

**Exercice 1** Soit  $X$  une v.a de loi de probabilité uniforme sur  $[0, 1]$ .

- 1) Quelle est la loi de  $U = 1 - X$  ?
- 2) Calculer la densité de la v.a  $Y = \frac{-\log X}{\lambda}$  où  $\lambda$  est une constante positive.
- 3) En déduire la loi de la v.a  $Z = \frac{-\log(1-X)}{\lambda}$ .

**Exercice 2** Soit  $X$  une v.a de loi  $\mathcal{N}(0, 4)$ . Calculer  $P(X^2 \leq 4)$ .

**Exercice 3** Soient  $n$  v.a indépendantes  $X_1, \dots, X_n$  de même loi  $\text{Exp}(\lambda), \lambda > 0$ . Soit  $U = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$  et  $V = \min_{1 \leq i \leq n} X_i$ .

- 1) Exprimer les fonctions de répartition de  $U$  et  $V$  en fonction de celle de  $X_1, \dots, X_n$ .
- 2)  $U$  et  $V$  sont-elles continues? Si oui calculer leurs fonctions de densité.

**Exercice 4** Soit  $f$  la fonction définie sur  $\mathbb{R}$  par  $f(x) = \frac{a}{1+x^2}$ . Déterminer  $a$  pour que  $f$  soit la densité de probabilité d'une variable aléatoire  $X$ . Déterminer la fonction de répartition de  $X$ .  $X$  admet-elle une espérance?

**Exercice 5** Soient  $m, \sigma$  deux réels. On dit que  $X$  suit une loi log-normale de paramètres  $(m, \sigma^2)$  si  $Y = \log X$  suit une loi normale  $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$ . On supposera dans la suite  $m = 0$  et  $\sigma = 1$ .

- 1- Exprimer la fonction de répartition de  $X$  à l'aide de la fonction de répartition  $\Phi$  de la loi normale centrée réduite.
- 2- Calculer sa densité.
- 3- Démontrer que  $E(X) = \sqrt{e}$ .

**Exercice 6** si  $Y = X^2$  avec  $X$  défini sur  $\mathbb{R}$  et suit  $\mathcal{N}(0, 1)$

- 1) Donner sa fonction de répartition ainsi que sa fonction de densité de probabilité.
- 2) calculer sa fonction caractéristique.

**Exercice 7** Soit  $a > 0$  et  $\theta > 0$ , deux paramètres et  $X$  une v.a de densité

$$f(x) = \frac{K}{x^{\theta+1}} 1_{[a, +\infty[}(x)$$

- 1) Déterminer  $K$  en fonction  $a$  et  $\theta$ .
- 2) Calculer les moments de  $X$ .
- 3) Déterminer la loi de  $Y = \log\left(\frac{X}{a}\right)$ .
- 4) Calculer  $E(Y)$ .

**Exercice 8** Soient  $X, Y$  deux variables aléatoires réelles indépendantes de même loi. On suppose qu'elles possèdent un moment d'ordre 2 et on note  $\sigma^2$  leur variance commune. On suppose de plus que  $\frac{X+Y}{\sqrt{2}}$  a même loi que  $X$ .

1. Démontrer que  $X$  est d'espérance nulle.
2. Donner un développement limité à l'ordre 2 de  $\varphi_X$ .
3. Démontrer que  $\forall n \geq 1, \forall t \in \mathbb{R}, \left(\varphi_X\left(\frac{t}{2^{n/2}}\right)\right)^{2^n} = \varphi_X(t)$ .
4. En déduire que  $X$  suit une loi normale dont on précisera les paramètres.
5. Retrouver ce résultat en appliquant le théorème limite central.

**Exercice 9** Soit la v.a  $X \sim G(p)$ .

- 1) Vérifier que cette loi appartient à la famille des lois exponentielles.
- 2) Calculer la fonction caractéristique de  $X$ .
- 3) En déduire  $E(X)$  et  $\text{var}(X)$ .

**Exercice 10** Soit  $(X, Y)$  un couple de v.a réelles dont la densité est définie sur  $\mathbb{R}^2$  par

$$f_{X,Y}(x, y) = \theta^2 e^{-\theta x} \mathbf{1}_{\{0 \leq y \leq x\}} \quad \theta \in \mathbb{R}_+^2$$

- 1) Montrer que  $X$  et  $Y$  suivent des lois Gamma.
- 2) Montrer que  $\frac{Y}{X}$  suit une loi uniforme.
- 3) Déterminer la loi de  $Z = 2\theta Y$

**Exercice 11** Soient  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $N$  des variables aléatoires indépendantes. On suppose que  $N$  suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda > 0$  et que  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suit une loi de Bernoulli de paramètre  $p \in ]0, 1[$ , c'est-à-dire

$$\forall n \in \mathbb{N}, P(N = n) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} \text{ et } \forall i \in \mathbb{N}, P(Y_i = 1) = 1 - P(Y_i = 0) = p.$$

Déterminer la loi conditionnelle de  $X = \sum_{i=1}^{N+1} Y_i$  sachant  $N$ .

**Exercice 12** Soit  $(X, Y)$  un couple de v.a réelles dont la densité est définie sur  $\mathbb{R}^2$  par

$$f_{X,Y}(x, y) = \frac{1}{2\pi} \exp\left(\frac{1}{2}x(1+y^2)\mathbf{1}_{]0, +\infty[}(x)\right) \quad \theta \in \mathbb{R}_+^2$$

1. Quelle est la loi de  $Y$  sachant  $X = x$  avec  $x > 0$ .
2. Calculer  $E(Y|X = x)$  puis expliciter  $E(Y|X)$ .
3. Montrer que  $E[E(Y|X)]$  existe mais que  $E(Y)$  n'existe pas.

**Exercice 13** Soit  $(X, Y)$  un vecteur aléatoire de loi uniforme sur le triangle  $T = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / 0 \leq y \leq x \leq 1\}$ , c'est-à-dire de densité

$$f_{(X,Y)}(x, y) = 2 \times \mathbf{1}_{0 \leq y \leq x \leq 1}, \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2.$$

- 1.(a) Donner la loi de  $Y$  sachant  $X$ .
- (b) En déduire  $E(Y|X)$ .
- (c) Calculer  $E(Y)$  et  $E(XY)$ .

2. Montrer que  $Z = YX$  est bien définie presque sûrement et donner la conditionnelle de  $Z$  sachant  $X$ . Montrer que  $Z$  est indépendant de  $X$  et donner sa loi.

## Solution des exercices

### EXO1

On a  $f_X(x) = 1_{[0,1]}(x)$  et donc

$$\begin{aligned} F_U(x) &= P(U \leq x) = P(1 - X \leq x) \\ &= P(X \geq 1 - x) \\ &= 1 - F_X(1 - x). \end{aligned}$$

Donc  $U$  est une v.a absolument continue de fonction de densité :

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

$$\Rightarrow f_U(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \Rightarrow U \sim \mathcal{U}[0, 1]$$

2) On a

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P\left(\frac{-\log(X)}{\lambda} \leq y\right) = P(-\log(X) \leq \lambda y) \\ &= P(\log(X) \geq -\lambda y) = P(X \geq e^{-\lambda y}) = 1 - P(X < e^{-\lambda y}) \\ &= P(\log(X) \geq -\lambda y) = P(X \geq e^{-\lambda y}) = 1 - P(X < e^{-\lambda y}) \\ &= 1 - F_X(e^{-\lambda y}) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow f_Y(y) = \lambda e^{-\lambda y} f_X(e^{-\lambda y}) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda y} & \text{si } \lambda e^{-\lambda y} \in [0, 1] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda y} & \text{si } y \geq 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\Rightarrow Y \sim \mathcal{E}(\lambda)$$

3)  $Z = \frac{-\log(1-X)}{\lambda} \sim \mathcal{E}(\lambda)$  même preuve que 2) en utilisant le résultat obtenu en 1) :  $U = 1 - X \sim \mathcal{U}[0, 1]$

### EXO2

On pose  $Z = \frac{X^2}{4} = \left(\frac{X}{2}\right)^2$ . La v.a  $X \sim \mathcal{N}(0, 4) \Rightarrow \frac{X}{2} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Ceci implique que  $Z \sim \chi^2_1(1)$ .

$$\begin{aligned} P(X^2 \leq 4) &= P(4Z \leq 4) \\ &= P(Z \leq 1) = F_Z(1) \end{aligned}$$

$F_Z(1)$  est lue sur la table du  $\chi^2$ .

### EXO3

1) a-

$$\begin{aligned} F_U(y) &= P(U \leq y) = P\left(\max_{1 \leq i \leq n} X_i \leq y\right) \\ &= P(X_i \leq y \forall i) = \prod_{i=1}^n P(X_i \leq y) \\ &= \prod_{i=1}^n F_{X_i}(y) = (F_X(y))^n \end{aligned}$$

b-

$$\begin{aligned}
F_V(y) &= P(V \leq y) = P\left(\min_{1 \leq i \leq n} X_i \leq y\right) \\
&= 1 - P\left(\min_{1 \leq i \leq n} X_i > y\right) = 1 - P(X_i > y \quad \forall i) \\
&= 1 - \prod_{i=1}^n P(X_i > y) = 1 - (P(X_i > y))^n \\
&= 1 - (1 - P(X_i \leq y))^n = 1 - (1 - F_X(y))^n
\end{aligned}$$

2) a-  $F_U(y) = (F_X(y))^n \implies U$  continue

$$\Rightarrow f_U(y) = \frac{\partial F_U(y)}{\partial y} = \frac{\partial (F_X(y))^n}{\partial y} = n (F_X(y))^{n-1} f_X(y).$$

Lorsque  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$

$$\begin{aligned}
\implies f_X(y) &= \lambda e^{-\lambda y} 1_{\{y>0\}} \quad \text{et} \quad F_X(y) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda y} & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\
\Rightarrow f_U(y) &= n(1 - e^{-\lambda y})^{n-1} \lambda e^{-\lambda y} 1_{\{y>0\}}.
\end{aligned}$$

b-  $F_V(y) = 1 - (1 - F_X(y))^n \implies V$  continue

$$\Rightarrow f_V(y) = \frac{\partial F_V(y)}{\partial y} = n(1 - F_X(y))^{n-1} \times f_X(y)$$

Lorsque  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$

$$\implies f_X(y) = \lambda e^{-\lambda y} 1_{\{y>0\}} \quad \text{et} \quad F_X(y) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda y} & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$\Rightarrow$

$$\begin{aligned}
f_V(y) &= n(1 - [1 - e^{-\lambda y}])^{n-1} \times \lambda e^{-\lambda y} 1_{\{y>0\}} \\
&= n(e^{-\lambda y})^{n-1} \times \lambda e^{-\lambda y} 1_{\{y>0\}} = n\lambda e^{-n\lambda y} 1_{\{y>0\}}.
\end{aligned}$$

Donc  $V \sim \text{Exp}(n\lambda)$ .

#### **EXO4**

La fonction  $f$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et positive. Elle va être la densité de probabilité d'une variable aléatoire  $X$  si elle est intégrable et si  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$ .

Une primitive de  $\frac{1}{1+x^2}$  est  $\arctan(x)$  i.e  $\int \frac{1}{1+x^2} dx = \arctan(x)$ . On a donc

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = a \lim_{x \rightarrow +\infty} \arctan(x) - a \lim_{x \rightarrow -\infty} \arctan(x) = a\pi.$$

Ainsi,  $f$  est la densité de probabilité d'une variable aléatoire  $X$  si et seulement si  $a = \frac{1}{\pi}$ . Dans ce cas, la fonction de répartition de  $X$  est donnée par

$$F_X(t) = \int_{-\infty}^t \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{\pi} \arctan(t) + \frac{1}{2}.$$

Enfin,  $X$  n'admet pas d'espérance car la fonction  $xf(x)$  **n'est pas intégrable** sur  $\mathbb{R}$ . En effet, au voisinage de  $+\infty$ , on a  $xf(x) \sim_{+\infty} \frac{1}{\pi x}$  et on conclut par comparaison à une intégrale de Riemann divergente.

$\Rightarrow$

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{\mathbb{R}} xf_X(x) dx = \int_{\mathbb{R}} x \frac{1}{(1+x^2)\pi} dx \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \frac{2x}{(1+x^2)} dx \\ &= \frac{1}{2\pi} [\log(1+x^2)]_{-\infty}^{+\infty} \quad \text{n'existe pas} \end{aligned}$$

### **EXO5**

1-  $X = e^Y$  ne prend ses valeurs que dans  $[0, +\infty[$ . On en déduit que  $F_X(x) = 0$  si  $x \leq 0$ . Pour  $x > 0$ , on a  $X \leq x \iff Y \leq \log x$  et donc  $F_X(x) = \Phi(\log x)$ .

2-Il suffit de dériver, et on trouve

$$f_X(x) = \frac{1}{x} \Phi'(\log x) 1_{[0, +\infty[}(x) = \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\log x)^2}{2}} 1_{[0, +\infty[}(x).$$

3 -Plutôt que d'utiliser la densité, on va utiliser un théorème et écrire

$$E(X) = E(e^Y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^y e^{-\frac{y^2}{2}} dy = \sqrt{e} \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{(y-1)^2}{2}} dy.$$

Après changement de variables  $u = y - 1$ , on reconnaît

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{(y-1)^2}{2}} dy = 1$$

D'où le résultat.

### **EXO6**

$X$  défini sur  $\mathbb{R}$  et suit  $\mathcal{N}(0, 1) \Rightarrow f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{x^2}{2})$

-fonction de répartition de  $Y$  :

$$P(Y < y) = P(-\sqrt{y} < X < +\sqrt{y}) \Rightarrow G(y) = F(\sqrt{y}) - F(-\sqrt{y})$$

-densité de probabilité de  $Y$  :

$$g(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}}f(\sqrt{y}) + \frac{1}{2\sqrt{y}}f(-\sqrt{y}) \Rightarrow g(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}} [f(\sqrt{y}) + f(-\sqrt{y})]$$

en particulier  $g(y) = \frac{f(\sqrt{y})}{\sqrt{y}}$  car  $f$  est une fonction paire.

$$Y = X^2 \Rightarrow g(y) = \frac{f(\sqrt{y})}{\sqrt{y}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^{-1/2} \exp\left(-\frac{y}{2}\right)$$

-fonction caractéristique de  $Y$

$$\begin{aligned} \varphi(t) &= E(e^{itX^2}) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx^2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(1-2it)x^2} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-\frac{1}{2}u^2}}{(1-2it)^{1/2}} du \end{aligned}$$

en posant  $u = (1-2it)^{1/2}x \Rightarrow du = (1-2it)^{1/2}dx \Rightarrow dx = \frac{du}{(1-2it)^{1/2}}$ , on déduit que

$$\varphi(t) = (1-2it)^{-1/2}.$$

### **EXO7**

### **EXO8**

1. L'espérance de  $\frac{X+Y}{\sqrt{2}}$  doit être égale à l'espérance de  $X$ . Si on note  $m$  cette valeur, on doit donc avoir  $2\sqrt{m} = m$ , ce qui donne  $m = 0$ .

2. Puisque  $X$  admet un moment d'ordre 2,  $\varphi_X$  est de classe  $C^2$ . Elle admet donc un développement limité à l'ordre 2 en 0 donné par

$$\varphi_X(u) = \varphi_X(0) + \varphi_X'(0)\frac{u}{1!} + \varphi_X''(0)\frac{u^2}{2!} + o(u^2).$$

Or,  $\varphi_X(0) = 1$ ,  $\varphi_X'(0) = iE(X) = 0$  et  $\varphi_X''(0) = -E(X^2) = -\sigma^2$ . On en déduit que

$$\varphi_X(u) = 1 + \frac{-\sigma^2}{2}u^2 + o(u^2).$$

3. On va d'abord prouver que, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on a  $\left[\varphi_X\left(\frac{t}{\sqrt{2}}\right)\right]^2 = \varphi_X(t)$ .

Une récurrence élémentaire aboutit ensuite au résultat. En effet, puisque  $X$  et  $Y$  sont indépendantes,

$$\varphi_X(t) = \varphi_{(X+Y)/\sqrt{2}}(t) = \varphi_{X/\sqrt{2}}(t)\varphi_{Y/\sqrt{2}}(t) = [\varphi_{X/\sqrt{2}}(t)]^2.$$

Or,

$$\varphi_{X/\sqrt{2}}(t) = \int_{\Omega} e^{itX(\omega)/\sqrt{2}} dP(\omega) = \varphi_X(t/\sqrt{2}).$$

On en déduit le résultat.

4. Fixons  $t \in \mathbb{R}$  et soit  $n \geq 1$ . Alors, en introduisant le développement limité dans l'expression précédente, on trouve :

$$\begin{aligned}\varphi_X(t) &= \left(1 + \frac{-\sigma^2}{2} \times \frac{t^2}{2^n} + o\left(\frac{1}{2^n}\right)\right)^{2^n} \\ &= \exp(2^n \log(1 + \frac{-\sigma^2}{2} \times \frac{t^2}{2^n} + o(\frac{1}{2^n}))) \\ &= \exp(-\frac{\sigma^2 t^2}{2} + o(1)).\end{aligned}$$

La quantité de gauche ne dépend pas de  $n$ , et si on fait tendre  $n$  vers  $+\infty$  on trouve

$$\varphi_X(t) = \exp(-\frac{\sigma^2 t^2}{2}).$$

On reconnaît la fonction caractéristique d'une loi normale de paramètres 0 et  $\sigma^2$ . La fonction caractéristique caractérisant la loi, on en déduit que  $X \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ .

5. Soit  $(X_i)$  une suite de variables aléatoires réelles indépendantes et de même loi que  $X$ . Alors, on prouve aisément par récurrence que

$$S_n = \frac{X_1 + \dots + X_{2^n}}{2^{n/2}}$$

a même loi que  $X$ . Or, le théorème limite central garantit que  $S_n$  converge en loi vers  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ . Donc  $X$  a pour loi  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$

### **EXO9**

1)  $X \sim G(p) \iff P(X = x) = p(1-p)^{x-1} \forall x \geq 1$ .

Or  $G(p) \in$  à la famille des lois exponentielles  $\iff P(X = x) = c(p) \exp\{\alpha(p)a(x)\}h(x)$ .

On écrit:

$$P(X = x) = p(1-p)^{x-1} = \frac{p}{1-p} \times (1-p)^x = \frac{p}{1-p} \times \exp\{x \log(1-p)\} \times 1.$$

On pose  $c(p) = \frac{p}{1-p}$ ,  $a(x) = x$ ,  $\alpha(p) = \log(1-p)$  et  $h(x) = 1 \forall x$ .

2) La fonction caractéristique de  $X$ :

$$\varphi_X(t) = Ee^{itX} = \sum_{x \geq 1} e^{itx} p(1-p)^{x-1} = pe^{it} \sum_{x \geq 1} [e^{it}(1-p)]^{x-1} = pe^{it} \sum_{x \geq 1} t^{x-1}$$

où  $t = e^{it}(1-p)$ , on a  $|t| = |e^{it}(1-p)| < 1$ .

$$\implies \sum_{x \geq 1} t^{x-1} = \frac{1}{1-t} = \frac{1}{1-e^{it}(1-p)} \implies \varphi_X(t) = \frac{pe^{it}}{1-e^{it}(1-p)}.$$

3) On sait que  $EX^k = \frac{\varphi_X(0)}{i^k} = \frac{1}{i^k} \frac{\partial^k \varphi_X(t)}{\partial t^k} \Big|_{t=0}$

a-  $EX$  :  $k = 1$

$$\frac{\partial \varphi_X(t)}{\partial t} = \frac{\partial (\frac{pe^{it}}{1-e^{it}(1-p)})}{\partial t} = ip \frac{e^{it}}{(pe^{it}-e^{it}+1)^2}$$

$$\text{en } t = 0 \implies ip \frac{e^{i0}}{(pe^{i0} - e^{i0} + 1)^2} = \frac{i}{p} \Rightarrow EX = \frac{1}{p}$$

b-  $\text{var}X$  et d'abord  $EX^2$ :  $k = 2$

$$\frac{\partial^2 \varphi_X(t)}{\partial t^2} = \frac{\partial \left( ip \frac{e^{it}}{(pe^{it} - e^{it} + 1)^2} \right)}{\partial t} = -pe^{it} \frac{e^{it} - pe^{it} + 1}{(pe^{it} - e^{it} + 1)^3}$$

$$\text{en } t = 0 \implies -pe^{i0} \frac{e^{i0} - pe^{i0} + 1}{(pe^{i0} - e^{i0} + 1)^3} = \frac{1}{p^2} (p - 2) \implies EX^2 = -\frac{p-2}{p^2}.$$

$$\text{d'où } \text{var}X = -\frac{p-2}{p^2} - \frac{1}{p^2} = -\frac{1}{p^2} (p - 1) = \frac{1-p}{p^2}$$

**EXO10**

1)a-Loi marginale de  $X$

$$f_X(x) = \int_0^x f_{X,Y}(x,y)dy = \int_0^x \theta^2 e^{-\theta x} dy = \theta^2 x e^{-\theta x} \mathbf{1}_{]0, +\infty[}$$

$$\implies X \sim \gamma(2, \theta)$$

b-Loi marginale de  $Y$

$$f_X(y) = \int_y^{+\infty} f_{X,Y}(x,y)dx = \int_y^{+\infty} \theta^2 e^{-\theta x} dx = \theta^2 \left[ -\frac{1}{\theta} e^{-\theta x} \right]_y^{+\infty} = \theta e^{-\theta y} \mathbf{1}_{\{y>0\}}$$

$$\implies Y \sim \gamma(1, \theta) \sim \text{Exp}(\theta)$$

2) On pose  $U = \frac{Y}{X}$  et  $V = X \implies Y = UX$

$$\left( \begin{array}{l} Y = UV \\ X = V \end{array} \right) \implies f_{U,Y}(u,v) = f_{X,Y}(\varphi^{-1}(u,v)) |\det J|$$

$$\text{où } |\det J| = \left| \begin{array}{cc} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{array} \right| = \left| \begin{array}{cc} 0 & 1 \\ v & u \end{array} \right| = |-v|$$

$$f_{X,Y}((v, uv)) |-v| = v\theta^2 e^{-\theta v} \mathbf{1}_{\{0 < uv < v\}} \implies f_{U,V}(u,v) = v\theta^2 e^{-\theta v} \mathbf{1}_{\{0 < u < 1, v > 0\}}$$

$$\implies f_U(u) = \int_0^{+\infty} f_{U,V}(u,v)dv = \int_0^{+\infty} v\theta^2 e^{-\theta v} dv = \theta^2 \int_0^{+\infty} v e^{-\theta v} dv$$

$$\int v e^{-\theta v} dv = -\frac{1}{\theta^2} e^{-v\theta} (v\theta + 1) \implies f_U(u) = 1 \implies U = \frac{Y}{X} \sim \mathcal{U}[0, 1].$$

3) La loi de  $Z$

$$F_Z(z) = P(Z < z) = P(2\theta Y < z) = P(Y < \frac{z}{2\theta}) = F_Y(\frac{z}{2\theta}).$$



**EXO11**

Nous avons, pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,

$$P(X = k|N = n) = P\left(\sum_{i=1}^{N+1} Y_i = k|N = n\right) = P\left(\sum_{i=1}^{n+1} Y_i = k|N = n\right) = P\left(\sum_{i=1}^{n+1} Y_i = k\right)$$

par indépendance de  $(Y_i)$  et de  $\overline{P(N = n)} = C_k^{n+1} p^k (1-p)^{n+1-k}$ . Ainsi,

$$P(X = k|N) = C_k^{N+1} p^k (1-p)^{N+1-k}$$

**EXO12**

$$f_{X,Y}(x, y) = \frac{1}{2\pi} \exp\left(-\frac{1}{2}x(1+y^2)\right) \mathbf{1}_{]0, +\infty[}(x) \quad \theta \in \mathbb{R}_+^2$$

1. Quelle est la loi de  $Y$  sachant  $X = x$  avec  $x > 0$ .

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{(X,Y)}(x, y) dy = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{x}{2}(1+y^2)\right) dy = \frac{1}{2\pi} \exp\left(-\frac{x}{2}\right) \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x}{2}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) dy$$

$$\text{On pose } \sigma^2 = \frac{1}{x} \text{ et on écrit } \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) dy = \frac{1}{\sqrt{x}} \frac{1}{\sqrt{2\pi} \frac{1}{\sqrt{x}}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) dy =$$

$$\frac{1}{\sqrt{x}} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{y^2}{2\sigma^2}\right) dy = \frac{1}{\sqrt{x}}$$

$$\Rightarrow f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x}{2}\right) \times \frac{1}{\sqrt{x}} \mathbf{1}_{]0, +\infty[}(x)$$

$$\Rightarrow f_{Y|X=x}(y) = \frac{\frac{1}{2\pi} \exp\left(-\frac{1}{2}x(1+y^2)\right)}{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x}{2}\right) \times \frac{1}{\sqrt{x}}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{x} \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) \text{ qui est une } \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{x}\right)$$

2. Calculer  $E(Y|X = x)$  puis expliciter  $E(Y|X)$ .

$$E(Y|X = x) = \int_{\mathbb{R}} y f_{Y|X=x}(y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{x} \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{x} \int_{-\infty}^{\infty} y \exp\left(-\frac{xy^2}{2}\right) dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \frac{1}{\sqrt{x}} \sqrt{x}} \int_{-\infty}^{\infty} y \exp\left(-\frac{y^2}{2 \times \frac{1}{x}}\right) dy = 0$$

On en déduit que est une variable aléatoire constante et égale à 0.

3. Montrer que  $E[E(Y|X)]$  existe mais que  $E(Y)$  n'existe pas.

$$\# E[E(Y|X)] = E[0] = 0 \text{ et } \# E(Y) = \int_{\mathbb{R}} y f_Y(y) dy$$

$$\text{or } f_Y(y) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{\infty} \exp\left(-\frac{x}{2}(1+y^2)\right) dx = \frac{1}{2\pi} \frac{1}{-\frac{1}{2}(1+y^2)} \left[\exp\left(-\frac{x}{2}(1+y^2)\right)\right]_0^{\infty} =$$

$$\frac{1}{(1+y^2)\pi}$$

$$\implies E(Y) = \int_{\mathbb{R}} y f_Y(y) dy = \int_{\mathbb{R}} y \frac{1}{(1+y^2)\pi} dy = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \frac{2y}{(1+y^2)} dy = \frac{1}{2\pi} [\log(1+y^2)]_{-\infty}^{+\infty}$$

n'existe pas

**Remark 14**  $Y \sim \text{Cauchy}(1) \implies EY \nexists$  pas

$$f_Y(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{(X,Y)}(x,y) dx = \frac{1}{2\pi} \int_0^{\infty} \exp\left(\frac{x}{2}(1+y^2)\right) dy$$

**EXO13**

1.(a) La loi de  $Y$  sachant  $X$  est une loi à densité donnée, donnée par

$$f_{Y|X}(y) = \frac{f_{(X,Y)}(x,y)}{f_X(x)}, \quad \forall y \in \mathbb{R}, \text{ où } f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x,y) dy = 2x \mathbf{1}_{0 \leq x \leq 1}$$

En définitive,  $f_{Y|X}(y) = \frac{1}{x} \mathbf{1}_{0 \leq y \leq x}$ . En d'autres termes, conditionnellement à  $X$ , la loi de  $Y$  est une distribution uniforme sur  $[0, x]$ .

(b) En utilisant le théorème conditionnel ( $Y$  est uniformément bornée donc intégrable),

$$E(Y|X=x) = \int_{\mathbb{R}} y f_{Y|X}(y) dy = \frac{1}{x} \int_{[0,x]} y dy.$$

$$\text{En définitive, } E(Y|X=x) = \int_{\mathbb{R}} y f_{Y|X}(y) dy = \frac{x}{2}$$

(c) Nous avons

$$E(Y) = E(E(Y|X)) = E(X/2) = 1/3.$$

De plus,  $X$  étant mesurable et  $XY$  intégrable (car uniformément borné),

$$E(XY) = E(XE(Y|X)) = E(X^2/2) = 1/4.$$

2.  $X$  est différent de 0 presque sûrement, donc  $Z = Y/X$  est bien définie presque sûrement. Nous avons, pour toute fonction mesurable bornée  $\varphi$ ,

$$E(\varphi(Z)|X) = \int_{\mathbb{R}^2} \varphi(y/X=x) f_{Y|X}(y) dy = \int_{[0,x]} \varphi(y/X=x) \frac{y}{x} dy = \frac{1}{2} \int_{[0,1]} \varphi(z) dz.$$

Nous en déduisons que la loi de  $Z$  sachant  $X$  est à densité donnée par  $f_{Z|X}(z) = \mathbf{1}_{[0,1]}(z), \forall z \in \mathbb{R}$ . Cette loi ne dépend pas de  $X$ , donc  $Z$  est indépendant de  $X$  et  $Z$  est de loi uniforme sur  $[0, 1]$ .