F_X d'une loi uniforme sur $[a, b]$:



Proposition 8.27

Si X suit une loi uniforme sur $[a, b]$, alors X admet une espérance et une variance et

$$E(X) = \frac{a+b}{2} \quad \text{et} \quad V(X) = \frac{(b-a)^2}{12}.$$

Exemple 8.28 – Le temps d'attente T , en minutes, auprès du standard téléphonique du service après-vente d'une entreprise suit une loi uniforme sur l'intervalle $[0.5, 9.5]$.

1. Quelle est la probabilité que le temps d'attente soit inférieur à 2 minutes?
2. Quelle est la probabilité que le temps d'attente soit supérieur à 3 minutes?
3. Quel est le temps d'attente moyen auprès du standard téléphonique?

1. La probabilité que le temps d'attente soit inférieur à 2 minutes est

$$P(T \leq 2) = F_T(2) = \frac{2-0.5}{9} = \frac{1}{6}.$$

2. La probabilité que le temps d'attente soit supérieur à 3 minutes est

$$P(T \geq 3) = 1 - F_T(3) = \frac{9.5-3}{9} = \frac{13}{18}.$$

3. L'espérance mathématique de T est $E(T) = \frac{0.5+9.5}{2} = 5$.

Le temps d'attente moyen auprès du standard téléphonique est de 5 minutes.

2– Loi exponentielle

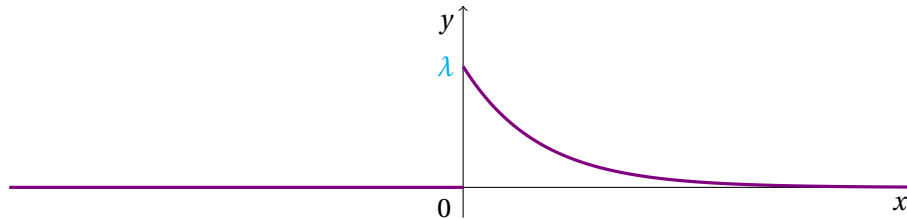
Dans ce paragraphe, λ désigne un nombre réel strictement positif.

Définition 8.29 – On dit que X suit une **loi exponentielle** de paramètre λ lorsque X est la variable aléatoire de densité f définie par

$$f(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} & \text{si } t \geq 0, \\ 0 & \text{si } t < 0. \end{cases}$$

On note $X \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda)$.

Voici la représentation graphique de la densité f d'une loi exponentielle de paramètre λ :

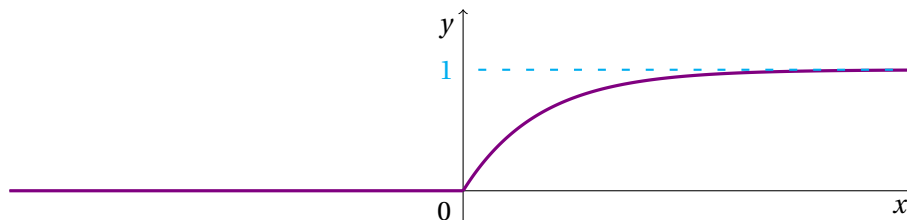


Proposition 8.30

Si X suit une loi exponentielle de paramètre λ , alors la fonction de répartition F_X de X est donnée par

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

Voici la représentation graphique de la fonction de répartition F_X d'une loi exponentielle de paramètre λ :



Proposition 8.31

Si X suit une loi exponentielle de paramètre λ , alors X admet une espérance et une variance et

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

Remarque 8.32 – Les lois exponentielles sont utilisées pour modéliser des *durées de vie*.

3– Loi normale

Dans ce paragraphe, m désigne un nombre réel et σ un réel strictement positif.

Définition 8.33 – On dit que X suit une **loi normale** de paramètres m et σ^2 lorsque X est la variable aléatoire de densité f définie par

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad f(t) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(t-m)^2}{2\sigma^2}}.$$

On note $X \hookrightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2)$.

Proposition 8.34

Si X suit une loi normale de paramètres m et σ^2 , alors X admet une espérance et une variance et

$$E(X) = m \quad \text{et} \quad V(X) = \sigma^2.$$

4 – Loi normale centrée réduite

Définition 8.35 – On dit que X suit la **loi normale centrée réduite** lorsque X est la variable aléatoire de densité f définie par

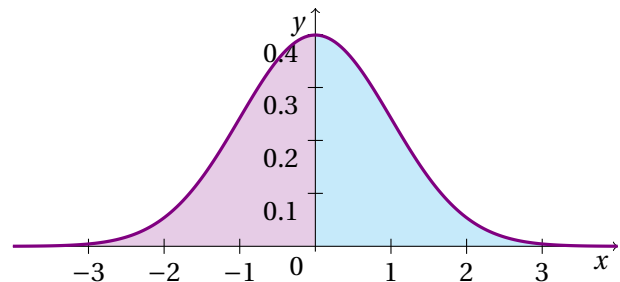
$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad f(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}t^2}.$$

On note $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$.

La courbe de la fonction de densité de la loi normale centrée réduite $\mathcal{N}(0, 1)$ est symétrique par rapport à l'axe des ordonnées, donc les probabilités $P(X \leq 0)$ et $P(X \geq 0)$ sont égales.

Comme $P(X \leq 0) + P(X > 0) = 1$, on en déduit que

$$P(X \leq 0) = P(X \geq 0) = \frac{1}{2}.$$



Définition 8.36 – La fonction de répartition d'une variable aléatoire qui suit la loi $\mathcal{N}(0, 1)$ est la fonction notée Φ définie par

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

Théorème 8.37

On sait déjà que $\Phi(0) = \frac{1}{2}$. Plus généralement, pour tout réel x , la fonction Φ vérifie

$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x).$$

Remarque 8.38 – On ne sait pas expliciter Φ à l'aide des fonctions usuelles.

Proposition 8.39

Si X est une variable aléatoire suivant la loi $\mathcal{N}(0, 1)$, alors X admet une espérance et une variance et

$$E(X) = 0 \quad \text{et} \quad V(X) = 1.$$

Théorème 8.40

Soit X une variable aléatoire. Alors

$$X \text{ suit une loi normale } \mathcal{N}(m, \sigma^2) \iff \frac{X - m}{\sigma} \text{ suit la loi normale centrée réduite } \mathcal{N}(0, 1).$$

