

---

**Algèbre linéaire avancée II**  
printemps 2019

---

**Série 8 - Corrigé**

---

**Exercice 1.**

1. Soient  $G, H \subseteq \mathbb{R}^n$  des sous-espaces de  $\mathbb{R}^n$  avec le produit scalaire standard tels que  $k = \dim(G) > \dim(H)$ . Montrer que  $G$  possède une base orthonormale  $w_1, \dots, w_k$  telle que  $w_k \perp H$ .
2. Pour deux matrices  $A, B \in K^{n \times n}$ , montrer que  $\text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA)$ .

**Solution.**

1. Soient  $\ell = \dim(H)$ ,  $B_G \in \mathbb{R}^{n \times k}$  telle que les colonnes de  $B_G$  forment une base de  $G$ , et  $B_H \in \mathbb{R}^{n \times \ell}$  telle que les colonnes de  $B_H$  forment une base de  $H$ . Définir  $g : \mathbb{R}^k \rightarrow G$  par  $x \mapsto B_G x$ , et  $h : G \rightarrow \mathbb{R}^\ell$  par  $x \mapsto B_H^\top x$ . On a  $h(x) = 0 \Leftrightarrow x \perp H$ . On définit  $f := h \circ g$ . Alors, car  $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$  avec  $k > \ell$ , il existe  $y \in \ker(f)$ ,  $y \neq 0$ . Parce que  $g(x) = B_G x$  et  $B_G$  est de rang plein, on a  $0 \neq z := g(y) \in G$ . Ça implique que  $z \in \ker(h) \cap G$  et alors  $z \perp H$ .

2.

$$\text{Tr}(AB) = \sum_{i=1}^n (AB)_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n b_{ji} a_{ij} = \sum_{j=1}^n (BA)_{jj} = \text{Tr}(BA).$$

**Exercice 2.** Considérer l'ensemble de points

$$M = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 5 \\ -4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \end{pmatrix} \right\} \subseteq \mathbb{R}^2.$$

Trouver un sous-espace de dimension 1  $H \leq \mathbb{R}^2$  atteignant

$$D := \min_{\substack{H \leq \mathbb{R}^2 \\ \dim(H)=1}} \sum_{a \in M} \text{dist}(a, H)^2$$

et déterminer  $D$ .

**Solution.** Soit  $A$  la matrice dont les lignes sont les points de  $M$ , i.e.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \\ 5 & -4 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}.$$

Par le Théorème 3.19 du cours, nous devons trouver une décomposition  $A^T A = U \operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2) U^T$ , et la colonne de  $U$  correspondant à la valeur propre la plus grande engendrera le sous-espace voulu. Ainsi, on diagonalise  $A^T A$ :

$$\begin{aligned} A^T A &= \begin{pmatrix} 26 & -20 \\ -20 & 26 \end{pmatrix} \\ \det(A^T A - \lambda I) &= (26 - \lambda)^2 - 400 \\ &= (\lambda - 46)(\lambda - 6) \\ \Rightarrow A^T A &= \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 46 & \\ & 6 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Donc le sous-espace  $H = \{t \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \mid t \in \mathbb{R}\}$  est le sous-espace voulu et la valeur  $D$  est

$$D = \sum_{a \in M} \operatorname{dist}(a, H) = \sum_{a \in M} \|a\|^2 - \frac{1}{2} \left( a^T \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right)^2 = 52 - 46 = 6.$$

**Exercice 3.** Trouver la solution minimale des systèmes d'équations:

$$x_1 + x_2 = b_1, \quad \begin{cases} x_1 = b_1, \\ x_1 = b_2, \\ x_1 = b_3, \end{cases} \quad \begin{cases} 4x_1 = b_1, \\ 0x_1 = b_2, \\ 7x_3 = b_3, \\ 0x_2 = b_4. \end{cases}$$

**Solution.** Soit  $A \in K^{m \times n}$ ,  $x \in K^{n \times 1}$ ,  $b \in K^{m \times 1}$ . La solution minimale du système  $Ax = b$ , est définie comme  $x^+ = A^+ b$ . Elle satisfait  $\|Ax^+ - b\|_2 \leq \|Ax - b\|_2, \forall x \in K^{n \times 1}$ .

1. La matrice associée au premier système est

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

On peut trouver une décomposition en valeurs singulières  $A = PDQ$ . On trouve

$$P = 1, \quad D = (\sqrt{2} \quad 0), \quad Q = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

Donc on a

$$A^+ = Q^* D^+ P^* = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

et

$$x^+ = A^+ b = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_1 \end{pmatrix}.$$

2. La matrice associée au deuxième système est

$$A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

On peut trouver une décomposition en valeurs singulières  $A = PDQ$ . On trouve

$$P = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} & -2/\sqrt{6} & 0 \\ 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} \sqrt{3} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad Q = 1.$$

Donc on a

$$A^+ = Q^* D^+ P^* = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

et

$$x^+ = A^+ b = \frac{1}{3}(b_1 + b_2 + b_3).$$

3. La matrice associée au troisième système est

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

On peut trouver une décomposition en valeurs singulières  $A = PDQ$ . On trouve

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 7 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad Q = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Donc on a

$$A^+ = Q^* D^+ P^* = \begin{pmatrix} 1/4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/7 & 0 \end{pmatrix}$$

et

$$x^+ = A^+ b = \begin{pmatrix} b_1/4 \\ 0 \\ b_3/7 \end{pmatrix}.$$

**Exercice 4.** Soit  $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ . Montrer que

$$\|AB\|_F \leq \|A\|_F \|B\|_F$$

**Solution.** Soit  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  et soit  $x \in \mathbb{C}^n$ . On commence par montrer que

$$\|Ax\|_2 \leq \|A\|_F \|x\|_2.$$

Soient  $A_1, \dots, A_n$  les lignes de  $A$ . On a

$$\begin{aligned} \|Ax\|_2 &= \left\| \begin{pmatrix} A_1 x \\ \vdots \\ A_n x \end{pmatrix} \right\|_2 \\ &= \sqrt{\langle A_1^\top, x \rangle^2 + \dots + \langle A_n^\top, x \rangle^2} \\ &\leq \sqrt{\|A_1\|_2^2 \|x\|_2^2 + \dots + \|A_n\|_2^2 \|x\|_2^2} \\ &= \sqrt{\|A_1\|_2^2 + \dots + \|A_n\|_2^2} \|x\|_2 \\ &= \|A\|_F \|x\|_2, \end{aligned}$$

où l'inégalité découle de Cauchy-Schwarz.

Soit  $B \in \mathbb{C}^{n \times n}$  et soient  $b_1, \dots, b_n$  les colonnes de la matrice  $B$ . Alors

$$\begin{aligned} \|AB\|_F^2 &= \|(Ab_1 \ \dots \ Ab_n)\|_F^2 \\ &= \sqrt{\|Ab_1\|_2^2 + \dots + \|Ab_n\|_2^2} \\ &\leq \sqrt{\|A\|_F^2 \|b_1\|_2^2 + \dots + \|A\|_F^2 \|b_n\|_2^2} \quad \text{par la première partie} \\ &= \|A\|_F \sqrt{\|b_1\|_2^2 + \dots + \|b_n\|_2^2} \\ &= \|A\|_F \|B\|_F. \end{aligned}$$

**Exercice 5.** Soit

$$A = \begin{pmatrix} 13/10 & 9/10 & 1 \\ 1/2 & 3/2 & -1 \\ 13/10 & 9/10 & -1 \\ 1/2 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}.$$

Pour  $k = 1, 2$ , calculer l'approximation  $A_k$  de rang  $k$  de  $A$ , vue dans le cours, ainsi que

$$\|A - A_1\|_F, \quad \|A - A_1\|_2, \quad \|A - A_2\|_F, \quad \|A - A_2\|_2.$$

**Solution.** On calcule les valeurs singulières :

$$A^T A = \frac{1}{100} \begin{pmatrix} 13 & 5 & 13 & 5 \\ 9 & 15 & 9 & 15 \\ 10 & -10 & -10 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 13 & 9 & 10 \\ 5 & 15 & -10 \\ 13 & 9 & -10 \\ 5 & 15 & 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3.88 & 3.84 & 0 \\ 3.84 & 6.12 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}
& \det(A^T A - \lambda I) = 0 \\
\Leftrightarrow & (4 - \lambda)(\lambda^2 - 10\lambda + 9) = 0 \\
\Leftrightarrow & (\lambda - 4)(\lambda - 1)(\lambda - 9) = 0 \\
\Rightarrow & (\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3) = (3, 2, 1).
\end{aligned}$$

Puisqu'on ne s'intéresse qu'à  $A_1$  et  $A_2$ , on ne doit calculer que les deux premiers vecteurs propres :

$$\begin{aligned}
& (A^T A - 9I)v_1 = 0 & (A^T A - 4I)v_2 = 0 \\
\Rightarrow & \begin{cases} -5.12x + 3.84y = 0 \\ 3.84x - 2.88y = 0 \\ -5z = 0 \end{cases} & \Rightarrow \begin{cases} -0.12x + 3.84y = 0 \\ 3.84x + 2.12y = 0 \\ 0 = 0 \end{cases} \\
\Rightarrow v_1 = & \begin{pmatrix} 3/5 \\ 4/5 \\ 0 \end{pmatrix} & \Rightarrow v_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

Alors on calcule  $u_1$  et  $u_2$  :

$$u_1 = \frac{Av_1}{\sigma_1} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} \quad u_2 = \frac{Av_2}{\sigma_2} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/2 \\ -1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

et on trouve, à l'aide de l'exercice à rendre 7 :

$$\begin{aligned}
A_1 &= \sigma_1 u_1 v_1^T = 3 \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3/5 & 4/5 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9/10 & 6/5 & 0 \\ 9/10 & 6/5 & 0 \\ 9/10 & 6/5 & 0 \\ 9/10 & 6/5 & 0 \end{pmatrix}, \\
A_2 &= A_1 + \sigma_2 u_2 v_2^T = 2 \begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/2 \\ -1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 9/10 & 6/5 & 0 \\ 9/10 & 6/5 & 0 \\ 9/10 & 6/5 & 0 \\ 9/10 & 6/5 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9/10 & 6/5 & 1 \\ 9/10 & 6/5 & -1 \\ 9/10 & 6/5 & -1 \\ 9/10 & 6/5 & 1 \end{pmatrix}.
\end{aligned}$$

Rappelons que la norme matricielle  $\|\cdot\|_2$  est définie comme

$$\|A\|_2 = \max_{x: \|x\|_2=1} \|Ax\|_2$$

avec la norme euclidienne habituelle au côté droit. Avec la notation du cours, on a

$$A - A_k = \sum_{i=k+1}^r \sigma_i u_i v_i^T.$$

Comme les vecteurs  $v_i$  forment une base orthonormée, tout vecteur unitaire  $x$  peut être représenté comme une combinaison linéaire de ces vecteurs, c-à-d  $x = \sum \lambda_i v_i$ , avec des coefficients  $\lambda_i$  tels que  $\sum \lambda_i^2 = 1$ . Les vecteurs  $u_i$  forment également une base orthonormée,

donc

$$\begin{aligned}\|(A - A_k)x\|_2^2 &= \left\| \sum_{i=k+1}^r \sigma_i u_i v_i^T \left( \sum \lambda_i v_i \right) \right\|_2^2 = \left\| \sum_{i=k+1}^r \sigma_i \lambda_i u_i v_i^T v_i \right\|_2^2 \\ &= \sum_{i=k+1}^r \sigma_i^2 \lambda_i^2 \|u_i\|_2^2 \leq \sigma_{k+1}^2 \sum_{i=k+1}^r \lambda_i^2 \leq \sigma_{k+1}^2 \sum_{i=k+1}^r \lambda_i = \sigma_{k+1}^2.\end{aligned}$$

Mais on voit facilement que cette borne est atteinte par  $x = v_{k+1}$ . Par conséquent,  $\|A - A_k\|_2 = \sigma_{k+1}$ , et les normes sont :

$$\|A - A_1\|_2 = 2, \quad \|A - A_2\|_2 = 1.$$

On observe que les valeurs singulières de  $(A - A_k)$  sont  $\sigma_{k+1}, \dots, \sigma_r$ , donc on utilise Lemme 3.23 pour obtenir

$$\begin{aligned}\|A - A_1\|_F &= \left( \sum_{i=2}^3 \sigma_i^2 \right)^{1/2} = (\sigma_2^2 + \sigma_3^2)^{1/2} = \sqrt{5}, \\ \|A - A_2\|_F &= \left( \sum_{i=3}^3 \sigma_i^2 \right)^{1/2} = (\sigma_3^2)^{1/2} = 1.\end{aligned}$$

### Exercice 6.

- Pour chaque matrice  $A$ , montrer que  $\sigma_k \leq \frac{\|A\|_F}{\sqrt{k}}$ , pour toutes les valeurs singulières  $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ .
- Pour  $1 \leq k \leq r$ , montrer qu'il existe une matrice  $B$  de rang plus petit ou égal à  $k$  telle que  $\|A - B\|_2 \leq \frac{\|A\|_F}{\sqrt{k}}$ , où on dénote  $\|A\|_2 = \|A\| = \sup_{\|x\|=1} \|Ax\|_2$ .
- Est-ce que la norme euclidienne du côté gauche de l'inégalité dans (b) peut être remplacée par la norme de Frobenius ?

### Solution.

- On sait que  $\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^r \sigma_i^2}$  où  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$  sont les valeurs singulières de  $A$  (Lemme 3.23). Donc

$$k\sigma_k^2 \leq \sum_{i=1}^k \sigma_i^2 \leq \sum_{i=1}^r \sigma_i^2 = \|A\|_F^2.$$

et on obtient  $\sqrt{k}\sigma_k \leq \|A\|_F$ .

- On a vu dans le solution pour ex. 5 que

$$\|A - A_k\|_2 = \sigma_{k+1}$$

(où on met  $\sigma_{r+1} = 0$ ). Donc, on utilise (a) et on obtient que  $\|A - A_k\|_2 = \sigma_{k+1} \leq \sigma_k \leq \frac{\|A\|_F}{\sqrt{k}}$ .

c) On sait aussi que pour toute matrice  $B$  telle que  $\text{rang}(B) \leq k$ ,

$$\|A - B\|_F^2 \geq \|A - A_k\|_F^2 = \sum_{i=k+1}^r \sigma_i^2.$$

Pour montrer que l'affirmation est fausse en général si on remplace la norme euclidienne par la norme de Frobenius, on cherche  $A$  et  $k$  tels que  $\|A - A_k\|_F^2 > \frac{1}{k} \|A\|_F^2$ , c'est-à-dire

$$\sum_{i=k+1}^r \sigma_i^2 > \frac{1}{k} \sum_{i=1}^r \sigma_i^2.$$

Soit  $A = I_5$  (la matrice identité de taille  $5 \times 5$ ), et  $k = 2$ . Alors on a  $r = 5$ ,  $\sigma_1 = \dots = \sigma_5 = 1$ ,  $\|A\|_F^2 = 5$  et finalement

$$\|A - A_2\|_F^2 = \sum_{i=3}^5 \sigma_i^2 = 3 > \frac{5}{2} = \frac{\|A\|_F^2}{k}$$

**Exercice 7.** Montrer Lemme 4.3 dans la polycopié:

On considère le système suivant

$$\begin{aligned} \mathbf{x}'_1(t) &= a_{11}\mathbf{x}_1(t) + \dots + a_{1n}\mathbf{x}_n(t) \\ \mathbf{x}'_2(t) &= a_{21}\mathbf{x}_1(t) + \dots + a_{2n}\mathbf{x}_n(t) \\ &\vdots \\ \mathbf{x}'_n(t) &= a_{n1}\mathbf{x}_1(t) + \dots + a_{nn}\mathbf{x}_n(t) \end{aligned} \tag{1}$$

où les  $a_{ij} \in \mathbb{R}$ . L'ensemble  $\mathcal{X} = \{\mathbf{x} : \mathbf{x} \text{ est une solution du système (1)}\}$  est un espace vectoriel sur  $\mathbb{R}$ .

**Solution.** Soient  $\mathbf{x}, \mathbf{y} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$  avec  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathcal{X}$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ , et  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$  la matrice de système (1). Car  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$ , on a  $\frac{d}{dt}\mathbf{x}(t) = A\mathbf{x}(t)$ , et le même pour  $\mathbf{y}$ . Donc,

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}(\mathbf{x} + \alpha\mathbf{y})(t) &= \frac{d}{dt}\mathbf{x}(t) + \alpha \frac{d}{dt}\mathbf{y}(t) \\ &= A\mathbf{x}(t) + \alpha A\mathbf{y}(t) \\ &= A(\mathbf{x}(t) + \alpha\mathbf{y}(t)). \end{aligned}$$

Alors,  $\mathcal{X}$  est complété sous addition et multiplication par un scalaire. Les autres propriétés résultent car  $\mathcal{X}$  est une sous-ensemble de l'espace des fonctions différentielles  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$ .

**Exercice 8.** Soit  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Montrer que  $\frac{d}{dt}e^{At} = Ae^{At}$ .

**Solution.** Par définition, on a

$$e^{tA} = I + At + \frac{1}{2!}t^2A^2 + \frac{1}{3!}t^3A^3 + \dots + \frac{1}{n!}t^nA^n + \dots$$

Alors

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}e^{At} &= 0 + A + \frac{1}{2!}2tA^2 + \frac{1}{3!}3t^2A^3 + \dots + \frac{1}{n!}nt^{n-1}A^n + \dots \\ &= 0 + A + \frac{1}{1!}tA^2 + \frac{1}{2!}t^2A^3 + \dots + \frac{1}{(n-1)!}t^{n-1}A^n + \dots \\ &= A(I + At + \frac{1}{2!}t^2A^2 + \frac{1}{3!}t^3A^3 + \dots + \frac{1}{n!}t^nA^n + \dots) \\ &= Ae^{At}. \end{aligned}$$

**Exercice 9.** Soient  $A, B, P \in \mathbb{C}^{n \times n}$  telles que  $P$  est inversible et  $A = P^{-1}BP$ . Montrer que  $e^A = P^{-1}e^BP$ .

**Solution.** Par définition,

$$e^A = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!}A^k.$$

Or, comme  $PP^{-1} = I$ , on a

$$A^k = (P^{-1}BP)^k = \underbrace{P^{-1}BPP^{-1}BP \dots P^{-1}BP}_{k \text{ fois}} = P^{-1}B^kP,$$

donc

$$e^A = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!}P^{-1}B^kP = P^{-1} \left( \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!}B^k \right) P = P^{-1}e^BP$$

où on peut échanger l'ordre de multiplication et d'addition car la somme converge.