

**Exercice 1**

1) La fonction caractéristique de  $X$  est définie par

$$\begin{aligned}
 \phi_X(u) &= E[e^{iuX}] = \sum_{k=1}^{\infty} e^{iuk} P[X = k] \\
 &= \sum_{k=1}^{\infty} e^{iuk} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\
 &= e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(\lambda e^{iu})^k}{k!} \\
 &= \exp(\lambda e^{iu} - \lambda) \\
 &= \boxed{\exp[\lambda(e^{iu} - 1)]}
 \end{aligned} \tag{1}$$

Lorsqu'on dérive  $\phi_X(u)$  par rapport à  $u$ , on obtient

$$\begin{aligned}
 \frac{d\phi_X(u)}{du} &= E\left[\frac{de^{iuX}}{du}\right] \\
 &= E[iXe^{iuX}]
 \end{aligned}$$

donc

$$\left. \frac{d\phi_X(u)}{du} \right|_{u=0} = E[iX]$$

On en déduit

$$\boxed{E[X] = \frac{1}{i} \left. \frac{d\phi_X(u)}{du} \right|_{u=0}}$$

En utilisant l'expression (1), on obtient

$$\frac{d\phi_X(u)}{du} = i\lambda e^{iu} \exp[\lambda(e^{iu} - 1)]$$

d'où

$$E[X] = \frac{1}{i} \left. \frac{d\phi_X(u)}{du} \right|_{u=0} = \boxed{\lambda}$$

2)

• En faisant  $u = 0$  et  $v = 0$ , on obtient

$$\begin{aligned}
 E[e^{ivY}] &= \exp[P(0, v)] \\
 &= \exp[ae^{iv} + b + ce^{iv} - (a + b + c)] \\
 &= \exp[(a + c)(e^{iv} - 1)] \\
 E[e^{iuX}] &= \exp[P(u, 0)] \\
 &= ae^{iu} + be^{iu} + c - (a + b + c) \\
 &= \exp[(a + b)(e^{iu} - 1)]
 \end{aligned}$$

Puisque la fonction caractéristique d'une variable aléatoire  $X$  caractérise la loi de cette variable aléatoire, d'après les résultats de 1), on a

$$\boxed{X \sim \mathcal{P}(a+b)} \text{ et } \boxed{Y \sim \mathcal{P}(a+c)}$$

• On a

$$\frac{\partial^2 \psi(u, v)}{\partial u \partial v} = E \left[ \frac{\partial^2}{\partial u \partial v} e^{i(uX+vY)} \right] = E \left[ -XY e^{i(uX+vY)} \right]$$

d'où

$$\boxed{E[XY] = - \left. \frac{\partial^2 \psi(u, v)}{\partial u \partial v} \right|_{u=v=0}}$$

Puisque

$$\begin{aligned} \psi(u, v) &= \exp [P(u, v)] \\ &= \exp [ae^{i(u+v)} + be^{iu} + ce^{iv} - (a+b+c)] \end{aligned} \quad (2)$$

on obtient

$$\frac{\partial \psi(u, v)}{\partial v} = \exp [P(u, v)] \frac{\partial P(u, v)}{\partial v}$$

et

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 \psi(u, v)}{\partial u \partial v} &= \exp [P(u, v)] \frac{\partial P(u, v)}{\partial v} \frac{\partial P(u, v)}{\partial u} + \exp [P(u, v)] \frac{\partial^2 P(u, v)}{\partial u \partial v} \\ &= \exp [P(u, v)] \left[ \frac{\partial P(u, v)}{\partial v} \frac{\partial P(u, v)}{\partial u} + \frac{\partial^2 P(u, v)}{\partial u \partial v} \right] \\ &= \exp [P(u, v)] [(aie^{i(u+v)} + ice^{iv})(aie^{i(u+v)} + ibe^{iu}) - ae^{i(u+v)}] \end{aligned}$$

d'où

$$\begin{aligned} E[XY] &= -\exp [P(0, 0)] [i(a+c)i(a+b) - a] \\ &= a + (a+c)(a+b) \end{aligned}$$

On en conclut

$$\begin{aligned} cov(X, Y) &= E[XY] - E[X]E[Y] \\ &= a + (a+c)(a+b) - (a+c)(a+b) \\ &= \boxed{a} \end{aligned}$$

Puisque  $cov(X, Y) = a \neq 0$ , les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendantes.

3) On calcule facilement la fonction caractéristique de  $(X, Y)$  comme suit

$$\begin{aligned} E[e^{iuX+ivY}] &= E[e^{iuX_1+ivX_3+i(u+v)X_2}] \\ &= E[e^{iuX_1}] E[e^{ivX_3}] E[e^{i(u+v)X_2}] \quad (\text{car } X_1, X_2, X_3 \text{ indépendantes}) \\ &= \phi_{X_1}(u)\phi_{X_3}(v)\phi_{X_2}(u+v) \\ &= \exp[\lambda_1(e^{iu} - 1)] \exp[\lambda_3(e^{iv} - 1)] \exp[\lambda_2(e^{i(u+v)} - 1)] \end{aligned}$$

On reconnaît donc la forme (2) avec

$$P(u, v) = \lambda_1 (e^{iu} - 1) + \lambda_3 (e^{iv} - 1) + \lambda_2 (e^{i(u+v)} - 1)$$

Par identification, on obtient

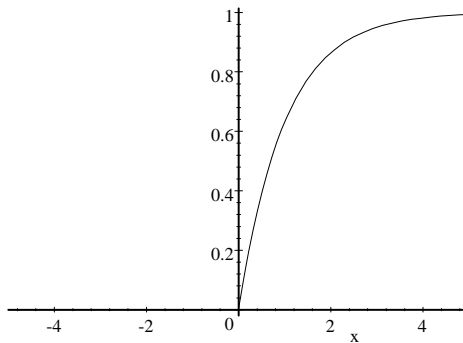
$$a = \lambda_2, b = \lambda_1 \text{ et } c = \lambda_3$$

### Exercice 2

1) La fonction de répartition de  $X$  est définie par

$$\begin{aligned} F_a(x) &= P[X < x] = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \int_0^x a e^{-au} du & \text{si } x > 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-ax} & \text{si } x > 0 \end{cases} \end{aligned}$$

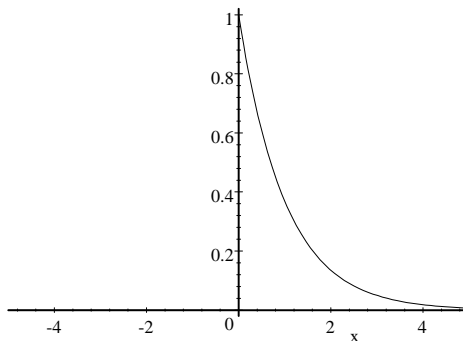
et est représentée ci-dessous pour  $a = 1$



En dérivant cette fonction de répartition, on obtient la densité de probabilité de  $X$

$$f_a(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ a e^{-ax} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

La densité  $f_a(x)$  est représentée ci-dessous pour  $a = 1$  :



2) La transformation  $X = -\frac{1}{a} \ln U$  est bijective puisque

$$X = -\frac{1}{a} \ln U \Leftrightarrow U = e^{-aX}$$

(à une valeur de  $U$  correspond une valeur de  $X$  et vice versa). Cette transformation est clairement définie de  $]0, 1[$  dans  $[0, +\infty[$ . La densité de  $X$  s'écrit donc

$$\begin{aligned} f_a(x) &= 1 \times |-ae^{-ax}| \mathbb{I}_{[0, +\infty[}(x) \\ &= \boxed{ae^{-ax} \mathbb{I}_{[0, +\infty[}(x)} \end{aligned}$$

où  $\mathbb{I}_{[0, +\infty[}(x)$  est la fonction indicatrice sur  $[0, +\infty[$

$$\mathbb{I}_{[0, +\infty[}(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in [0, +\infty[ \\ 0 & \text{si } x \notin [0, +\infty[ \end{cases}$$

On retrouve évidemment le résultat de 1).

3) Le changement de variables proposé est bijectif puisque

$$\begin{cases} Y = -\frac{1}{a_1} \ln [U_1] - \frac{1}{a_2} \ln [U_2] \\ Z = -\frac{1}{a_1} \ln [U_1] \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} U_1 = e^{-a_1 Z} \\ U_2 = \exp[-a_2 (Y - Z)] \end{cases}$$

Le domaine du couple  $(Y, Z)$  est tel que

$$\begin{aligned} \begin{cases} 0 < U_1 \leq 1 \\ 0 < U_2 \leq 1 \end{cases} &\Leftrightarrow \begin{cases} 0 < e^{-a_1 Z} \leq 1 \\ 0 < \exp[-a_2 (Y - Z)] \leq 1 \end{cases} \\ &\Leftrightarrow \begin{cases} Z \geq 0 \\ -a_2 (Y - Z) \geq 0 \end{cases} \\ &\Leftrightarrow \boxed{\begin{cases} Z \geq 0 \\ Y \geq Z \end{cases}} \end{aligned}$$

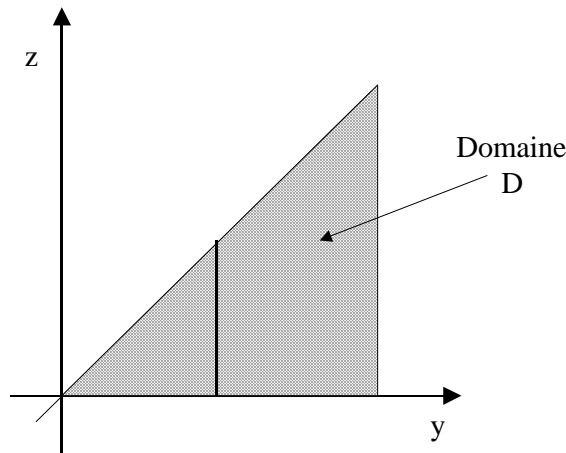
Le jacobien de la transformation est

$$\begin{aligned} J &= \begin{vmatrix} \frac{\partial U_1}{\partial Y} & \frac{\partial U_2}{\partial Y} \\ \frac{\partial U_1}{\partial Z} & \frac{\partial U_2}{\partial Z} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & -a_2 \exp[-a_2 (Y - Z)] \\ -a_1 e^{-a_1 Z} & a_2 \exp[-a_2 (Y - Z)] \end{vmatrix} \\ &= a_1 a_2 \exp[-a_1 Z - a_2 (Y - Z)] \end{aligned}$$

La densité du couple  $(Y, Z)$  s'écrit donc

$$\boxed{f(y, z) = a_1 a_2 \exp[-a_1 z - a_2 (y - z)] \mathbb{I}_D(y, z)}$$

où  $D$  est le domaine triangulaire défini par  $y \geq z \geq 0$  représenté ci-dessous :



La loi marginale de  $Y$  est alors obtenue par intégration de  $f(y, z)$  :

$$f(y, \cdot) = \int_{\mathbb{R}} f(y, z) dz = \begin{cases} 0 & \text{si } y \leq 0 \\ \int_0^y f(y, z) dz & \text{si } y > 0 \end{cases}$$

Des calculs élémentaires permettent d'obtenir pour  $y > 0$

$$\begin{aligned} f(y, \cdot) &= \int_0^y a_1 a_2 \exp[-a_1 z - a_2 (y - z)] dz \\ &= a_1 a_2 \exp[-a_2 y] \left[ \frac{\exp[(a_2 - a_1) z]}{(a_2 - a_1)} \right]_0^y \\ &= \frac{a_1 a_2}{a_2 - a_1} [e^{-a_1 y} - e^{-a_2 y}] \end{aligned}$$

d'où

$$\boxed{f(y, \cdot) = \frac{a_1 a_2}{a_2 - a_1} [e^{-a_1 y} - e^{-a_2 y}] \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(y)}$$

### Exercice 3

- 1) De manière évidente  $E[X_i] = p$  et  $Var[X_i] = p(1 - p)$ .
- 2) Pour  $i = j$ , on a

$$\boxed{E[X_i X_j] = E[X_i^2] = p}$$

Pour  $|j - i| > 1$ , puisque les variables aléatoires  $X_i$  et  $X_j$  sont indépendantes, on a

$$\boxed{E[X_i X_j] = E[X_i] E[X_j] = p^2 \text{ pour } |j - i| > 1}$$

Pour  $j = i + 1$ , on a à cause du codage correcteur d'erreurs  $X_i X_{i+1} = 0$ , d'où

$$\boxed{E[X_i X_{i+1}] = 0}$$

Pour  $i = j - 1$ , on a de la même façon

$$\boxed{E[X_i X_{i-1}] = 0}$$

- 3) On a

$$\begin{aligned} E[(Y_N - p)^2] &= E[Y_N^2] - 2pE[Y_N] + p^2 \\ &= \frac{1}{N^2} E \left[ \left( \sum_{i=1}^N X_i \right)^2 \right] - p^2 \\ &= \frac{1}{N^2} E \left[ \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X_i X_j \right] - p^2 \\ &= \frac{1}{N^2} \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N E[X_i X_j] - p^2 \end{aligned}$$

Dans la dernière somme on a

$N$  termes avec  $i = j$  qui sont égaux à  $p$   
 $N - 1$  termes avec  $i = j + 1$  qui sont égaux à  $0$   
 $N - 1$  termes avec  $i = j - 1$  qui sont égaux à  $0$   
 $N^2 - N - 2(N - 1)$  termes pour  $|j - i| > 1$  qui valent  $p^2$

On en déduit

$$\begin{aligned} E[(Y_N - p)^2] &= \frac{1}{N^2} [Np + \{N^2 - N - 2(N - 1)\} p^2] - p^2 \\ &= \frac{p - 3p^2}{N} + \frac{2p^2}{N^2} \end{aligned}$$

La variable aléatoire  $Y_N$  converge donc en moyenne quadratique vers  $p$  car

$$\lim_{N \rightarrow \infty} E[(Y_N - p)^2] = 0$$