

Exercice 3 :

La loi de  $X$  est absolument continue (par rapport à la mesure de Lebesgue) et admet la densité

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

Alors  $X$  est de loi normale centrée réduite. La loi de  $Y$  est égale à celle de  $X$ . Pour calculer la loi de  $X + Y$ , soit une fonction  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée.

$$\mathbb{E}[g(X + Y)] = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(x + y) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy.$$

Nous utilisons la transformation :

$$(u, v) = (x + y, x - y), \text{ c'est-à-dire } (x, y) = \frac{1}{2}(u + v, u - v).$$

Le jacobien  $\frac{D(x,y)}{D(u,v)}$  est donné par

$$\det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \det \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = -\frac{1}{2}.$$

Le calcul de  $\mathbb{E}[g(X + Y)]$  donne

$$\mathbb{E}[g(X+Y)] = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(x+y) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(u) e^{-\frac{u^2+v^2}{4}} \left| \frac{D(x,y)}{D(u,v)} \right| dudv = \frac{1}{4\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(u) e^{-\frac{u^2+v^2}{4}} dudv.$$

On peut intégrer d'abord par rapport à  $v$  et on rappelle que

$$1 = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{v^2}{4}} dv.$$

On trouve

$$\mathbb{E}[g(X + Y)] = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} \int_{\mathbb{R}} g(u) \exp -\frac{u^2}{4} du,$$

alors  $X + Y$  suit la loi normale centrée de variance 2  $\mathcal{N}(0, 2)$ .

On observe qu'on obtient également que  $X - Y \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 2)$ .

Déterminons enfin la loi de  $X^2 + Y^2$ . On procède de la même manière que pour déterminer la loi de  $X + Y$ . DE même et en passant en coordonnées polaires à la transformation :

$$(x, y) = (r \cos \theta, r \sin \theta)$$

on associe son inverse qui à  $(r, \theta)$  associe  $(x, y)$ .

C'est un  $C^1$  - difféomorphisme de  $\mathbb{R}_+^* \times [0, 2\pi[$  dans  $\mathbb{R}^2 - \{(0, 0)\}$ . Le jacobien  $\frac{D(x,y)}{D(r,\theta)}$  est donné par

$$\frac{D(x,y)}{D(r,\theta)} = \det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \theta} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \theta} \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix} = -\frac{1}{2}.$$

Ainsi,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X^2 + Y^2)] &= \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(x^2 + y^2) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}_+^*} \int_0^{2\pi} d\theta g(r^2) r e^{-\frac{r^2}{2}} dr \\ &= \int_{\mathbb{R}_+^*} g(r^2) r e^{-\frac{r^2}{2}} dr = \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}_+^*} g(s) e^{-\frac{s}{2}} ds. \end{aligned}$$

Il s'agit de la densité de la loi exponentielle de paramètre  $\frac{1}{2}$ .

Exercice 4 :

Puisque le vecteur aléatoire  $(X, Y)$  admet une densité, chacune des variables  $X$  et  $Y$  admettent une densité, avec

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dy \quad \text{et} \quad f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dx.$$

On trouve

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{K}_{[0,1]^2}(x, y) dy = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{K}_{[0,1]}(x) \mathbb{K}_{[0,1]}(y) dy = \mathbb{K}_{[0,1]}(x) \int_0^1 dy = \mathbb{K}_{[0,1]}(x).$$

Ainsi,  $X$  suit la loi  $\mathcal{U}_{[0,1]}$ . Le même calcul montre que  $Y$  suit également la loi uniforme sur l'intervalle  $[0, 1]$ .

Pour calculer la loi de  $Z$ , considérons une fonction mesurable bornée  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  et utilisons le théorème de transfert, on a

$$E[g(Z)] = E[g(XY)] = \int_{\mathbb{R}^2} g(xy) f_{(X,Y)}(x, y) dx dy = \int_{[0,1]^2} g(xy) dx dy.$$

On pose  $t = xy$  et on cherche une autre variable  $u$  qui dépend de  $x$  et de  $y$  et telle que l'application

$$(x, y) \rightarrow (t(x, y), u(x, y))$$

soit bijective, de classe  $C^1$  et admette une fonction réciproque de classe  $C^1$ . Par exemple on peut poser  $u(x, y) = x$ .

Alors la transformation inverse est telle que

$$(t, u) \rightarrow (x, y) = (u, tu)$$

Remarque : nous devons nous restreindre à  $(x, y) \in ]0, 1[ \times ]0, 1[$  pour assurer que  $u$  ne soit pas nul, mais cela suffit puisque c'est, à un ensemble négligeable près, le domaine sur lequel nous intégrons.

Déterminons le domaine dans lequel  $(t, u)$  varie lorsque  $(x, y)$  décrit  $]0, 1[^2$  (considérer ce domaine encore un peu plus petit ne change rien à l'intégrale et simplifie le calcul du domaine de  $(t, u)$ ).

On a  $u = x \in ]0, 1[$  et  $t = xy \in ]0, x[ = ]0, u[$ . Ainsi,

$$(t, u) \in D = \{(a, b) \in ]0, 1[^2; a < b\}.$$

De plus, pour tout  $(t, u) \in D$ , le couple  $(x(t, u), y(t, u)) = (u, tu)$  appartient à  $]0, 1[^2$ .

Calcul du jacobien : pour tout  $(t, u) \in D$ , le jacobien de la transformation  $(t, u) \rightarrow (x(t, u), y(t, u))$  est

$$\frac{D(x, y)}{D(t, u)} = \det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial t} & \frac{\partial x}{\partial u} \\ \frac{\partial y}{\partial t} & \frac{\partial y}{\partial u} \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{u} & -\frac{1}{u^2} \end{pmatrix} = -\frac{1}{u}.$$

Ce ci donne

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(Z)] &= \int_{[0,1]^2} g(xy) dx dy = \int_D g(t) \left| \frac{D(x, y)}{D(t, u)} \right| dt du \\ &= \int_D g(t) \frac{1}{u} dt du = \int_0^1 \int_0^1 g(t) \frac{1}{u} \mathbb{K}_{t < u} dt du \\ &= \int_0^1 g(t) \left( \int_0^1 \frac{1}{u} \mathbb{K}_{t < u} du \right) dt = \int_0^1 g(t) \left( \int_t^1 \frac{1}{u} du \right) dt \\ &= \int_0^1 g(t) (-\log t) dt = \int_{\mathbb{R}} g(t) (-\log t) \mathbb{K}_{[0,1]}(t) dt. \end{aligned}$$

La densité de la loi de  $Z = XY$  est donc

$$f_Z(t) = -\log t \mathbb{K}_{[0,1]}(t).$$

Exercice 5 :

1. S'il existe, ce réel  $c$  est l'unique réel tel que la fonction  $f_{(X,Y)}$  soit positive et telle que son intégrale sur  $\mathbb{R}^2$  par rapport à la mesure de Lebesgue vaille 1. La fonction  $f_{(X,Y)}$  est positive.

$$1 = \int_{\mathbb{R}_+^2} cx^{k-1}y^{l-1}e^{-\theta(x+y)} dx dy = c \int_{\mathbb{R}_+} x^{k-1}e^{-\theta x} dx \int_{\mathbb{R}_+} y^{l-1}e^{-\theta y} dy.$$

On montre, par récurrence sur  $n \geq 0$  et en utilisant une intégration par parties pour passer d'un rang au suivant, que

$$\forall n \geq 0, \int_{\mathbb{R}_+} x^n e^{-x} dx = n!.$$

Ensuite par un changement de variables linéaires, on en déduit que les intégrales plus haut valent respectivement

$$(k-1)!\theta^{-k} \quad \text{et} \quad (l-1)!\theta^{-l}.$$

Ainsi,  $c = \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)!}$ . La loi de  $X$  est absolument continue par rapport à la mesure de Lebesgue, de densité

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x,y) dy = \frac{\theta^k}{(k-1)!} x^{k-1} e^{-\theta x} \mathbb{K}_{\mathbb{R}_+}(x).$$

Pour  $k=1$ , on reconnaît la loi exponentielle de paramètre  $\theta$ .

2. En utilisant le changement de variables

$$(x,y) = \frac{1}{2}(u+v, u-v), \quad \text{alors} \quad x+y = u \quad \text{et} \quad \frac{D(x,y)}{D(u,v)} = \frac{1}{2},$$

pour toute fonction  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée, on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X+Y)] &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)!} \int_{\mathbb{R}^2} g(x+y) x^{k-1} y^{l-1} e^{-\theta(x+y)} \mathbb{K}_{\{x \geq 0\}} \mathbb{K}_{\{y \geq 0\}} dx dy \\ &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)! 2^{k+l-1}} \int_{\mathbb{R}^2} g(u) (u+v)^{k-1} (u-v)^{l-1} e^{-\theta u} \mathbb{K}_{\{u+v \geq 0\}} \mathbb{K}_{\{u-v \geq 0\}} du dv \\ &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)! 2^{k+l-1}} \int_{\mathbb{R}_+} g(u) e^{-\theta u} \left( \int_{-u}^u (u+v)^{k-1} (u-v)^{l-1} \mathbb{K}_{\{u+v \geq 0\}} \mathbb{K}_{\{u-v \geq 0\}} dv \right) du. \end{aligned}$$

En utilisant le fait que  $v \geq 0$  et  $u-v \geq 0$  équivalent aux conditions  $u \geq 0$  et  $|v| \leq u$  et  $l-1$  intégrations par parties nous obtenons

$$\begin{aligned} \int_{-u}^u (u+v)^{k-1} (u-v)^{l-1} dv &= \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-2)!} \int_{-u}^u (v+u)^{k+l-2} dv = \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-2)!} \int_0^{2u} v^{k+l-2} dv \\ &= \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-1)!} 2^{k+l-1} u^{k+l-1}. \end{aligned}$$

On en déduit alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X+Y)] &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)! 2^{k+l-1}} \int_{\mathbb{R}_+} g(u) e^{-\theta u} \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-1)!} 2^{k+l-1} u^{k+l-1} du \\ &= \frac{\theta^{k+l}}{(k+l-1)!} \int_{\mathbb{R}_+} g(u) u^{k+l-1} e^{-\theta u} du. \end{aligned}$$

Ainsi,  $X+Y$  suit une loi  $\Gamma(\theta, k+l)$ .

Exercice 7 :

Soient  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ . En écrivant la définition de la matrice  $D$  puis de la covariance, puis en utilisant la linéarité de l'espérance mathématique nous avons

$$\begin{aligned} \sum_{i,j=1}^n a_i D_{ij} a_j &= \sum_{i,j=1}^n a_i \text{Cov}(X_i, X_j) a_j = \sum_{i,j=1}^n a_i \mathbb{E}[(X_i - \mathbb{E}[X_i])(X_j - \mathbb{E}[X_j])] a_j \\ &= \sum_{i,j=1}^n \mathbb{E}[a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) a_j (X_j - \mathbb{E}[X_j])] = \mathbb{E} \left[ \sum_{i,j=1}^n a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) a_j (X_j - \mathbb{E}[X_j]) \right] \\ &= E \left[ \sum_{i=1}^n a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) \sum_{j=1}^n a_j (X_j - \mathbb{E}[X_j]) \right] = \mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=1}^n a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) \right)^2 \right]. \end{aligned}$$

La quantité qui nous intéresse est donc l'espérance d'une variable aléatoire positive et intégrable c'est donc un nombre réel positif.

Exercice 3 :

La loi de  $X$  est absolument continue (par rapport à la mesure de Lebesgue) et admet la densité

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

Alors  $X$  est de loi normale centrée réduite. La loi de  $Y$  est égale à celle de  $X$ . Pour calculer la loi de  $X + Y$ , soit une fonction  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée.

$$\mathbb{E}[g(X + Y)] = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(x + y) e^{-\frac{x^2 + y^2}{2}} dx dy.$$

Nous utilisons la transformation :

$$(u, v) = (x + y, x - y), \text{ c'est-à-dire } (x, y) = \frac{1}{2}(u + v, u - v).$$

Le jacobien  $\frac{D(x,y)}{D(u,v)}$  est donné par

$$\det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \det \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = -\frac{1}{2}.$$

Le calcul de  $\mathbb{E}[g(X + Y)]$  donne

$$\mathbb{E}[g(X+Y)] = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(x+y) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(u) e^{-\frac{u^2+v^2}{4}} \left| \frac{D(x,y)}{D(u,v)} \right| du dv = \frac{1}{4\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(u) e^{-\frac{u^2+v^2}{4}} du dv.$$

On peut intégrer d'abord par rapport à  $v$  et on rappelle que

$$1 = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{v^2}{4}} dv.$$

On trouve

$$\mathbb{E}[g(X + Y)] = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} \int_{\mathbb{R}} g(u) \exp -\frac{u^2}{4} du,$$

alors  $X + Y$  suit la loi normale centrée de variance 2  $\mathcal{N}(0, 2)$ .

On observe qu'on obtient également que  $X - Y \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 2)$ .

Déterminons enfin la loi de  $X^2 + Y^2$ . On procède de la même manière que pour déterminer la loi de  $X + Y$ . DE même et en passant en coordonnées polaires à la transformation :

$$(x, y) = (r \cos \theta, r \sin \theta)$$

on associe son inverse qui à  $(r, \theta)$  associe  $(x, y)$ .

C'est un  $C^1$  - difféomorphisme de  $\mathbb{R}_+^* \times [0, 2\pi[$  dans  $\mathbb{R}^2 - \{(0, 0)\}$ . Le jacobien  $\frac{D(x,y)}{D(r,\theta)}$  est donné par

$$\frac{D(x, y)}{D(r, \theta)} = \det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \theta} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \theta} \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix} = -\frac{1}{2}.$$

Ainsi,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X^2 + Y^2)] &= \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g(x^2 + y^2) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}_+^*} \int_0^{2\pi} d\theta g(r^2) r e^{-\frac{r^2}{2}} dr \\ &= \int_{\mathbb{R}_+^*} g(r^2) r e^{-\frac{r^2}{2}} dr = \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}_+^*} g(s) e^{-\frac{s}{2}} ds. \end{aligned}$$

Il s'agit de la densité de la loi exponentielle de paramètre  $\frac{1}{2}$ .

Exercice 4 :

Puisque le vecteur aléatoire  $(X, Y)$  admet une densité, chacune des variables  $X$  et  $Y$  admettent une densité, avec

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dy \quad \text{et} \quad f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dx.$$

On trouve

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{[0,1]^2}(x, y) dy = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{[0,1]}(x) \mathbb{1}_{[0,1]}(y) dy = \mathbb{1}_{[0,1]}(x) \int_0^1 dy = \mathbb{1}_{[0,1]}(x).$$

Ainsi,  $X$  suit la loi  $\mathcal{U}_{[0,1]}$ . Le même calcul montre que  $Y$  suit également la loi uniforme sur l'intervalle  $[0, 1]$ .

Pour calculer la loi de  $Z$ , considérons une fonction mesurable bornée  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  et utilisons le théorème de transfert, on a

$$E[g(Z)] = E[g(XY)] = \int_{\mathbb{R}^2} g(xy) f_{(X,Y)}(x, y) dx dy = \int_{[0,1]^2} g(xy) dx dy.$$

On pose  $t = xy$  et on cherche une autre variable  $u$  qui dépend de  $x$  et de  $y$  et telle que l'application

$$(x, y) \longrightarrow (t(x, y), u(x, y))$$

soit bijective, de classe  $C^1$  et admette une fonction réciproque de classe  $C^1$ . Par exemple on peut poser  $u(x, y) = x$ .

Alors la transformation inverse est telle que

$$(t, u) \longrightarrow (x, y) = (u, tu)$$

Remarque : nous devons nous restreindre à  $(x, y) \in ]0, 1] \times [0, 1]$  pour assurer que  $u$  ne soit pas nul, mais cela suffit puisque c'est, à un ensemble négligeable près, le domaine sur lequel nous intégrons.

Déterminons le domaine dans lequel  $(t, u)$  varie lorsque  $(x, y)$  décrit  $]0, 1]^2$  (considérer ce domaine encore un peu plus petit ne change rien à l'intégrale et simplifie le calcul du domaine de  $(t, u)$ ).

On a  $u = x \in ]0, 1[$  et  $t = xy \in ]0, x[ = ]0, u[$ . Ainsi,

$$(t, u) \in D = \{(a, b) \in ]0, 1[^2; a < b\}.$$

De plus, pour tout  $(t, u) \in D$ , le couple  $(x(t, u), y(t, u)) = (u, tu)$  appartient à  $]0, 1]^2$ .

Calcul du jacobien : pour tout  $(t, u) \in D$ , le jacobien de la transformation  $(t, u) \longrightarrow (x(t, u), y(t, u))$  est

$$\frac{D(x, y)}{D(t, u)} = \det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial t} & \frac{\partial x}{\partial u} \\ \frac{\partial y}{\partial t} & \frac{\partial y}{\partial u} \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{u} & -\frac{1}{u^2} \end{pmatrix} = -\frac{1}{u}.$$

Ce ci donne

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(Z)] &= \int_{[0,1]^2} g(xy) dx dy = \int_D g(t) \left| \frac{D(x, y)}{D(t, u)} \right| dt du \\ &= \int_D g(t) \frac{1}{u} dt du = \int_0^1 \int_0^1 g(t) \frac{1}{u} \mathbb{1}_{t < u} dt du \\ &= \int_0^1 g(t) \left( \int_0^1 \frac{1}{u} \mathbb{1}_{t < u} du \right) dt = \int_0^1 g(t) \left( \int_t^1 \frac{1}{u} du \right) dt \\ &= \int_0^1 g(t) (-\log t) dt = \int_{\mathbb{R}} g(t) (-\log t) \mathbb{1}_{[0,1]}(t) dt. \end{aligned}$$

La densité de la loi de  $Z = XY$  est donc

$$f_Z(t) = -\log t \mathbb{1}_{[0,1]}(t).$$

Exercice 5 :

1. S'il existe, ce réel  $c$  est l'unique réel tel que la fonction  $f_{(X,Y)}$  soit positive et telle que son intégrale sur  $\mathbb{R}^2$  par rapport à la mesure de Lebesgue vaille 1. La fonction  $f_{(X,Y)}$  est positive.

$$1 = \int_{\mathbb{R}_+^2} c x^{k-1} y^{l-1} e^{-\theta(x+y)} dx dy = c \int_{\mathbb{R}_+} x^{k-1} e^{-\theta x} dx \int_{\mathbb{R}_+} y^{l-1} e^{-\theta y} dy.$$

On montre, par récurrence sur  $n \geq 0$  et en utilisant une intégration par parties pour passer d'un rang au suivant, que

$$\forall n \geq 0, \int_{\mathbb{R}_+} x^n e^{-x} dx = n!.$$

Ensuite par un changement de variables linéaires, on en déduit que les intégrales plus haut valent respectivement

$$(k-1)! \theta^{-k} \quad \text{et} \quad (l-1)! \theta^{-l}.$$

Ainsi,  $c = \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)!}$ . La loi de  $X$  est absolument continue par rapport à la mesure de Lebesgue, de densité

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dy = \frac{\theta^k}{(k-1)!} x^{k-1} e^{-\theta x} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(x).$$

Pour  $k = 1$ , on reconnaît la loi exponentielle de paramètre  $\theta$ .

2. En utilisant le changement de variables

$$(x, y) = \frac{1}{2}(u + v, u - v), \quad \text{alors} \quad x + y = u \quad \text{et} \quad \frac{D(x, y)}{D(u, v)} = \frac{1}{2},$$

pour toute fonction  $g : \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée, on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X + Y)] &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)!} \int_{\mathbb{R}^2} g(x + y) x^{k-1} y^{l-1} e^{-\theta(x+y)} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} \mathbb{1}_{\{y \geq 0\}} dx dy \\ &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)! 2^{k+l-1}} \int_{\mathbb{R}^2} g(u) (u+v)^{k-1} (u-v)^{l-1} e^{-\theta u} \mathbb{1}_{\{u+v \geq 0\}} \mathbb{1}_{\{u-v \geq 0\}} du dv \\ &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)! 2^{k+l-1}} \int_{\mathbb{R}_+} g(u) e^{-\theta u} \left( \int_{-u}^u (u+v)^{k-1} (u-v)^{l-1} \mathbb{1}_{\{u+v \geq 0\}} \mathbb{1}_{\{u-v \geq 0\}} dv \right) du. \end{aligned}$$

En utilisant le fait que  $v \geq 0$  et  $u - v \geq 0$  équivalent aux conditions  $u \geq 0$  et  $|v| \leq u$  et  $l - 1$  intégrations par parties nous obtenons

$$\begin{aligned} \int_{-u}^u (u+v)^{k-1}(u-v)^{l-1}dv &= \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-2)!} \int_{-u}^u (v+u)^{k+l-2}dv = \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-2)!} \int_0^{2u} v^{k+l-2}dv \\ &= \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-1)!} 2^{k+l-1} u^{k+l-1}. \end{aligned}$$

On en déduit alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X+Y)] &= \frac{\theta^{k+l}}{(k-1)!(l-1)!2^{k+l-1}} \int_{\mathbb{R}_+} g(u) e^{-\theta u} \frac{(l-1)!(k-1)!}{(k+l-1)!} 2^{k+l-1} u^{k+l-1} du \\ &= \frac{\theta^{k+l}}{(k+l-1)!} \int_{\mathbb{R}_+} g(u) u^{k+l-1} e^{-\theta u} du. \end{aligned}$$

Ainsi,  $X+Y$  suit une loi  $\Gamma(\theta, k+l)$ .

Exercice 7 :

Soient  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ . En écrivant la définition de la matrice  $D$  puis de la covariance, puis en utilisant la linéarité de l'espérance mathématique nous avons

$$\begin{aligned} \sum_{i,j=1}^n a_i D_{ij} a_j &= \sum_{i,j=1}^n a_i \text{Cov}(X_i, X_j) a_j = \sum_{i,j=1}^n a_i \mathbb{E}[(X_i - \mathbb{E}[X_i])(X_j - \mathbb{E}[X_j])] a_j \\ &= \sum_{i,j=1}^n \mathbb{E}[a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) a_j (X_j - \mathbb{E}[X_j])] = \mathbb{E} \left[ \sum_{i,j=1}^n a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) a_j (X_j - \mathbb{E}[X_j]) \right] \\ &= E \left[ \sum_{i=1}^n a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) \sum_{j=1}^n a_j (X_j - \mathbb{E}[X_j]) \right] = \mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=1}^n a_i (X_i - \mathbb{E}[X_i]) \right)^2 \right]. \end{aligned}$$

La quantité qui nous intéresse est donc l'espérance d'une variable aléatoire positive et intégrable c'est donc un nombre réel positif.