

# Corrigé du DM n° 10 - pour le 27/01/2025

## Exercice 1

### Partie I : étude d'un cas particulier

Dans cette partie uniquement,  $n = 2$  et  $a$  est un réel fixé.

$$\text{Mat}_{\mathbb{C}}(u) = A = \frac{1}{1+a^2} \begin{pmatrix} 1 & a \\ a & a^2 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad \text{Mat}_{\mathbb{C}}(v) = B = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

1. Les matrices  $A$  et  $B$  sont clairement symétriques. De plus, par des calculs rapides on vérifie que  $A^2 = A$  et  $B^2 = B$ . Les endomorphismes  $u$  et  $v$  sont donc des projecteurs, qui sont aussi des endomorphismes symétriques. D'après le cours,  $u$  et  $v$  sont des projecteurs orthogonaux

2.

$$\text{rg}(v) = \text{rg}(B) = \dim(\text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}\right)) = 1$$

$$\text{rg}(u) = \text{rg}(A) = \dim(\text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ a \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a \\ a^2 \end{pmatrix}\right)) = \dim(\text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ a \end{pmatrix}\right)) = 1$$

De plus,

$$\text{Mat}_{\mathbb{C}}(u \circ v) = \frac{1}{2(1+a^2)} \begin{pmatrix} 1+a & 1+a \\ a+a^2 & a+a^2 \end{pmatrix}$$

Attention, si  $a = -1$  alors cette matrice est nulle et donc  $\text{rg}(u \circ v) = 0$ .

Si  $a \neq -1$ , les deux colonnes étant non nulles et égales, on a  $\text{rg}(u \circ v) = 1$

3. (a)

$$\text{Mat}_{\mathbb{C}}(u \circ v(x)) = \frac{1}{2(1+a^2)} \begin{pmatrix} 1+a & 1+a \\ a+a^2 & a+a^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ a \end{pmatrix} = \frac{1}{2(1+a^2)} \begin{pmatrix} (1+a)^2 \\ a(1+a)^2 \end{pmatrix} = \frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ a \end{pmatrix}$$

donc  $x = (1, a)$  est bien un vecteur propre de  $u \circ v$

(b) On a déjà vu que si  $a = -1$ ,  $u \circ v = 0$  donc  $\text{Spec}(u \circ v) = \{0\}$ .

Supposons que  $a \neq -1$ . Comme  $\text{rg}(u \circ v) = 1 \neq 2$ , on a  $0 \in \text{Spec}(u \circ v)$ . De plus, d'après la question précédente,  $\frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)} \in \text{Spec}(u \circ v)$  et  $\frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)} \neq 0$  (car  $a \neq -1$ ). Enfin,  $u \circ v$  est un endomorphisme de  $\mathbb{R}^2$  donc possède au plus 2 valeurs propres distinctes. Par conséquent,

$$\text{Spec}(u \circ v) = \left\{0, \frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)}\right\}$$

Pour tout  $a \in \mathbb{R}$ ,

$$(1+a)^2 - 2(1+a^2) = -1 + 2a - a^2 = -(1-a)^2 \leq 0 \Rightarrow (1+a)^2 \leq 2(1+a^2) \Rightarrow \frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)} \leq 1$$

On a donc bien  $\text{Spec}(u \circ v) \subset [0, 1]$

(c)  $u \circ v$  est un projecteur ssi sa matrice vérifie  $(AB)^2 = AB$ . On trouve que  $(AB)^2 = \frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)} \cdot AB$ . Si  $a = -1$  alors  $AB = 0$ , donc  $(AB)^2 = (AB) = 0$  et  $a = -1$  convient. Sinon, la relation est vraie ssi

$$\frac{(1+a)^2}{2(1+a^2)} = 1 \Leftrightarrow 1+2a+a^2 = 2+2a^2 \Leftrightarrow a^2-2a+1 = 0 \Leftrightarrow (a-1)^2 = 0 \Leftrightarrow a = 1$$

Finalement,  $u \circ v$  est un projecteur ssi  $a = -1$  ou  $a = 1$

### Partie II : cas général

On suppose que  $n \in \mathbb{N}$  et  $n \geq 2$ . Soit  $u$  et  $v$  deux projecteurs orthogonaux de  $E$ .

1. Soit  $p$  un projecteur orthogonal de  $E$ .

(a) Pour tout  $x \in E$ ,

$$\|p(x)\|^2 = \langle p(x), p(x) \rangle = \langle p \circ p(x), x \rangle = \langle p(x), x \rangle$$

car  $p$  est un endomorphisme symétrique et un projecteur. D'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz, on a alors

$$\|p(x)\|^2 = \langle p(x), x \rangle \leq \|p(x)\| \cdot \|x\|$$

(b) Si  $\|p(x)\| = 0$ , la relation demandée est évidente. Si  $\|p(x)\| \neq 0$  alors  $\|p(x)\| > 0$  et en divisant par  $\|p(x)\|$  dans la relation précédente, on obtient que  $\|p(x)\| \leq \|x\|$

2. D'après ce qui précède, comme  $u$  et  $v$  sont deux projecteurs orthogonaux,

$$\forall x \in E, \quad \|u \circ v(x)\| \leq \|v(x)\| \leq \|x\|$$

Soit  $\lambda$  une valeur propre de  $u \circ v$  et  $x$  un vecteur propre associé ( $x \neq 0$ ). On a alors  $\|u \circ v(x)\| = \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$  d'où  $|\lambda| \cdot \|x\| \leq \|x\|$ . Comme  $\|x\| > 0$  (car  $x \neq 0$ ), on a bien  $|\lambda| \leq 1$ .

Bilan :  $\text{Spec}(u \circ v) \subset [-1, 1]$

3. (a) Pour tout  $(x, y) \in E^2$ ,

$$\langle f(x), y \rangle = \langle v \circ u \circ v(x), y \rangle = \langle u \circ v(x), v(y) \rangle = \langle v(x), u \circ v(y) \rangle = \langle x, f(y) \rangle$$

en utilisant de proche en proche le fait que  $u$  et  $v$  sont symétriques.

(b) Soit  $\mu$  une valeur propre de  $f$  associée au vecteur propre  $x_0$ .

$$\begin{aligned} \|(u \circ v)(x_0)\|^2 &= \langle u \circ v(x_0), u \circ v(x_0) \rangle = \langle v(x_0), u \circ u \circ v(x_0) \rangle \\ &= \langle v(x_0), u \circ v(x_0) \rangle \quad \text{car } u \text{ projecteur} \\ &= \langle x_0, v \circ u \circ v(x_0) \rangle \\ &= \mu \|x_0\|^2 \end{aligned}$$

Comme encore une fois  $\|x_0\| \neq 0$ , on a  $\mu = \frac{\|(u \circ v)(x_0)\|^2}{\|x_0\|^2} \geq 0$ .

- (c) Comme  $f$  est un endomorphisme symétrique, il existe une BON de  $E$  formée de vecteurs propres de  $f$ . Il existe donc  $(u_1, \dots, u_n)$  une BON de  $E$  telle que pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $f(u_i) = \mu_i \cdot u_i$  où  $\mu_i \in \mathbb{R}$ .  
Soit  $x \in E$ , et  $x = \sum_{i=1}^n x_i \cdot u_i$  sa décomposition dans cette BON. On a alors

$$\begin{aligned} \langle f(x), x \rangle &= \left\langle f\left(\sum_{i=1}^n x_i u_i\right), \sum_{j=1}^n x_j u_j \right\rangle \\ &= \left\langle \sum_{i=1}^n x_i \cdot \mu_i u_i, \sum_{j=1}^n x_j u_j \right\rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \mu_i x_i x_j \langle u_i, u_j \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot x_i^2 \cdot \|u_i\|^2 \quad \text{car } \langle u_i, u_j \rangle = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases} \\ &\geq 0 \end{aligned}$$

**Bilan :** pour tout  $x \in E$ ,  $\langle f(x), x \rangle \geq 0$

*Remarque :* on pouvait aussi passer par les matrices : il existe une BON de  $E$  dans laquelle la matrice de  $f$  est diagonale.

4. Soit  $\lambda$  une valeur propre non nulle de  $u \circ v$  associée au vecteur propre  $x_1$ . Alors

$$f(v(x_1)) = v \circ u \circ v \circ v(x_1) = v \circ u \circ v(x_1) = v(\lambda x_1) = \lambda v(x_1)$$

Supposons que  $v(x_1) = 0$ . Alors on aurait  $u \circ v(x_1) = 0$  donc  $\lambda = 0$  : absurde.  
Donc  $v(x_1) \neq 0$ , et avec la relation ci-dessus, on peut affirmer que  $v(x_1)$  est un vecteur propre de  $f$  associé à la valeur propre  $\lambda$ .

5. Soit  $\lambda \in \text{Spec}(u \circ v)$ . On sait déjà d'après le 2. que  $\lambda \in [-1, 1]$ .  
Supposons  $\lambda \neq 0$ , d'après le 4.,  $\lambda$  est aussi une valeur propre de  $f$ , donc est positive d'après le 3.(b).

**Bilan :**  $\text{Spec}(u \circ v) \subset [0, 1]$

## Exercice 2

1. (a) Soit pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$\mathcal{H}(n) : "Y_n = \sum_{k=0}^n \frac{X_k}{2^{n+1-k}}"$$

- **Initialisation :** si  $n = 0$ , on a  $Y_0 = \frac{X_0}{2}$  donc le résultat est vrai.
- **Hérédité :** soit  $n \in \mathbb{N}$  tel que  $\mathcal{H}(n)$  vraie. Alors

$$Y_{n+1} = \frac{X_{n+1}}{2} + \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^n \frac{X_k}{2^{n+1-k}} = \frac{X_{n+1}}{2} + \sum_{k=0}^n \frac{X_k}{2^{n+2-k}} = \sum_{k=0}^{n+1} \frac{X_k}{2^{n+2-k}}$$

- **Conclusion :**  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $\mathcal{H}(n)$  vraie.

2. Soit  $n \in \mathbb{N}$ . Pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $X_k$  admet une espérance, donc  $Y_n$  est combinaison linéaire de variables admettant une espérance, donc  $Y_n$  admet une espérance et

$$\begin{aligned} E(Y_n) &= \sum_{k=0}^n E\left(\frac{X_k}{2^{n+1-k}}\right) = \sum_{k=0}^n \frac{1}{2^{n+1-k}} \cdot E(X_k) \\ &= m \cdot \sum_{i=0}^n \left(\frac{1}{2}\right)^{i+1} = m \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{n+1}}{\frac{1}{2}} \\ &= m \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{n+1}\right) \end{aligned}$$

*Remarque :* si  $n = 0$  on retrouve bien que  $E(Y_0) = \frac{1}{2}E(X_0)$ .

Par ailleurs, les variables  $X_k$  sont indépendantes, donc par coalition, les variables  $\left(\frac{X_k}{2^{n+1-k}}\right)$  sont indépendantes. Comme ces variables admettent une espérance,  $Y_n$  aussi et

$$\begin{aligned} V(Y_n) &= \sum_{k=0}^n \left(\frac{1}{2^{n+1-k}}\right)^2 \cdot V(X_k) \\ &= \sigma^2 \cdot \sum_{k=0}^n \left(\frac{1}{4}\right)^{n+1-k} \\ &= \sigma^2 \cdot \frac{1}{4} \cdot \sum_{i=0}^n \left(\frac{1}{4}\right)^i \\ &= \frac{\sigma^2}{4} \cdot \frac{1 - \left(\frac{1}{4}\right)^{n+1}}{1 - \frac{1}{4}} \\ &= \frac{\sigma^2}{3} \cdot \left(1 - \left(\frac{1}{4}\right)^{n+1}\right) \end{aligned}$$

*Remarque :* si  $n = 0$ , on voit que  $\frac{\sigma^2}{3} \left(1 - \frac{1}{4}\right) = \frac{\sigma^2}{4} = V(Y_0)$ .

On déduit de ces résultats que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(Y_n) = m$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(Y_n) = \frac{\sigma^2}{3}$

3. Cas particulier : on suppose que  $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$  et on note  $\Phi$  la fonction de répartition de  $X$ .

```
(a) import numpy.random as rd
import numpy as np
n=int(input("n="))
X=rd.normal(0,1,n+1) #matrice des (X_0,...,X_n)
Y=np.zeros(n+1)
Y[0]=X[0]/2 # on définit Y0
for k in range(1,n+1):
    Y[k]=Y[k-1]/2+X[k]/2 # on définit Y_k
print("Yn=",Y[n])
S=(1/n)*np.sum(Y)
print("Sn=",S)
```

(b)  $Y_n$  est une combinaison linéaire de variables indépendantes suivant toutes une loi normale. D'après le cours,  $Y_n$  suit également une loi normale. De plus, avec  $m = 0$  et  $\sigma = 1$ , d'après le 1.(b), on a

$$E(Y_n) = m \cdot (1 - (\frac{1}{2})^{n+1}) = 0 \quad \text{et} \quad V(Y_n) = \frac{\sigma^2}{3} \cdot (1 - (\frac{1}{4})^{n+1}) = \frac{1}{3} (1 - (\frac{1}{4})^{n+1})$$

Bilan :  $Y_n \hookrightarrow \mathcal{N}(0, \frac{1}{3} \cdot (1 - (\frac{1}{4})^{n+1}))$

Notons  $\sigma_n^2 = \frac{1}{3} (1 - (\frac{1}{4})^{n+1})$  et donc  $\sigma_n = \sqrt{\frac{1}{3} (1 - (\frac{1}{4})^{n+1})}$ . On a alors, pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,

$$F_{Y_n}(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sigma_n \cdot \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{t^2}{2\sigma_n^2}} dt$$

Posons  $u = \frac{t}{\sigma_n}$ . Ce changement de variables est autorisé,  $dt = \frac{1}{\sigma_n} du$  et on obtient

$$F_{Y_n}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\frac{x}{\sigma_n}} e^{-\frac{u^2}{2}} \cdot du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\frac{x}{\sigma_n}} e^{-\frac{u^2}{2}} du = \Phi\left(\frac{x}{\sigma_n}\right)$$

Or  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{x}{\sigma_n} = \sqrt{3} \cdot x$ , d'où  $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{Y_n}(x) = \Phi(\sqrt{3} \cdot x)$ . La variable  $Z$  ayant pour fonction de répartition  $x \mapsto \Phi(\sqrt{3} \cdot x)$  est à densité, et une de ses densités est donnée par :  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,

$$f_Z(x) = \sqrt{3} \cdot \Phi'(\sqrt{3} \cdot x) = \sqrt{3} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{3x^2}{2}} dx = \frac{1}{\frac{1}{\sqrt{3}} \cdot \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2 \cdot (\frac{1}{\sqrt{3}})^2}}$$

donc  $Z \hookrightarrow \mathcal{N}(0, \frac{1}{3})$ .

Bilan :  $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge en loi vers  $Z$ , où  $Z \hookrightarrow \mathcal{N}(0, \frac{1}{3})$

#### 4. Retour au cas général

(a) La variable  $S_n$  est combinaison linéaire des variables  $Y_k$  qui admettent toutes une espérance, donc  $S_n$  admet une espérance.

$$\begin{aligned} E(S_n) &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(Y_k) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n m \cdot (1 - (\frac{1}{2})^{k+1}) \\ &= \frac{1}{n} \cdot m \cdot n - \frac{m}{n} \cdot \sum_{k=1}^n (\frac{1}{2})^{k+1} \\ &= m - \frac{m}{n} \cdot (\frac{1}{4}) \cdot \sum_{k=0}^{n-1} (\frac{1}{2})^k \\ &= m - \frac{m}{n} \cdot \frac{1}{4} \cdot \frac{1 - (\frac{1}{2})^n}{\frac{1}{2}} \\ &= m - \frac{m}{2n} \cdot (1 - (\frac{1}{2})^n) \end{aligned}$$

Donc  $L = \lim_{n \rightarrow +\infty} S_n = m$

$S_n$  est combinaison linéaire de variables discrètes admettant une variance, donc  $S_n$  admet une variance.

(b) Soit  $(i, j) \in \mathbb{N}^2$  avec  $i < j$ . Par bilinéarité de la covariance,

$$\begin{aligned} Cov(Y_i, Y_j) &= Cov\left(\sum_{k=0}^i \frac{X_k}{2^{i+1-k}}, \sum_{l=0}^j \frac{X_l}{2^{j+1-l}}\right) \\ &= \sum_{k=0}^i \sum_{l=0}^j \frac{1}{2^{i+1-k}} \cdot \frac{1}{2^{j+1-l}} Cov(X_k, X_l) \end{aligned}$$

Comme les variables  $(X_i)$  sont indépendantes, on a  $Cov(X_k, X_l) = 0$  si  $k \neq l$ . Comme de plus  $i < j$ , on obtient

$$\begin{aligned} Cov(Y_i, Y_j) &= \sum_{k=0}^i \frac{1}{2^{i+1-k}} \cdot \frac{1}{2^{j+1-k}} V(X_k) \\ &= \sigma^2 \cdot \frac{1}{2^{i+j+2}} \cdot \sum_{k=0}^i \frac{1}{2^{-2k}} \\ &= \frac{\sigma^2}{2^{i+j+2}} \cdot \sum_{k=0}^i 4^k \\ &= \frac{\sigma^2}{2^{i+j+2}} \cdot \frac{1 - 4^{i+1}}{1 - 4} \\ &= \frac{\sigma^2}{3} \cdot \frac{1}{2^{i+j+2}} (4^{i+1} - 1) \end{aligned}$$

(c) Soit  $(i, j) \in \mathbb{N}^2$ .

- **1er cas :** si  $i < j$ , d'après la question précédente,

$$\begin{aligned} \text{Cov}(Y_i, Y_j) &\leq \frac{\sigma^2}{3} \cdot \frac{4^{i+1}}{2^{i+j+2}} \\ &\leq \frac{\sigma^2}{3} \cdot \frac{2^{2i+2}}{2^{i+j+2}} \\ &\leq \frac{\sigma^2}{3} \cdot \frac{1}{2^{j-i}} \end{aligned}$$

- **2ème cas :** si  $j < i$  par raisons de symétrie on obtient

$$\text{Cov}(Y_i, Y_j) = \text{Cov}(Y_j, Y_i) \leq \frac{\sigma^2}{3} \cdot \frac{1}{2^{i-j}}$$

- **3ème cas :** si  $i = j$ , alors

$$\text{Cov}(Y_i, Y_i) = V(Y_i) = \frac{\sigma^2}{3} \left(1 - \left(\frac{1}{4}\right)^{n+1}\right) \leq \frac{\sigma^2}{3}$$

Bilan : pour tout  $(i, j) \in \mathbb{N}^2$ , on obtient bien :  $\text{Cov}(Y_i, Y_j) \leq \frac{\sigma^2}{3} \cdot \frac{1}{2^{|j-i|}}$

(d) Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,

$$\begin{aligned} \sum_{1 \leq i \leq j \leq n} \left(\frac{1}{2}\right)^{j-i} &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^j \left(\frac{1}{2}\right)^{j-i} \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{k=0}^{j-1} \left(\frac{1}{2}\right)^k \text{ en posant } k = j - i \\ &= \sum_{j=1}^n \frac{1 - \left(\frac{1}{2}\right)^j}{1 - \frac{1}{2}} \\ &\leq 2 \cdot \sum_{j=1}^n 1 \\ &\leq 2n \end{aligned}$$

Bilan :  $\sum_{1 \leq i \leq j \leq n} \left(\frac{1}{2}\right)^{j-i} \leq 2n$

(e) Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $n \geq 2$ ,

$$\begin{aligned} V(S_n) &= \frac{1}{n^2} \cdot V\left(\sum_{k=1}^n Y_k\right) \\ &= \frac{1}{n^2} \cdot \text{Cov}\left(\sum_{i=1}^n Y_i, \sum_{j=1}^n Y_j\right) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n} \text{Cov}(Y_i, Y_j) \\ &\leq \frac{1}{n^2} \cdot \frac{\sigma^2}{3} \cdot \sum_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n} \frac{1}{2^{|j-i|}} \\ &\leq \frac{1}{n^2} \cdot \frac{\sigma^2}{3} \cdot \left(\sum_{1 \leq i \leq j \leq n} \frac{1}{2^{j-i}} + \sum_{1 \leq j < i \leq n} \frac{1}{2^{i-j}}\right) \\ &\leq \frac{1}{n^2} \cdot \frac{\sigma^2}{3} \cdot \left(\sum_{1 \leq i \leq j \leq n} \frac{1}{2^{j-i}} + \sum_{1 \leq j \leq i \leq n} \frac{1}{2^{i-j}}\right) \text{ on rajoute des termes} \\ &\leq \frac{1}{n^2} \cdot \frac{\sigma^2}{3} \cdot (2n + 2n) \text{ par raisons de symétrie} \\ &\leq \frac{4\sigma^2}{3n} \end{aligned}$$

Finalement, comme  $V(S_n) \geq 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{4\sigma^2}{3n} = 0$ , on a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(S_n) = 0$ .

Bilan :  $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(S_n) = 0$

### Exercice 3 (facultatif)

1. La fonction  $f$  est positive, continue sur  $\mathbb{R}$ . De plus,

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt &= \int_{-1}^1 (1 - |x|) dx \\ &= 2 \cdot \int_0^1 (1 - x) dx \text{ par parité} \\ &= 2 \cdot \left[x - \frac{x^2}{2}\right]_0^1 = 2 \cdot \left(1 - \frac{1}{2}\right) = 1 \end{aligned}$$

Bilan :  $f$  est une densité de probabilité

Remarquons qu'il s'agit de la loi de Xenakis, étudiée en DS !

2. (a) Comme  $Y \hookrightarrow \mathcal{U}([-1, 1])$ , par th. de stabilité affine,  $(-Y) \hookrightarrow \mathcal{U}([-1, 1])$ .

(b) Comme :

- $X$  et  $-Y$  sont à densité,
- $X$  et  $-Y$  sont indépendantes,
- $f_X$  est bornée (par exemple),

d'après le cours, la variable  $X - Y$  est à densité et une de ses densités est donnée par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_{X-Y}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(t) \cdot f_{-Y}(x-t) dt$$

De plus,  $(X - Y)(\Omega) \subset [-2, 2]$ , donc pour tout  $x \notin [-2, 2]$ ,  $f_{X-Y}(x) = 0$ .  
Soit  $x \in [-2, 2]$ . Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$f_X(t) \cdot f_{-Y}(x-t) \neq 0 \Leftrightarrow t \in [-1, 1] \text{ et } x-t \in [-1, 1] \Leftrightarrow \text{Max}(-1, x-1) \leq t \leq \text{min}(1, x+1)$$

- 1er cas : si  $x \in [-2, 0]$ , alors  $\text{Max}(-1, x-1) = -1$  et  $\text{min}(1, x+1) = x+1$  donc

$$f_{X-Y}(x) = \int_{-1}^{x+1} (1-|t|) \cdot \frac{1}{2} dt = \frac{1}{2} \cdot \int_{-1}^{x+1} (1-|t|) dt$$

- 1er sous-cas : si  $x \in [-2, -1]$  alors  $x+1 \leq 0$  donc

$$f_{X-Y}(x) = \frac{1}{2} \cdot \int_{-1}^{x+1} (1+t) dt = \dots = \frac{1}{4}(x^2 + 4x + 4)$$

- 2ème sous-cas : si  $x \in [-1, 0]$  alors par la relation de Chasles,

$$f_{X-Y}(x) = \frac{1}{2} \int_{-1}^0 (1-|t|) dt + \frac{1}{2} \int_0^{x+1} (1-t) dt = \dots = \frac{1}{4}(2-x^2)$$

- 1er cas : si  $x \in [0, 2]$ , alors  $\text{Max}(-1, x-1) = x-1$  et  $\text{min}(1, x+1) = 1$  donc

$$f_{X-Y}(x) = \int_{x-1}^1 (1-|t|) \cdot \frac{1}{2} dt = \frac{1}{2} \cdot \int_{x-1}^1 (1-|t|) dt$$

- 1er sous-cas : si  $x \in [1, 2]$  alors  $x-1 \geq 0$  donc

$$f_{X-Y}(x) = \frac{1}{2} \cdot \int_{x-1}^1 (1-t) dt = \dots = \frac{1}{4}(x^2 - 4x + 4)$$

- 2ème sous-cas : si  $x \in [0, 1]$ , alors par la relation de Chasles,

$$f_{X-Y}(x) = \frac{1}{2} \int_{x-1}^0 (1-|t|) dt + \frac{1}{2} \int_0^1 (1-x) dt = \dots = \frac{1}{4}(2-x^2)$$

Bilan :  $X - Y$  a pour densité la fonction

$$f_{X-Y} : x \mapsto \begin{cases} \frac{1}{4}(x^2 + 4x + 4) & \text{si } x \in [-2, -1] \\ \frac{1}{4}(2 - x^2) & \text{si } x \in ]-1, 0] \\ \frac{1}{4}(2 - x^2) & \text{si } x \in ]0, 1] \\ \frac{1}{4}(x^2 - 4x + 4) & \text{si } x \in ]1, 2] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Remarquons que cette densité est paire. Logique car  $X$  et  $-Y$  sont deux variables de densités paires.