

**Algèbre linéaire avancée II**  
printemps 2024

**Série 5 – Corrigé**

L'exercice marqué d'un (+) sert d'introduction à la série, tandis que celui marqué d'une (\*) est plus difficile. Tous les exercices sauf celui marqué d'une (\*) seront corrigés. La correction sera postée sur Moodle 2 semaines après. Les solutions des exercices (\*) et (+) seront discutées dans les séances d'exercices du mardi d'après et d'avant respectivement. Un des exercices (\*) sera une question ouverte de l'examen final.

**Exercice 1.** (+) Transformez les matrices réelles suivantes en matrices diagonales dont les éléments sont 0, 1 et  $-1$ . Combien de 0, 1 et  $-1$  sont sur la diagonale ? (Ces quantités sont appelées l'indice de nullité, l'indice de positivité et l'indice de négativité.)

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 4 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

**Solution.**

1. On va utiliser l'algorithme 3.1 pour diagonaliser  $A$ . On additionne  $-2$  fois la première ligne sur la deuxième ligne pour obtenir  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & -5 \end{pmatrix}$  et  $-2$  fois la première colonne sur la deuxième colonne pour obtenir la matrice diagonale  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -5 \end{pmatrix}$ . Finalement, on multiplie la deuxième colonne par  $1/5$  et on a  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ . L'indice de nullité est donc  $r_0 = 0$ , l'indice de positivité est  $r_+ = 1$ , et l'indice de négativité est  $r_- = 1$ .
2. On additionne  $-1$  fois la première ligne sur la deuxième ligne:  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ . On additionne  $-1$  fois la première colonne sur la deuxième colonne:  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ . Donc l'indice de nullité est  $r_0 = 1$ , l'indice de positivité est  $r_+ = 1$  et l'indice de négativité est  $r_- = 0$ .
3. On additionne  $-2$  fois la première ligne sur la deuxième ligne et après  $-2$  fois la première colonne sur la deuxième colonne pour obtenir :

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 0 & -5 & -3 \\ 2 & -3 & 1 \end{pmatrix}$$

On additionne  $-1$  fois la première ligne sur la troisième ligne et après  $-1$  fois la première colonne sur la troisième colonne pour obtenir :

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -5 & -3 \\ 0 & -3 & -1 \end{pmatrix}$$

On additionne  $-3/5$  fois la deuxième ligne sur la troisième ligne et après  $-3/5$  fois la deuxième colonne sur la troisième pour obtenir :

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -5 & 0 \\ 0 & 0 & 4/5 \end{pmatrix}$$

On multiplie la première colonne par  $1/2$ , la deuxième colonne par  $1/5$  et la troisième colonne par  $5/4$  pour avoir

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Donc l'indice de nullité est  $r_0 = 0$ , l'indice de positivité est  $r_+ = 2$ , et l'indice de négativité est  $r_- = 1$ .

**Exercice 2.** Soient les vecteurs

$$u = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad v_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad v_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad v_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Quelle est la distance entre  $u$  et  $V = \text{span}\{v_1, v_2, v_3\}$ ? La distance entre  $u$  et  $V$  est  $\text{dist}(u, V) = \min_{v \in V} \|u - v\|$ , où la norme  $\|\cdot\|$  est par rapport au produit scalaire ordinaire.

**Solution.** Soit  $V = \text{span}\{v_1, v_2, v_3\}$ . La distance entre un vecteur  $u$  et un sous-espace  $V$  est par définition  $\min_{v \in V} \|u - v\|$ . En posant

$$A = (v_1, v_2, v_3) = \begin{pmatrix} 0 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

on obtient  $\text{span}\{v_1, v_2, v_3\} = \{Ax \mid x \in \mathbb{R}^3\}$ , donc  $\min_{v \in V} \|u - v\| = \min_{x \in \mathbb{R}^3} \|u - Ax\|$ . On sait du cours que la solution  $x^*$  du système  $A^T A x = A^T u$  est un vecteur tel que

$\|u - Ax\|$  est minimisée. Donc il suffit de résoudre ce système et alors  $\|Ax^* - u\|$  est la réponse voulue.

$$A^T A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}, \quad A^T u = \begin{pmatrix} 4 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$(A^T A)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{3}{4} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{2} & 1 & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} & -\frac{1}{2} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}, \quad (A^T A)^{-1} A^T u = x^* = \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Ainsi,

$$\|Ax^* - u\| = \left\| \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix} \right\| = \left\| \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\| = 2$$

est la réponse voulue.

*Preuve alternative:* On applique le procédé de Gram-Schmidt sur  $v_1, v_2, v_3, u$  pour obtenir une base orthogonale  $v'_1, v'_2, v'_3, u'$ . Alors,  $u = u' + x$ , où  $x \in \text{span}(v_1, v_2, v_3)$  et  $\|u'\| = \text{dist}(u, V)$  comme expliqué au début du chapitre 4.1. du polycopié.

### Exercice 3.

1. Soit  $V$  un espace vectoriel sur  $K$  avec une base  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ ,  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  une forme bilinéaire symétrique, et  $P \in K^{n \times n}$  inversible telle que  $P^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P$  est une matrice diagonale.

Montrer que les éléments  $u_k \in V$  tels que  $[u_k]_B = P_k$ , où  $P_k$  est la  $k$ -ième colonne de  $P$ , forment une base orthogonale de  $V$ .

2. Soit maintenant  $V$  un espace vectoriel sur  $\mathbb{Z}_3$ ,  $B = \{v_1, v_2, v_3\}$  une base  $V$  et  $\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{Z}_3$  une forme bilinéaire symétrique t.q.

$$A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 2 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

Déterminer une base orthogonale de  $V$ .

**Solution.** 1. Soient  $D = P^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P$  une matrice diagonale, et  $u_k \in V$  tels que  $[u_k]_B = P_k$ , c'est-à-dire  $u_k = \sum_{i=1}^n P_{i,k} v_i$ . Alors,

$$\begin{aligned} \langle u_i, u_j \rangle &= [u_i]_B^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} [u_j]_B \\ &= (P_i)^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P_j \\ &= (P e_i)^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P e_j \\ &= e_i^T (P^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P) e_j \\ &= e_i^T D e_j \\ &= D_{i,j}, \end{aligned}$$

où  $D_{i,j}$  est égale à zéro si  $i \neq j$ . Les vecteurs  $u_k$  sont donc orthogonaux et linéairement indépendants, parce que  $P$  est inversible.

2. On applique l'algorithme 3.1 du cours. Pour trouver la matrice  $P$ , on reporte toutes les opérations faites sur la matrice  $A$  à une matrice identité  $I$ .

(a) On commence avec  $A_0 = A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle}$ ,  $P_0 = I$ .

(b) On échange les lignes 1 et 3, puis les colonnes 1 et 3 de  $A_0$ . On fait de même sur  $P_0$ . On obtient

$$A_1 = P_1^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}, \text{ où } P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

(c) On additionne  $-2$  ( $= 1$ ) fois la ligne 1 à la ligne 2 de  $A_1$  et similairement pour les colonnes. On fait de même sur  $P_1$ . On obtient

$$A_2 = P_2^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{ où } P_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

(d) On additionne  $-1$  ( $= 2$ ) fois la ligne 1 à la ligne 3 de  $A_2$  et similairement pour les colonnes. On fait de même sur  $P_2$ . On obtient

$$A_3 = P_3^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \text{ où } P_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

On a ainsi trouvé une matrice

$$P = P_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

telle que

$$P^T A_B^{\langle \cdot, \cdot \rangle} P = A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Une base orthogonale de  $V$  est donc donnée par les vecteurs

$$u_1 = v_3, \quad u_2 = v_2 + v_3, \quad u_3 = v_1 + 2v_3$$

où on a utilisé le premier point de cet exercice.

**Exercice 4.** Soit  $\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{Z}_2^2 \times \mathbb{Z}_2^2 \rightarrow \mathbb{Z}_2$  la forme bilinéaire symétrique

$$\langle x, y \rangle = x^T \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} y.$$

Montrer que  $\mathbb{Z}_2^2$  ne possède pas de base orthogonale.

**Solution.** On note

$$C = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Soit  $v_1 = (a, b)^T$  et  $v_2 = (c, d)^T$  deux vecteurs non nuls orthogonaux, i.e. tels que

$$v_1^T C v_2 = (a, b) C \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} = ad + bc = 0.$$

Si un des coefficients est nul, par exemple (et sans perte de généralité) si  $a = 0$ :

$$a = 0 \Rightarrow b \neq 0 \Rightarrow c = 0 \Rightarrow d \neq 0,$$

où la 1-ère et 3-ème implications découlent de l'hypothèse que les vecteurs sont non nuls. Par conséquent, les vecteurs sont linéairement dépendants. D'autre part, si tous les coefficients sont non nuls, on sait que  $ad = bc$  parce que le corps est de caractéristique 2. Or,

$$ad = bc \Rightarrow ab^{-1} = cd^{-1} \Rightarrow \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = b \begin{pmatrix} ab^{-1} \\ 1 \end{pmatrix} = b \begin{pmatrix} cd^{-1} \\ 1 \end{pmatrix} = bd^{-1} \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix},$$

ce qui montre que les vecteurs sont de nouveau linéairement dépendants. On conclut que si  $v_1, v_2$  sont orthogonaux, alors les vecteurs ne sont pas libres. En particulier, il n'existe pas de base orthogonale de  $\mathbb{Z}_2^2$  muni de  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

*Preuve alternative :* l'égalité  $ad + bc = 0$  est équivalente à  $ad - bc = 0$  en caractéristique 2. On reconnaît là le déterminant de la matrice  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = (v_1 \ v_2)$ . Celui-ci étant nul, la matrice n'est pas inversible et les vecteurs  $v_1$  et  $v_2$  ne peuvent former une base de  $\mathbb{Z}_2^2$ .

**Exercice 5.** Soient  $V$  un espace vectoriel muni d'un produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  et  $\{v_1, \dots, v_n\} \subseteq V$  un ensemble de vecteurs deux à deux orthogonaux.

- Montrer le théorème de Pythagore généralisé :  $\|v_1 + \dots + v_n\|^2 = \|v_1\|^2 + \dots + \|v_n\|^2$ .
- Montrer que  $\{v_1, \dots, v_n\}$  est un ensemble libre si pour tout  $i$ ,  $\langle v_i, v_i \rangle \neq 0$ .

**Solution.** a) On va montrer que  $\|v_1 + \dots + v_n\|^2 = \|v_1\|^2 + \dots + \|v_n\|^2$ . Par définition,

$$\begin{aligned} \|v_1 + \dots + v_n\|^2 &= \langle v_1 + \dots + v_n, v_1 + \dots + v_n \rangle \\ &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \sum_{1 \leq i=j \leq n} \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \|v_i\|^2 \end{aligned}$$

où dans la 3ème ligne, on a utilisé le fait que les vecteurs sont deux à deux orthogonaux.

b) Supposons que l'ensemble  $\{v_1, \dots, v_n\}$  ne soit pas libre. Alors il existe des coefficients  $c_1, \dots, c_n \in \mathbb{R}$ , non tous nuls, tels que  $c_1 v_1 + \dots + c_n v_n = 0$ . Soit  $c_i \neq 0$  pour un certain  $i \in \{1, \dots, n\}$ . Alors

$$\begin{aligned} 0 &= \langle 0, v_i \rangle \\ &= \langle c_1 v_1 + \dots + c_n v_n, v_i \rangle \\ &= \sum_{j=1}^n c_j \langle v_j, v_i \rangle \\ &= c_i \langle v_i, v_i \rangle \neq 0 \end{aligned}$$

parce que  $c_i \neq 0$  et  $\langle v_i, v_i \rangle \neq 0$ , donc on arrive à une contradiction. Alors  $\{v_1, \dots, v_n\}$  est un ensemble libre.

**Exercice 6.** Soit  $V$  un espace euclidien de dimension finie avec une base orthonormale  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ .

1. Montrer que pour tout  $v \in V$  on a

$$v = \sum_{i=1}^n \langle v, v_i \rangle v_i.$$

2. Pour  $f, g \in V$ , montrer l'identité de Parseval :

$$\langle f, g \rangle = \sum_{i=1}^n \langle f, v_i \rangle \langle v_i, g \rangle.$$

**Solution.** 1. Soit  $v \in V$  avec  $v = \sum_{k=1}^n \alpha_k v_k$  pour quelques  $\alpha_k \in \mathbb{R}$ . Alors,

$$\begin{aligned} \langle v, v_k \rangle &= \left\langle \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i, v_k \right\rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \alpha_i \langle v_i, v_k \rangle \\ &= \alpha_k. \end{aligned}$$

Cela implique que

$$v = \sum_{k=1}^n \alpha_k v_k = \sum_{k=1}^n \langle v, v_k \rangle v_k.$$

2. On utilise 1.:

$$\langle f, g \rangle = \left\langle \sum_{k=1}^n \langle f, v_k \rangle v_k, \sum_{k=1}^n \langle g, v_k \rangle v_k \right\rangle \quad (1)$$

$$= \sum_{k=1}^n \left\langle \langle f, v_k \rangle v_k, \sum_{i=1}^n \langle g, v_i \rangle v_i \right\rangle \quad (2)$$

$$= \sum_{k=1}^n \sum_{i=1}^n \langle \langle f, v_k \rangle v_k, \langle g, v_i \rangle v_i \rangle \quad (3)$$

$$= \sum_{k=1}^n \langle \langle f, v_k \rangle v_k, \langle g, v_k \rangle v_k \rangle \quad (4)$$

$$= \sum_{k=1}^n \langle f, v_k \rangle \langle g, v_k \rangle. \quad (5)$$

Dans (2) et (3), nous avons utilisé le fait qu'une forme bilinéaire est linéaire par rapport à un élément. Dans (4) et (5), nous avons utilisé l'orthonormalité.

**Exercice 7.** Soit  $a_1, \dots, a_m \in \mathbb{R}^n$  des vecteurs unitaires et deux à deux orthogonaux par rapport au produit scalaire standard.

Posons  $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$  la matrice dont les colonnes sont les  $\{a_i\}_{i=1}^m$ , et  $\Pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \text{Im}(A)$  la projection orthogonale sur l'espace  $\text{span}(\{a_i\}_{i=1}^m)$ . Par définition,  $\Pi(v) = \arg \min_{u \in \text{Im}(A)} \|u - v\|$ .

1. Montrer que  $m \leq n$  à l'aide de l'exercice 5.
2. Montrer que  $\Pi(v) = \sum_{i=1}^m \langle v, a_i \rangle a_i$  à l'aide de l'exercice 6. En déduire que  $\Pi$  est une application linéaire :  $\Pi(v) = Mv$  dans la base canonique pour une certaine matrice  $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$  de rang  $m$ .
3. Montrer que  $M = AA^T$ .

**Solution.** 1. Les  $m$  vecteurs sont linéairement indépendants dans un espace de dimension  $n$ . On a donc forcément  $m \leq n$ .

2. On complète les colonnes de  $A$  en une base orthonormale grâce à Gram-Schmidt. On obtient une base orthonormale  $\{a_1, \dots, a_m, b_1, \dots, b_{n-m}\}$ . Par l'exercice 7, on a

$$v = \sum_{i=1}^m \langle v, a_i \rangle a_i + \sum_{i=1}^{n-m} \langle v, b_i \rangle b_i \quad \forall v \in \mathbb{R}^n,$$

et on a toujours

$$u = \sum_{i=1}^m \alpha_i a_i \quad \forall u \in \text{Im}(A).$$

pour des coefficients  $\alpha_i$ .

Le théorème de Pythagore donne alors  $\|u - v\|^2 = \sum_{i=1}^m (\langle v, a_i \rangle - \alpha_i)^2 + \sum_{i=1}^{n-m} \langle v, b_i \rangle^2$ . L'unique choix de coefficients  $\alpha_i$  et donc de vecteur  $u$  qui minimisent cette norme est bien  $\alpha_i = \langle a_i, v \rangle$ , ce qui conclut.

3. En manipulant l'expression obtenue précédemment, on obtient

$$\begin{aligned}\Pi(v) &= \sum_{i=1}^m \langle v, a_i \rangle a_i = \sum_{i=1}^m a_i \langle a_i, v \rangle, \\ &= \sum_{i=1}^m a_i a_i^T v, \\ &= \left( \sum_{i=1}^m a_i a_i^T \right) v.\end{aligned}$$

Il ne reste plus qu'à bien vérifier que  $\sum_{i=1}^m a_i a_i^T = AA^T$ .

**Exercice 8.** On considère cette fois-ci une matrice  $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$  dont les colonnes sont supposées linéairement indépendantes. On considère à nouveau le cas du produit scalaire standard.

1. Montrer que  $\ker(A^T A) = \{0\}$  et donc que  $A^T A$  est inversible.

Soit  $\Pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \text{Im}(A)$  la projection orthogonale sur  $\text{Im}(A)$ , et soit  $A = A^* R$  la décomposition QR de  $A$  (corollaire 3.19 des notes du cours).

2. Montrer que  $R$  est inversible et donc que  $\Pi$  coïncide avec la projection orthogonale sur  $\text{Im}(A^*)$ . Dédurre de l'exercice précédent que  $\Pi = A^*(A^*)^T$ .

3. Montrer que  $A^T A = R^T R$ .

4. Conclure que  $\Pi = A(A^T A)^{-1} A^T$ .

**Solution.** 1. Pour un  $x \in \ker(A^T A)$ , on a  $A^T A x = 0$ , et donc aussi  $x^T A^T A x = 0$ . Par suite,  $\|Ax\|^2 = 0$  et alors  $Ax = 0$ . Or les colonnes de  $A$  ont été supposées linéairement indépendantes, et donc  $x = 0$  est l'unique solution.

2. La matrice  $R$  est triangulaire supérieure, et les éléments de sa diagonale sont des normes de vecteurs non nuls. Son déterminant est donc non nul et  $R$  est inversible. Il suit en particulier que  $\text{Im}(A) = \text{Im}(A^*)$ . L'exercice précédent donne directement  $\Pi = A^*(A^*)^T$ .

3. On a directement  $AA^T = R^T (A^*)^T A^* R$ . De plus, les colonnes de  $A^*$  étant orthonormales, on en déduit immédiatement  $(A^*)^T A^* = I$ , d'où le résultat.

4. En partant de la relation  $\Pi = A^*(A^*)^T$ , et comme  $R$  est inversible, on trouve

$$\Pi = A^*(A^*)^T = AR^{-1}R^{-T}A^T = A(R^T R)^{-1}A^T = A(A^T A)^{-1}A^T,$$

comme souhaité.



**Exercice 9.** Soit  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  le produit scalaire standard dans  $\mathbb{R}^n$ . Trouver une factorisation  $A = A^*R$  du corollaire 3.19 des matrices suivantes:

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 3}, \quad A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 1 & \ddots & \vdots \\ 0 & 1 & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 1 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{(n+1) \times n}.$$

**Solution.** Nous trouvons une factorisation de  $A_2$ , ce qui nous donne une factorisation de  $A_1$  lorsque  $n = 3$ .

On utilise le procédé de Gram-Schmidt et on démontre la forme générale de la factorisation par récurrence.

Soient  $v_1, \dots, v_n$  les colonnes de  $A = A_2$  et  $u_1, \dots, u_n$  les vecteurs obtenus par Gram-Schmidt. Si  $i \geq j + 2$ , on a  $v_i \perp v_1, \dots, v_j$  et donc  $v_i \perp u_1, \dots, u_j$  aussi, car  $\text{span}(v_1, \dots, v_k) = \text{span}(u_1, \dots, u_k)$  pour tout  $k$ . L'orthogonalisation de Gram-Schmidt peut donc être simplifiée:

$$u_1 = v_1 \\ u_{j+1} = v_{j+1} - \frac{v_{j+1}^T u_j}{\|u_j\|^2} u_j, \quad 1 \leq j \leq n - 1$$

Nous montrons par récurrence que

$$(u_j)_i = \begin{cases} \frac{(-1)^{i+j}}{j} & i \leq j \\ 1 & i = j + 1 \\ 0 & i > j + 1 \end{cases}$$

Pour  $j = 1$ , c'est vrai. Supposons que c'est vrai pour un  $j \geq 1$ . On obtient  $\|u_j\|^2 = \frac{j+1}{j}$  et donc le coefficient de Fourier

$$\frac{v_{j+1}^T u_j}{\|u_j\|^2} = j/(j+1).$$

On a

$$\begin{aligned} (u_{j+1})_i &= \left( v_{j+1} - \frac{v_{j+1}^T u_j}{\|u_j\|^2} u_j \right)_i \\ &= \left( v_{j+1} - \frac{j}{j+1} u_j \right)_i \\ &= \begin{cases} 0 - \frac{j}{j+1} \frac{(-1)^{j+i}}{j} & i \leq j \\ 1 - \frac{j}{j+1} & i = j + 1 \\ 1 - 0 & i = j + 2 \\ 0 & i > j + 2 \end{cases} \\ &= \begin{cases} \frac{(-1)^{(j+1)+i}}{j+1} & i \leq j + 1 \\ 1 & i = j + 2 \\ 0 & i > j + 2 \end{cases} \end{aligned}$$

La matrice  $R''$  est

$$R''_{i,j} = \begin{cases} 1 & i = j \\ \frac{j}{j+1} & i = j - 1 \\ 0 & \text{autrement} \end{cases}.$$

Nous avons  $A = A''R''$  comme désiré. Afin de normaliser les colonnes de  $A''$ , nous multiplions la  $j$ -ième colonne  $u_j$  de  $A''$  par  $\|u_j\|^{-1}$  et la  $j$ -ième ligne de  $R''$  par  $\|u_j\|$ . Ceci nous donne

$$A''R'' = \underbrace{A'' \begin{pmatrix} \|u_1\|^{-1} & & \\ & \ddots & \\ & & \|u_n\|^{-1} \end{pmatrix}}_{=:A'} \underbrace{\begin{pmatrix} \|u_1\| & & \\ & \ddots & \\ & & \|u_n\| \end{pmatrix}}_{R'} R''.$$

Finalement, on a

$$A'_{i,j} = \begin{cases} (-1)^{i+j} (j(j+1))^{-1/2} & i \leq j \\ \sqrt{\frac{j}{j+1}} & i = j+1 \\ 0 & \text{autrement} \end{cases}$$

et

$$R'_{i,j} = \begin{cases} \sqrt{\frac{j-1}{j}} & i = j-1 \\ \sqrt{\frac{j+1}{j}} & i = j \\ 0 & \text{autrement} \end{cases}.$$

Pour la matrice  $A_1$ , ceci implique que

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{1/2} & -\sqrt{1/6} & \sqrt{1/12} \\ \sqrt{1/2} & \sqrt{1/6} & -\sqrt{1/12} \\ 0 & \sqrt{2/3} & \sqrt{1/12} \\ 0 & 0 & \sqrt{3/4} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & \sqrt{1/2} & 0 \\ 0 & \sqrt{3/2} & \sqrt{2/3} \\ 0 & 0 & \sqrt{4/3} \end{pmatrix}.$$

**Exercice 10.** 1. Soit  $V$  un espace vectoriel de dimension finie sur  $\mathbb{R}$ , et  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire. Montrer que  $V = W \oplus W^\perp$  est satisfait pour tout sous-espace  $W \subseteq V$ . Conclure que  $\dim V = \dim W + \dim W^\perp$ .

2. Soit  $V$  un espace vectoriel de dimension  $n$  sur  $\mathbb{R}$ , et soient  $f, g \in V^* \setminus \{0\}$  deux fonctionnelles linéairement indépendantes. Montrer que

$$\dim(\ker f \cap \ker g) = n - 2.$$

Rappel : Si  $V$  est un espace vectoriel sur un corps  $K$ , son espace dual  $V^*$  est l'ensemble des applications linéaires  $\phi : V \rightarrow K$ , muni de l'addition et de la multiplication scalaire usuelles.

**Solution.** 1. Il s'agit de montrer que  $V = W + W^\perp$  et que la décomposition est unique.

Soit d'abord une base orthonormale de  $W$  :  $\{b_1, \dots, b_k\}$ , qu'on obtient en appliquant Gram-Schmidt à n'importe quelle base de  $W$ . Posons  $\Pi(v) = \sum_{i=1}^k \langle b_i, v \rangle b_i$  la projection orthogonale de  $v$  sur  $W$ . On peut alors décomposer  $v$  de la manière suivante.

$$v = \Pi(v) + (v - \Pi(v)).$$

On vérifie bien sûr que  $\Pi(v) \in W$  et que  $v - \Pi(v) \in W^\perp$ , ce qui montre que  $V = W + W^\perp$ .

L'unicité de la décomposition découle de l'intersection triviale des deux ensembles. En effet, si  $v \in W \cap W^\perp$ , alors  $\|v\|^2 = 0$  et  $v = 0$  car le produit scalaire est défini positif.

2.  $f$  et  $g$  sont des applications linéaires de  $\mathbb{R}^n$  vers  $\mathbb{R}$ , et sont donc représentables dans la base canonique par des matrices  $F$  et  $G$  de  $\mathbb{R}^{1 \times n}$ . Comme les deux fonctionnelles sont indépendantes,  $F^T$  et  $G^T$  sont indépendants en tant que vecteurs. De plus,  $\ker(f) \cap \ker(g) = \ker \begin{pmatrix} F \\ G \end{pmatrix}$ . Cette matrice est de rang 2 et son noyau doit donc être de dimension  $n - 2$ .

**Exercice 11.** (\*) Le but de cet exercice est de montrer l'inégalité d'Hadamard, c'est-à-dire

$$|\det(A)| \leq \prod_{i=1}^n \|a_i\|_2,$$

pour  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  dont les colonnes sont  $a_1, \dots, a_n$ .

Soit  $A'$  la matrice dont les colonnes sont  $a_1^*, \dots, a_n^*$ , les vecteurs *non-normalisés* issus de l'orthogonalisation de Gram-Schmidt sur les colonnes de  $A$ . On rappelle la décomposition  $A = A'S$ , où  $S$  est triangulaire supérieure de diagonale 1.

1. Montrer que  $\det(S) = 1$  et que  $\det(A) = \det(A') = \pm \prod_{i=1}^n \|a_i^*\|_2$ .
2. Montrer que  $\|a_i^*\| \leq \|a_i\| \forall i = 1, \dots, n$ , et conclure.

Supposons de surcroît que les coefficients de  $A$  soient tous bornés absolument par  $M \in \mathbb{R}_+ : |A_{ij}| \leq M \forall i, j$ . Dédurre de l'inégalité d'Hadamard que  $|\det(A)| \leq M^n n^{n/2}$ .

**Solution.**