

**Correction du devoir maison**

**Exercice 1 (Edhec 2003)**

1. (a) Pour tout  $p \leq k \leq n - 1$ , on a par décroissance de  $f$  que :

$$\forall t \in [k, k + 1], \quad f(k + 1) \leq f(t).$$

Par croissance de l'intégrale, on en déduit que :

$$f(k + 1) = \int_k^{k+1} f(k + 1) dt \leq \int_k^{k+1} f(t) dt.$$

Sommons ces inégalités pour  $k = p, \dots, n - 1$  :

$$\sum_{k=p}^{n-1} f(k + 1) \leq \sum_{k=p}^{n-1} \int_k^{k+1} f(t) dt = \int_p^n f(t) dt$$

par la relation de Chasles. Enfin on a en effectuant un glissement d'indice :

$$\sum_{k=p}^{n-1} f(k + 1) = \sum_{k=p+1}^n f(k) = S_n - f(p).$$

Ainsi on a :

$$\forall n \geq p, \quad S_n - f(p) \leq \int_p^n f(t) dt.$$

(b) Puisque  $f$  est une fonction continue et positive, on a pour tout  $n \geq p$  :

$$S_n \leq \int_p^n f(t) dt + f(p) \leq \int_p^n f(t) dt + \underbrace{\int_n^{+\infty} f(t) dt}_{\geq 0} + f(p) \leq \int_p^{+\infty} f(t) dt + f(p).$$

La série  $\sum_{n \geq p} f(n)$  est à termes positifs (car  $f$  est positive), et on vient de montrer que la suite  $(S_n)$  de ces sommes partielles est majorée. Par le théorème de la limite monotone, la

série  $\sum_{n \geq p} f(n)$  converge donc.

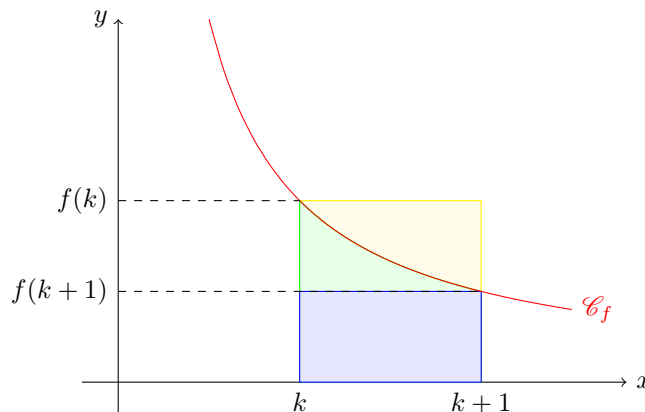
2. (a) Utilisons de nouveau la décroissance de la fonction  $f$ . Pour tout  $n \geq p$  et pour tout  $k \geq n$ , on a :

$$\forall t \in [k, k + 1], \quad f(k + 1) \leq f(t) \leq f(k).$$

Par croissance de l'intégrale, on obtient :

$$f(k + 1) = \int_k^{k+1} f(k + 1) dt \leq \int_k^{k+1} f(t) dt \leq \int_k^{k+1} f(k) dt = f(k). \quad (*)$$

Ces inégalités (\*) peuvent aussi se retrouver géométriquement :



L'air du rectangle bleu ci-dessous est plus petit que l'air du domaine vert, lui même plus petit que l'air du rectangle jaune. Or ces aires valent respectivement  $f(k+1) \times (k+1-k) = f(k+1)$ ,  $\int_k^{k+1} f(t) dt$  et  $f(k) \times (k+1-k) = f(k)$ .

Soit  $N \geq n$ . Sommons les inégalités (\*) pour tout  $n \leq k \leq N$  :

$$\sum_{k=n}^N f(k+1) \leq \sum_{k=n}^N \int_k^{k+1} f(t) dt \leq \sum_{k=n}^N f(k),$$

ce qui donne par glissement d'indice dans la première expression, et par relation de Chasles dans la deuxième :

$$\sum_{k=n+1}^{N+1} f(k) \leq \int_n^{N+1} f(t) dt \leq \sum_{k=n}^N f(k).$$

Par passage à la limite dans les inégalités, on obtient en faisant tendre  $N$  vers  $+\infty$  (tout converge !) :

$$R_n = \sum_{k=n+1}^{+\infty} f(k) \underbrace{\leq}_{(*)} \int_n^{+\infty} f(t) dt \underbrace{\leq}_{(**)} \sum_{k=n}^{+\infty} f(k) = R_n + f(n),$$

ce qui se réécrit :

$$\boxed{\int_n^{+\infty} f(t) dt - f(n) \underbrace{\leq}_{(**)} R_n \underbrace{\leq}_{(*)} \int_n^{+\infty} f(t) dt.}$$

- (b) Notons tout d'abord que  $f$  étant **continue** et **strictement positive** sur  $[p, +\infty[$ , on a  $\int_n^{+\infty} f(t) dt > 0$  pour tout  $n \geq p$  par stricte positivité de l'intégrale. En divisant l'inégalité de la question précédente par cette quantité, on obtient donc :

$$1 - \frac{f(n)}{\int_n^{+\infty} f(t) dt} \leq \frac{R_n}{\int_n^{+\infty} f(t) dt} \leq 1.$$

Supposons que :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{f(n)}{\int_n^{+\infty} f(t) dt} = 0 \quad \Leftrightarrow \quad f(n) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} o\left(\int_n^{+\infty} f(t) dt\right).$$

Par théorème des gendarmes, on en déduit que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{R_n}{\int_n^{+\infty} f(t) dt}$  existe et vaut 1, ce qui se réécrit :

$$R_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \int_n^{+\infty} f(t) dt.$$

Ainsi une condition suffisante pour que  $R_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \int_n^{+\infty} f(t) dt$  est que :

$$\boxed{f(n) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} o\left(\int_n^{+\infty} f(t) dt\right).}$$

3. Dans cette question, pour tout réel  $x$  de  $[2, +\infty[$ , on pose  $f(x) = \frac{1}{x(\ln x)^2}$ .

- (a) La fonction  $f$  est bien continue comme quotient de fonctions qui le sont dont le dénominateur ne s'annule pas, strictement positive sur  $[2, +\infty[$ . Elle est également décroissante car  $x \mapsto x \ln(x)^2$  est croissante et positive sur  $[2, +\infty[$  (comme produit de fonctions qui le sont).

Montrons que l'intégrale  $\int_2^{+\infty} \frac{dt}{t \ln(t)^2}$  converge. La fonction intégrée étant « de la forme  $\frac{u'}{u^2} = u'u^{-2}$  », on a pour tout  $A > 2$  :

$$\int_2^A \frac{dt}{t \ln(t)^2} = \left[ \frac{(\ln(t))^{-1}}{-1} \right]_2^A = \frac{1}{\ln(2)} - \frac{1}{\ln(A)} \xrightarrow{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{\ln(2)}$$

L'intégrale  $\int_2^{+\infty} \frac{dt}{t \ln(t)^2}$  converge donc bien (et vaut  $\frac{1}{\ln(2)}$ ).

Reste à étudier si  $f$  satisfait la condition de la question 2.(b). On a par le même calcul que précédemment :

$$\int_n^{+\infty} \frac{dt}{t \ln(t)^2} = \frac{1}{\ln(n)}$$

On a donc :

$$\frac{f(n)}{\int_n^{+\infty} \frac{dt}{t \ln(t)^2}} = \frac{1}{n \ln(n)} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0.$$

On a donc bien :

$$f(n) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} o\left(\int_n^{+\infty} f(t) dt\right).$$

D'où le résultat voulu.

- (b) Par la question 2.(b), on a donc :

$$R_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \int_n^{+\infty} f(t) dt = \frac{1}{\ln(n)}.$$

- (c) Procédons par théorème de comparaison.

- $nR_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{n}{\ln(n)} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} +\infty$  par théorème de comparaison, ce qui se réécrit  $\frac{1}{n} = o(R_n)$  ;
- $R_n \geq 0$  pour tout  $n \geq 2$  ;
- $\sum_{n \geq 2} \frac{1}{n}$  diverge (série harmonique).

Par théorème de comparaison, la série  $\sum_{n \geq 2} R_n$  diverge.

**Autre méthode.** La fonction  $\ln$  est concave (car de classe  $\mathcal{C}^2$  et de dérivée seconde  $x \mapsto -\frac{1}{x^2}$  négative). Sa courbe est en dessous de ses tangentes, en particulier de sa tangente en 1 d'équation  $y = x - 1$ , de sorte que :

$$\forall x > 0, \quad \ln(x) \leq x - 1.$$

On en déduit que pour tout  $n \geq 2$ , on a :

$$0 \leq \frac{1}{n-1} \leq \frac{1}{\ln(n)}.$$

Comme  $\sum_{n \geq 2} \frac{1}{n-1}$  diverge (série harmonique), il en est de même de  $\sum_{n \geq 2} \frac{1}{\ln(n)}$ , et de  $\sum_{n \geq 2} R_n$  par théorème de comparaison pour les séries à termes positifs.

**Exercice 2 (Edhec 2010)**

1. (a) Commençons par rappeler que  $X$  et  $Y$  sont des variables à densité, de densité :

$$f : t \in \mathbb{R} \mapsto \begin{cases} 1/a & \text{si } t \in [0, a[; \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

$Z = -Y$  étant une fonction affine d'une variable à densité (de la forme  $Z = aY + b$  avec  $a = -1$  et  $b = 0$ ), elle est à densité, de densité donnée par la formule :

$$f_Z : t \mapsto \frac{1}{|a|} f_Y\left(\frac{t-b}{a}\right) = f_Y(-t) = \begin{cases} 0 & \text{si } -t \notin [0, a[ \\ 1 & \text{si } -t \in [0, a[ \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{si } t \notin [-a, 0] \\ \frac{1}{a} & \text{si } t \in [-a, 0] \end{cases}.$$

(b) On procède en quatre étapes.

• **Étape 1 : Justification du produit de convolution.**

Comme  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, il en est de même de  $X$  et  $-Y$  par lemme de coalition. De plus la densité de  $-Y$  (ou celle de  $X$ ) est bornée. Par le théorème du cours,  $X - Y$  est donc une variable à densité, de densité définie (et continue) sur  $\mathbb{R}$  par :

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

• **Étape 2 : Réduction du domaine d'intégration.**

Soit  $x \in \mathbb{R}$  fixé.  $f_X$  étant nulle en dehors de  $[0, a[$ , on a :

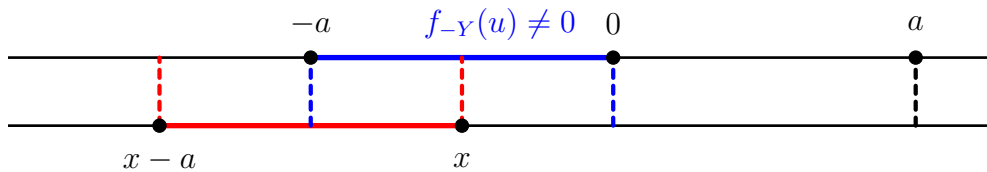
$$g(x) = \int_0^a f_X(t) f_{-Y}(x-t) dt.$$

Effectuons le changement de variable  $u = x - t$  (affine donc licite). Lorsque  $t : 0 \rightarrow a$ ,  $u : x \rightarrow x - a$ . En notant que  $du = -dt$ , on obtient après changement de variable :

$$g(x) = \int_x^{x-a} f_X(x-u) f_{-Y}(u) (-du) = \int_{x-a}^x f_X(x-u) f_{-Y}(u) du.$$

• **Étape 3 : Détermination de  $[x - a, x] \cap ] - a, 0]$ .**

On obtient le diagramme suivant :



On obtient à l'aide de la représentation graphique que :

$$[x - a, x] \cap ] - a, 0] = \begin{cases} \emptyset & \text{si } x \leq -a \text{ ou } x > a, \\ ] - a, x] & \text{si } x \in ] - a, 0] \\ [x - a, 0] & \text{si } x \in ]0, a]. \end{cases}$$

• **Étape 4 : Calcul de  $g(x)$ .**

On a donc quatre cas à considérer :

- Si  $x \leq -a$  ou  $x > a$ , alors  $[x - a, x] \cap ] - a, 0] = \emptyset$  et  $g(x) = 0$ .
- Si  $x \in ] - a, 0]$ , on obtient :

$$g(x) = \int_{-a}^x \frac{du}{a^2} = \frac{x+a}{a^2} = \frac{a-|x|}{a^2}.$$

– Si  $x \in ]0, a]$ , on a dans ce cas :

$$g(x) = \int_{x-a}^0 \frac{du}{a^2} = \frac{a-x}{a^2} = \frac{a-|x|}{a^2}.$$

Finalement, on obtient que  $g: x \mapsto \begin{cases} \frac{a-|x|}{a^2} & \text{si } x \in [-a, a] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$  est une densité de  $X - Y$ .

2. (a) On a  $(X - Y)(\Omega) = [-a, a]$  à partir de la densité  $g$ . On en déduit que  $Z(\Omega) = [0, a]$ . En particulier, on a  $H(x) = 0$  pour tout  $x < 0$  et  $H(x) = 1$  pour tout  $x > a$ . Soit à présent  $x \in [0, a]$ . On a :

$$\begin{aligned} H(x) &= P(Z \leq x) = P(|X - Y| \leq x) = P(-x \leq X - Y \leq x) \\ &= P(X - Y \leq x) - P(X - Y < -x) = G(x) - G(-x) \end{aligned}$$

car  $X - Y$  est une variable à densité. On obtient donc que pour tout  $x \in \mathbb{R}$  :

$$H(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ G(x) - G(-x) & \text{si } 0 \leq x \leq a \\ 1 & \text{si } x > a \end{cases}$$

- (b) On admet que  $Z$  est une variable aléatoire à densité (ce qu'on aurait d'ailleurs pu démontrer en vérifiant que  $H$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  éventuellement privé d'un nombre fini de points 0 et  $a$ ). On obtient en dérivant que pour tout  $x \neq 0, a$  :

$$H'(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ g(x) + g(-x) & \text{si } x \in ]0, a[. \\ 0 & \text{si } x > a \end{cases}$$

Ainsi une densité de  $Z$  est donnée par (en fixant arbitrairement les valeurs en 0 et  $a$ ) :

$$\forall x \in \mathbb{R}, h(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2 \frac{a-|x|}{a^2} & \text{si } x \in [0, a] \\ 0 & \text{si } x > a \end{cases}$$

Comme  $x \in [0, a]$  est positif, on en conclut que :  $\forall x \in \mathbb{R}, h(x) = \begin{cases} \frac{2(a-x)}{a^2} & \text{si } x \in [0, a] \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$

3. Soit  $k \in \mathbb{N}^*$ .  $Z$  admet un moment d'ordre  $k$  si et seulement si l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} t^k h(t) dt = \int_0^a \frac{2t^k(a-t)}{a^2} dt$  converge absolument. Or c'est l'intégrale d'une fonction continue sur  $[0, a]$ , donc elle converge bien absolument. Ainsi  $Z$  admet un moment à tous les ordres. En particulier,  $Z$  admet une espérance et une variance. De plus on a :

$$\begin{aligned} E(Z^k) &= \int_0^a x^k h(x) dx = \frac{2}{a^2} \int_0^a [ax^k - x^{k+1}] dx \\ &= \frac{2}{a^2} \left[ \frac{ax^{k+1}}{k+1} - \frac{x^{k+2}}{k+2} \right]_0^a = \frac{2}{a^2} \left[ \frac{a^{k+2}}{k+1} - \frac{a^{k+2}}{k+2} \right] = \frac{2a^k}{(k+1)(k+2)} \\ V(Z) &= E(X^2) - E(X)^2 = \frac{2a^2}{12} - \left( \frac{2a}{6} \right)^2 = \frac{a^2}{6} - \frac{a^2}{9} \end{aligned}$$

On obtient donc  $E(Z) = \frac{a}{3}$  et  $V(Z) = \frac{a^2}{18}$ .

4. On peut procéder ainsi :

```

1 import numpy as np
2 import numpy.random as rd
3 def simulation(a):
4     x=a*rd.random()
5     y=a*rd.random()
6     z=np.abs(x-y)
7     return z
    
```

**Problème 1 (EM Lyon 2013)**

**Partie I : Un exemple**

1. On effectue le produit matriciel :

$$A_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 \\ 2 & -2 & 4 & -2 \\ 3 & -3 & 6 & -3 \\ 4 & -4 & 8 & -4 \end{pmatrix}.$$

On observe que toutes les colonnes de la matrice sont proportionnelles et non toutes nulles. Donc  $\text{rg}(A_0) = 1$ ,  $0$  est valeur propre de  $A_0$  et on a  $\dim(E_0(A_0)) = 4 - 1 = 3$ .

Soit  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{4,1}(\mathbb{R})$ , on a :

$$X \in E_0(A_0) \Leftrightarrow x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 0.$$

Il s'agit d'un système linéaire d'une équation à 4 inconnues. Il y a donc une inconnue principale,  $x_1$  par exemple, et trois inconnues paramètres,  $x_2, x_3, x_4$ . On a donc :

$$E_0(A_0) = \left\{ \begin{pmatrix} x_2 - 2x_3 + x_4 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}, x_2, x_3, x_4 \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ x_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + x_3 \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_4 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, x_2, x_3, x_4 \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

Ces trois vecteurs engendrent  $E_0(A_0)$ . Ils forment une famille libre de plus car ils sont échelonnés.

$$\left( \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \text{ est donc une base de } E_0(A_0).$$

2. (a) On a :

$$A_0 U_0 = U_0 {}^t V_0 U_0 = U_0 \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} = U_0 (1 - 2 + 6 - 4) = U_0.$$

- (b) On déduit du calcul précédent que 1 est valeur propre de  $A_0$  et que  $U_0 \in E_1(A_0)$ . Ainsi on a  $\dim(E_1(A_0)) \geq 1$ . De plus on a vu que  $\dim(E_0(A_0)) = 3$  et on sait par le cours que  $\sum_{\lambda \in Sp(A_0)} \dim(E_\lambda(A_0)) \leq 4$ . On en déduit donc que :

$$4 = 3 + 1 \leq \dim(E_0(A_0)) + \dim(E_1(A_0)) \leq \sum_{\lambda \in Sp(A_0)} \dim(E_\lambda(A_0)) \leq 4.$$

On obtient donc que  $Sp(A_0) = \{0, 1\}$ ,  $\dim(E_1(A_0)) = 1$  et  $\dim(E_0(A_0)) + \dim(E_1(A_0)) = 4$ .  
Donc  $A_0$  est diagonalisable dans  $\mathcal{M}_4(\mathbb{R})$ .

- (c) Puisque  $\dim(E_1(A_0)) = 1$  et que  $U_0 \in E_1(A_0)$ , on a  $E_1(A_0) = \text{Vect}(U_0)$ . ( $U_0$ ) est donc une base de  $E_1(A_0)$ , et on a obtenu une base du sous-espace propre  $E_0(A_0)$  à la question 1.

Avec ce qui précède, on a  $A_0 = PDP^{-1}$  avec  $P = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$  et  $D = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

On calcule  $P^{-1}$  par l'algorithme de Gauss :

$$\begin{aligned} & \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & -2 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{L_1 \leftarrow L_2 \leftarrow \tilde{L}_3 \leftarrow L_4 \leftarrow L_1} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & -2 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow{L_4 \leftarrow L_4 - L_1 + 2L_2 - L_3} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 2 & -1 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow{L_3 \leftarrow \tilde{L}_3 - 4L_4} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -4 & 4 & -8 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 2 & -1 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow{L_2 \leftarrow \tilde{L}_2 - 3L_4} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -3 & 3 & -5 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -4 & 4 & -8 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 2 & -1 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow{L_1 \leftarrow \tilde{L}_1 - 2L_4} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 0 & -2 & 3 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -3 & 3 & -5 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -4 & 4 & -8 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 2 & -1 \end{array} \right) \end{aligned}$$

Donc on retrouve que  $P$  est inversible (ce qu'on savait puisque c'est une matrice de passage

entre deux bases) et on a  $P^{-1} = \begin{pmatrix} -2 & 3 & -4 & 2 \\ -3 & 3 & -5 & 3 \\ -4 & 4 & -8 & 5 \\ 1 & -1 & 2 & -1 \end{pmatrix}$ .

## Partie II : Une caractérisation des matrices de rang 1

3. (a) Rappelons que pour tout  $A = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{R})$  et  $B = (b_{i,j}) \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbb{R})$ , on définit la matrice  $A \times B := (c_{i,j}) \in \mathcal{M}_{p,r}(\mathbb{R})$  par :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, p \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket, \quad c_{i,j} = \sum_{k=1}^q a_{i,k} b_{k,j}.$$

Ici on a  $U \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  et  ${}^tV \in \mathcal{M}_{1,n}(\mathbb{R})$  donc par définition du produit matriciel, le produit  $U {}^tV$  a un sens, et c'est une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . De plus on a pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$  :

$$(U {}^tV)_{i,j} = \sum_{k=1}^1 u_{i,k}v_{k,j} = u_i v_j.$$

(b) On déduit du calcul précédent que :

$$\text{Tr}(U {}^tV) = \sum_{k=1}^n (U {}^tV)_{k,k} = \sum_{k=1}^n u_k v_k.$$

(c) Notons  $C_j$  la  $j$ -ème colonne de la matrice  $U {}^tV$ . Alors on a :

$$C_j = \begin{pmatrix} u_1 v_j \\ \vdots \\ u_n v_j \end{pmatrix} = v_j \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} = v_j U.$$

Ainsi toutes les colonnes sont colinéaires à  $U$ . Donc on a  $\text{rg}(U {}^tV) \leq 1$ . Comme de plus  $U$  et  $V$  sont non nuls, l'un des coefficients de  $U {}^tV$  est non nul. Donc  $U {}^tV$  est de rang 1.

4. (a) Puisque  $A$  est de rang 1, elle est en particulier non nulle. Soit  $j_0 \in \llbracket 1; n \rrbracket$  tel que la colonne  $C_{j_0}(A)$  de  $A$  est non nulle. Puisque  $A$  est de rang 1, on a :

$$\dim(\text{Vect}(C_1(A), \dots, C_n(A))) \underset{\text{rg}(A)=1}{=} 1 \underset{C_{j_0}(A) \neq 0_{n,1}}{=} \dim(\text{Vect}(C_{j_0}(A)))$$

et donc (puisque  $\text{Vect}(C_{j_0}(A)) \subset \text{Vect}(C_1(A), \dots, C_n(A))$ ) :

$$\text{Vect}(C_1(A), \dots, C_n(A)) = \text{Vect}(C_{j_0}(A)).$$

En particulier pour tout  $j \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $C_j(A)$  appartient à  $\text{Vect}(C_{j_0}(A))$  et il existe  $\alpha_j \in \mathbb{R}$  vérifiant  $C_j(A) = \alpha_j C_{j_0}(A)$ . Notons en particulier que  $\alpha_{j_0} = 1 \neq 0$ .

(b) Notons alors  $U = C_{j_0}(A)$  et  $V = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$ . Pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ , on a :

$$a_{i,j} = (C_j(A))_i = (\alpha_j C_{j_0}(A))_i = \alpha_j (C_{j_0}(A))_i = v_j u_i = (U {}^tV)_{i,j}.$$

Ainsi on a bien l'existence de deux matrices colonnes non nulles  $U$  et  $V$  de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  telles que  $A = U {}^tV$ .

5. On déduit ainsi des question 3. et 4. qu'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est de rang 1 si et seulement si il existe deux matrices colonnes  $U$  et  $V$  non nulles telles que  $A = U {}^tV$ .

### Partie III : Une application en probabilités

6. D'après 3., on a  $U_X {}^tU_Y \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$  :

$$(U_X {}^tU_Y)_{i,j} = u_i v_j = P(X = i)P(Y = j)$$

Les variables  $X$  et  $Y$  étant supposées indépendantes, on a :

$$P(X = i)P(Y = j) = P(X = i, Y = j) = m_{i,j}.$$

Ainsi on en déduit que  $U_X {}^tU_Y = M$  et donc que  $M$  est de rang 1 d'après la question 3.



7. (a) On a par la formule des probabilités totales appliquée au système complet d'évènements  $([Y = j])_{j=1, \dots, n}$  que pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  :

$$(U_X)_{i,1} = P(X = i) = \sum_{j=1}^n P([X = i] \cap [Y = j]) = \sum_{j=1}^n m_{i,j}$$

D'où l'égalité  $C_1(M) + \dots + C_n(M) = U_X$ .

- (b) Tout d'abord, le vecteur  $U_X$  est non nul puisque la somme de ses composantes vaut 1. De plus la matrice  $M$  est de rang 1 par hypothèse, donc :

$$\dim(\text{Vect}(C_1(M), \dots, C_n(M))) = 1.$$

On a également l'inclusion suivante d'après la question précédente :

$$\text{Vect}(U_X) \subset \text{Vect}(C_1(M), \dots, C_n(M)).$$

Comme  $\dim(\text{Vect}(U_X)) = \dim(\text{Vect}(C_1(M), \dots, C_n(M)))$ , on en déduit l'égalité de ces sous-espaces :

$$\text{Vect}(U_X) = \text{Vect}(C_1(M), \dots, C_n(M)).$$

Ainsi pour tout  $j \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $C_j(M)$  appartient à  $\text{Vect}(U_X)$ , et il existe  $\beta_j \in \mathbb{R}$  tel que

$$C_j(M) = \beta_j U_X.$$

- (c) Pour tout  $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on a vu qu'il existe  $\beta_j \in \mathbb{R}$  tel que  $C_j(M) = \beta_j U_X$ . Faisons la somme  $S$  des coefficients de ce vecteur. On a

$$S = \sum_{i=1}^n (C_j(M))_i = \sum_{i=1}^n P([X = i] \cap [Y = j]) = P([Y = j])$$

d'après la formule des probabilités totales avec pour SCE  $([X = i])_{i=1, \dots, n}$ . D'autre part on a :

$$S = \sum_{i=1}^n (\beta_j U_X)_i = \beta_j \sum_{i=1}^n P(X = i) = \beta_j$$

car  $([X = i])_{i=1, \dots, n}$  est un système complet d'évènements.

On obtient bien que :  $\forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket, P(Y = j) = \beta_j$ .

- (d) Pour tout  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on a finalement que

$$(C_j(M))_i = \beta_j (U_X)_i \text{ soit encore } P(X = i, Y = j) = P(X = i)P(Y = j).$$

Ainsi les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont bien indépendantes.

**Remarque.** On a donc montré que  $X$  et  $Y$  sont indépendantes si et seulement si  $M$  est de rang 1.

### Partie IV : Une caractérisation des matrices de rang 1 diagonalisables

8.  $A$  étant de rang 1,  $0$  est bien valeur propre de  $A$  et on a par le théorème du rang :

$$\dim(E_0(A)) = n - \text{rg}(A) = n - 1.$$

9. On a :

$${}^t V U = \left( \sum_{k=1}^n v_k u_k \right) = (\text{Tr}(U {}^t V)) = (a)$$

d'après la question 3.(b). On en déduit que :

$$A^2 = U {}^t V U {}^t V = U ({}^t V U) {}^t V = U (a) {}^t V = a U {}^t V = a A.$$

10. On suppose que  $a = 0$ . Alors  $A^2 = 0_{n,n}$  d'après la question précédente, et  $X^2$  est un polynôme annulateur de  $A$ . Les valeurs propres possibles se trouvent parmi les racines de  $X^2$ . Ainsi  $A$  n'a qu'une seule valeur propre possible qui est 0. Et c'est bien une valeur propre d'après la question 8. Comme  $\dim(E_0(A)) = n - 1 < n$ , on peut donc conclure que  $A$  n'est pas diagonalisable dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

11. On suppose  $a \neq 0$ . On a :

$$AU = U {}^tVU = U(a) \boxed{= aU.}$$

Puisque  $U$  est non nulle, on en déduit que  $U$  est un vecteur propre de  $A$  de valeur propre associée  $a$ . En particulier  $\dim(E_a(A)) \geq 1$ . On a donc :

$$n = (n - 1) + 1 \leq \dim(E_0(A)) + \dim(E_a(A)) \leq \sum_{\lambda \in Sp(A)} \dim(E_\lambda(A)) \leq n.$$

Ainsi on obtient que  $Sp(A) = \{0, a\}$ ,  $\dim(E_a(A)) = 1$  et que  $\dim(E_0(A)) + \dim(E_a(A)) = n$ . On peut donc conclure que  $A$  est diagonalisable.

12. On a donc montré qu'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  de rang 1 est diagonalisable si et seulement si  $Tr(A) \neq 0$ .

### Partie V : Construction d'un produit scalaire et d'un endomorphisme symétrique

13. On a pour tout  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  :

$$({}^tAA)_{i,i} = \sum_{j=1}^n ({}^tA)_{i,j}(A)_{j,i} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}a_{j,i} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}^2.$$

On en déduit que :

$$Tr({}^tAA) = \sum_{i=1}^n ({}^tAA)_{i,i} \boxed{= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{j,i}^2.}$$

14. Montrons que l'application  $(M, N) \mapsto \langle M, N \rangle = Tr({}^tMN)$  est un produit scalaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

- *linéarité à gauche* : soient  $(M_1, M_2, N) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})^3$ ,  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ , on a :

$$\begin{aligned} \langle \lambda_1 M_1 + \lambda_2 M_2, N \rangle &= Tr({}^t(\lambda_1 M_1 + \lambda_2 M_2)N) \\ &= Tr((\lambda_1 {}^tM_1 + \lambda_2 {}^tM_2)N) \text{ par lin. de la transposition} \\ &= Tr(\lambda_1 {}^tM_1N + \lambda_2 {}^tM_2N) \\ &= \lambda_1 Tr({}^tM_1N) + \lambda_2 Tr({}^tM_2N) \text{ par lin. de la trace} \\ &= \lambda_1 \langle M_1, N \rangle + \lambda_2 \langle M_2, N \rangle \end{aligned}$$

D'où la linéarité à gauche.

- *symétrie* : soient  $M, N \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on a :

$$\langle N, M \rangle = Tr({}^tNM) = Tr({}^t({}^tMN)) = Tr({}^tMN) = \langle M, N \rangle$$

D'où la symétrie, et par conséquent la linéarité à droite également.

- *Positif* : pour tout  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on a :

$$\langle A, A \rangle = Tr({}^tAA) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{j,i}^2 \geq 0$$

- *Défini positif* : pour tout  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on a :

$$\begin{aligned} \langle A, A \rangle = 0 &\Leftrightarrow \text{Tr}( {}^tAA ) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \underbrace{a_{j,i}^2}_{\geq 0} = 0 \\ &\Leftrightarrow \forall i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket, a_{j,i} = 0 \\ &\Leftrightarrow A = 0_{n,n} \end{aligned}$$

Ainsi  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est un produit scalaire.

15. On a :

$${}^tS = {}^t(V{}^tV) = {}^t({}^tV){}^tV = V{}^tV \quad \boxed{= S}$$

donc la matrice  $S$  est symétrique. De plus, on a :

$$S^2 = V{}^tV V{}^tV = V \left( \sum_{j=1}^n v_j^2 \right) {}^tV = V(1) {}^tV = V {}^tV \quad \boxed{= S.}$$

16. (a) On vérifie aisément que  $\Phi$  est un endomorphisme de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Pour tout  $M, N \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on a :

$$\begin{aligned} \langle \Phi(M), N \rangle &= \text{Tr}( {}^t(\Phi(M))N ) = \text{Tr}( {}^t(SM)N ) = \text{Tr}( {}^tM {}^tSN ) = \text{Tr}( {}^tMSN ) \\ &= \text{Tr}( {}^tM\Phi(N) ) = \langle M, \Phi(N) \rangle \end{aligned}$$

Donc  $\Phi$  est un endomorphisme symétrique de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  muni de  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

- (b) On a pour tout  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  :

$$\Phi^2(M) = \Phi(\Phi(M)) = \Phi(SM) = S^2M = SM = \Phi(M)$$

Ainsi on a :

$$0_{n,n} = \Phi^2(M) - \Phi(M) = (\Phi^2 - \Phi)(M).$$

Donc  $\Phi^2 - \Phi = 0_{\mathcal{L}(\mathcal{M}_n(\mathbb{R}))}$  et  $X^2 - X$  est un polynôme annulateur de  $\Phi$ . On en déduit que les valeurs propres possibles de  $\Phi$  sont parmi les racines de  $X^2 - X$ , c'est-à-dire  $\boxed{0 \text{ ou } 1}$ .

Montrons que 0 et 1 sont effectivement valeurs propres :

- On a  $\Phi(S) = S^2 = S$  et  $S \neq 0_n$  car  $S$  est de rang 1 (résultat de la partie II). Donc 1 est bien valeur propre de  $\Phi$ .
- Puisque  $\Phi^2 = \Phi$ ,  $\Phi$  est un projecteur. Il est en particulier diagonalisable. Supposons que 1 soit sa seule valeur propre. Alors  $\Phi$  serait l'identité. Or  $\Phi(I_n) = SI_n = S \neq I_n$  car  $\text{rg}(I_n) = n \neq 1 = \text{rg}(S)$ .

Ainsi on a  $\boxed{\text{Sp}(\Phi) = \{0, 1\}}$ .

- (c) Puisque  $\Phi$  est un projecteur, on sait que les sous-espaces vectoriels  $\text{Ker}(\Phi)$  et  $\text{Ker}(\Phi - e) = \text{Im}(\Phi)$  sont supplémentaires dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , soit :

$$\mathcal{M}_n(\mathbb{R}) = \text{Ker}(\Phi) \oplus \text{Ker}(\Phi - e).$$

Montrons qu'ils sont de plus orthogonaux. Soit pour cela  $M \in \text{Ker}(\Phi)$  et  $N \in \text{Ker}(\Phi - e)$  (de telle sorte que  $N = \Phi(N)$ ). On a :

$$\langle M, N \rangle = \langle M, \Phi(N) \rangle \stackrel{\Phi \text{ sym.}}{=} \langle \Phi(M), N \rangle = \langle 0_{n,n}, N \rangle = 0.$$

Les sous-espaces  $\boxed{\text{Ker}(\Phi) \text{ et } \text{Ker}(\Phi - e)}$  sont donc supplémentaires orthogonaux dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

**Autre méthode.**  $\Phi$  étant à la fois un projecteur et un endomorphisme symétrique, c'est un projecteur orthogonal. Par le cours, les sous-espaces vectoriels  $\text{Ker}(\Phi)$  et  $\text{Im}(\Phi) = \text{Ker}(\Phi - e)$  sont donc supplémentaires orthogonaux dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .