

Exercice 1

1) Puisque les variables aléatoires X et Y sont indépendantes, on a

$$\begin{aligned} f(x, y) &= f(x, \cdot) f(\cdot, y) \\ &= I_{[0,1]}(x) I_{[0,1]}(y) \end{aligned}$$

où $I_{[0,1]}(x)$ est la fonction indicatrice sur l'intervalle $[0, 1]$. Le couple (X, Y) est donc défini sur le pavé $[0, 1] \times [0, 1]$. Le changement de variables $U = X + Y$ et $V = X$ est bijectif puisque

$$\begin{cases} U = X + Y \\ V = X \end{cases} \iff \begin{cases} Y = U - V \\ X = V \end{cases}$$

Le jacobien de ce changement de variables est

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial X}{\partial U} & \frac{\partial Y}{\partial U} \\ \frac{\partial X}{\partial V} & \frac{\partial Y}{\partial V} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{vmatrix} = -1$$

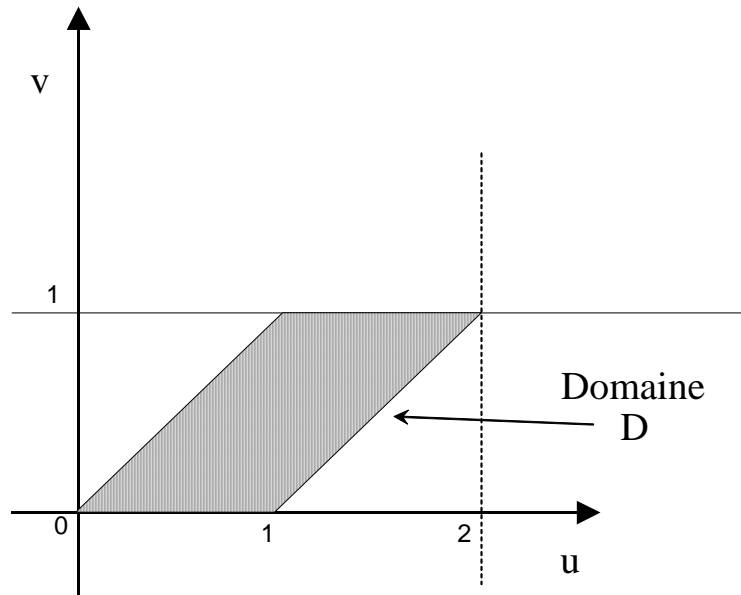
On en déduit la densité du couple (U, V) :

$$g(u, v) = \begin{cases} 1 & \text{si } (U, V) \in \Delta \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Le domaine Δ se détermine comme suit

$$\begin{cases} 0 < x < 1 \\ 0 < y < 1 \end{cases} \iff \begin{cases} 0 < v < 1 \\ 0 < u - v < 1 \end{cases} \iff \begin{cases} 0 < v < 1 \\ u > v \text{ et } u < v + 1 \end{cases}$$

et est représenté sur la figure ci-dessous



2) Puisque $V = X$, on a sans calcul

$$f(., v) = I_{[0,1]}(v)$$

Pour avoir la loi de U , il suffit d'intégrer la densité du couple par rapport à v

$$f(u, .) = \int_{\mathbb{R}} f(u, v) dv$$

D'après le domaine représenté ci-dessus, on voit que

$$\begin{aligned} f(u, .) &= \begin{cases} \int_0^u f(u, v) dv & \text{si } u \in [0, 1] \\ \int_{u-1}^1 f(u, v) dv & \text{si } u \in [1, 2] \end{cases} \\ &= \begin{cases} \int_0^u 1 dv & \text{si } u \in [0, 1] \\ \int_{u-1}^1 1 dv & \text{si } u \in [1, 2] \end{cases} \\ &= \begin{cases} u & \text{si } u \in [0, 1] \\ 2 - u & \text{si } u \in [1, 2] \end{cases} \end{aligned}$$

On vérifie

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} f(u, .) du &= \int_0^1 u du + \int_1^2 (2 - u) du \\ &= \frac{1}{2} + \left[2u - \frac{u^2}{2} \right]_1^2 \\ &= 1 \end{aligned}$$

3) Puisque $V = X$, on a

$$\text{var}V = \text{var}X = \sigma_X^2$$

Puisque X et Y ont la même loi, on a $E[X] = E[Y]$ et $E[X^2] = E[Y^2]$. Mais comme $U = X + Y$, on a

$$\begin{aligned} E[U] &= E[X] + E[Y] = 2E[X] \\ E[U^2] &= E[X^2] + E[Y^2] + 2E[XY] \\ &= 2E[X^2] + 2E[X]E[Y] \\ &= 2E[X^2] + 2E[X]^2 \end{aligned}$$

d'où

$$\begin{aligned} \text{var}U &= E[U^2] - E[U]^2 \\ &= 2E[X^2] + 2E[X]^2 - (2E[X])^2 \\ &= 2\text{var}X = 2\sigma_X^2 \end{aligned}$$

La covariance du couple (U, V) s'écrit

$$\begin{aligned} \text{cov}(U, V) &= E[UV] - E[U]E[V] \\ &= E[(X + Y)X] - (2E[X])E[X] \\ &= E[X^2] + E[X]E[Y] - 2E[X]^2 \\ &= \text{var}X = \sigma_X^2 \end{aligned}$$

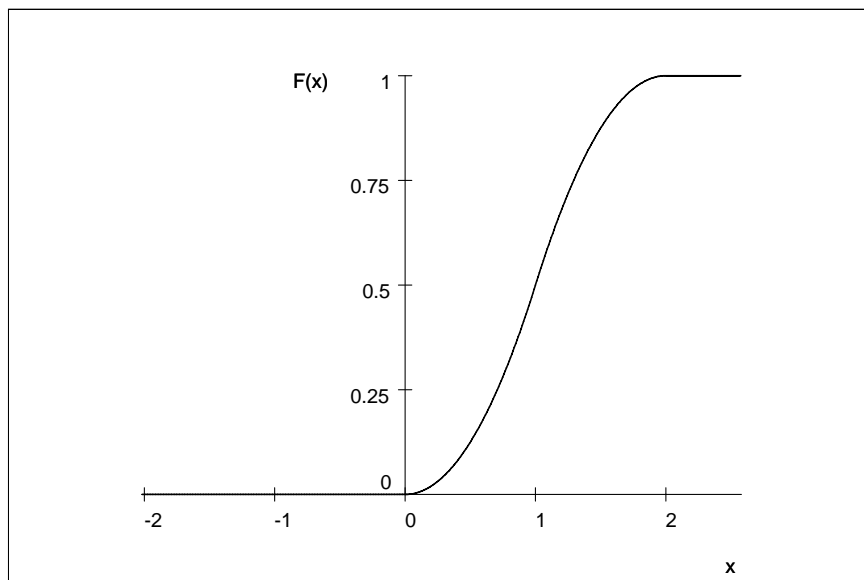
Le coefficient de corrélation du couple (U, V) s'en déduit simplement

$$\rho_{U,V} = \frac{\text{cov}(U, V)}{\sqrt{\text{var}U \text{var}V}} = \frac{\sigma_X^2}{\sqrt{(2\sigma_X^2)\sigma_X^2}} = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

4) La fonction de répartition de U est définie par

$$\begin{aligned} F(x) &= P[U < x] = \int_{-\infty}^x f(u, \cdot) du \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \int_0^x u du & \text{si } x \in [0, 1] \\ \int_0^1 u du + \int_1^x (2 - u) du & \text{si } x \in [1, 2] \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2}x^2 & \text{si } x \in [0, 1] \\ \frac{1}{2} + [2u - \frac{1}{2}u^2]_1^x & \text{si } x \in [1, 2] \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2}x^2 & \text{si } x \in [0, 1] \\ \frac{1}{2} + (2x - \frac{1}{2}x^2 - \frac{3}{2}) & \text{si } x \in [1, 2] \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2}x^2 & \text{si } x \in [0, 1] \\ 2x - \frac{1}{2}x^2 - 1 & \text{si } x \in [1, 2] \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases} \end{aligned}$$

La fonction de répartition $F(x)$ est représentée ci-dessous



Exercice 2

La loi du couple (X, Y) est définie par

$$\begin{aligned}
 P[X = 0, Y = 0] &= P[X = 0] P[Y = 0] = \frac{1}{4} \\
 P[X = 1, Y = 0] &= P[X = 1] P[Y = 0] = \frac{1}{4} \\
 P[X = 0, Y = 1] &= P[X = 0] P[Y = 1] = \frac{1}{4} \\
 P[X = 1, Y = 1] &= P[X = 1] P[Y = 1] = \frac{1}{4}
 \end{aligned}$$

En d'autres termes, la loi du couple (X, Y) est uniforme sur

$$\{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$$

1) Comme dans l'exercice précédent, on a

$$\begin{cases} U = X + Y \\ V = X \end{cases} \iff \begin{cases} Y = U - V \\ X = V \end{cases}$$

Donc,

$$\begin{aligned}
 X = 0, Y = 0 &\Rightarrow U = 0, V = 0 \\
 X = 0, Y = 1 &\Rightarrow U = 1, V = 0 \\
 X = 1, Y = 0 &\Rightarrow U = 1, V = 1 \\
 X = 1, Y = 1 &\Rightarrow U = 2, V = 1
 \end{aligned}$$

Le couple (U, V) suit donc une loi uniforme sur l'ensemble

$$\{(0, 0), (1, 0), (1, 1), (2, 1)\}$$

2) Les lois marginales de U et de V sont définies comme suit

$$P[U = 0] = P[(U, V) = (0, 0)] = \frac{1}{4}$$

$$P[U = 1] = P[(U, V) = (1, 0)] + P[(U, V) = (1, 1)] = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

$$P[U = 2] = P[(U, V) = (2, 1)] = \frac{1}{4}$$

et

$$P[V = 0] = P[(U, V) = (0, 0)] + P[(U, V) = (1, 0)] = \frac{1}{2}$$

$$P[V = 1] = P[(U, V) = (1, 1)] + P[(U, V) = (2, 1)] = \frac{1}{2}$$

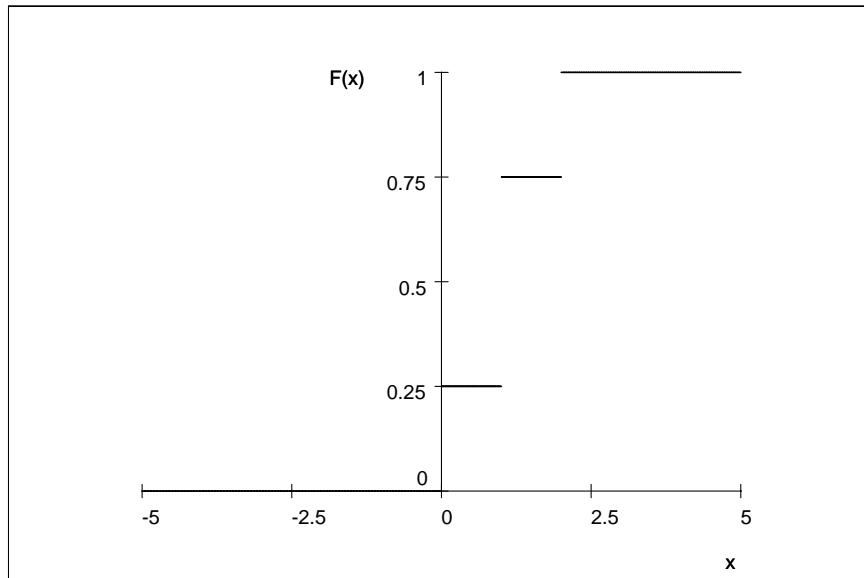
3) Les calculs effectués dans l'exercice 1 sont applicables ici car les variables X et Y sont toujours indépendantes. On en déduit que le coefficient de corrélation du couple (U, V) s'écrit

$$\rho_{U,V} = \frac{\text{cov}(U, V)}{\sqrt{\text{var}U \text{var}V}} = \frac{\sigma_X^2}{\sqrt{(2\sigma_X^2) \sigma_X^2}} = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

4) La fonction de répartition de U s'écrit

$$P[U < x] = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{1}{4} & \text{si } x \in]0, 1] \\ \frac{3}{4} & \text{si } x \in]1, 2] \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases}$$

et est représentée ci-dessous



Exercice 3

1) Le couple (U, V) est lié à $X = {}^t(X_1, X_2, X_3)$ par la transformation

$$\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -a & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{pmatrix}$$

Donc, d'après les résultats du cours, on a

$$\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} \sim \mathcal{N}(\mu, M)$$

avec

$$\begin{aligned} \mu &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -a & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \\ M &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -a & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 2 & 5 & 1 \\ 0 & 1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -a \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -a & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2-2a \\ 2 & 5-2a \\ 0 & 1a \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 2 & 2-2a \\ 2-2a & 5-4a+2a^2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

On notera que ces résultats s'appliquent car la matrice $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -a & 1 & 0 \end{pmatrix}$ est de rang 2. Puisque (U, V) est un vecteur Gaussien, les variables U et V sont indépendantes si et seulement si $\text{cov}(U, V) = 0$, c'est-à-dire si

$$a = 1$$

2) En observant la loi de X , on en déduit

$$\begin{aligned} X_1 &\sim \mathcal{N}(0, 2) \\ \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} &\sim \mathcal{N}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}\right) \end{aligned}$$

On en déduit

$$f(x_1, \dots) = \frac{1}{\sqrt{4\pi}} \exp\left(-\frac{x_1^2}{4}\right)$$

La matrice

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}$$

est telle que

$$\det(A) = 6 \text{ et } A^{-1} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 5 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}$$

d'où

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \cdot) &= \frac{1}{2\pi\sqrt{6}} \exp\left(-\frac{1}{2} (x_1, x_2) A^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}\right) \\ &= \frac{1}{2\pi\sqrt{6}} \exp\left(-\frac{1}{12} (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 5x_1 - 2x_2 \\ -2x_1 + 2x_2 \end{pmatrix}\right) \\ &= \frac{1}{2\pi\sqrt{6}} \exp\left(-\frac{1}{12} (5x_1^2 - 4x_1x_2 + 2x_2^2)\right) \end{aligned}$$

La loi conditionnelle de X_2 sachant $X_1 = x_1$ est donc une loi normale de densité

$$\begin{aligned} f(x_2|x_1) &= \frac{f(x_1, x_2, \cdot)}{f(x_1, \cdot, \cdot)} \\ &= \frac{\frac{1}{\sqrt{4\pi}} \exp\left(-\frac{x_1^2}{4}\right)}{\frac{1}{2\pi\sqrt{6}} \exp\left(-\frac{1}{12} (5x_1^2 - 4x_1x_2 + 2x_2^2)\right)} \\ &= \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \exp\left(-\frac{1}{6} (x_2^2 - 2x_1x_2 + x_1^2)\right) \\ &= \frac{1}{\sqrt{6\pi}} \exp\left(-\frac{1}{6} (x_2 - x_1)^2\right) \end{aligned}$$

On reconnaît une loi normale de moyenne x_1 et de variance 3

$$X_2|X_1 = x_1 \sim \mathcal{N}(x_1, 3)$$