



Quelques compléments d’algèbre matricielle

Exercice 1 Matrices triangulaires élémentaires

Soit $n \in \mathbb{N}$ et on définit les matrices suivantes dans $\mathbb{R}^{n \times n}$:

- E_{ij} matrice avec un 1 dans la position (i, j) et 0 partout ailleurs ;
- $V_{ij}(\lambda) = I + \lambda E_{ij}$, $\lambda \in \mathbb{R}, i > j$;
- $L(i) = I + l_i e_i^T$, $l_i \in \mathbb{R}^n$ tel que ses premières i composantes sont nulles.

1. Quels sont les résultats des opérations suivantes sur la matrice A :

$$B = V_{ij}(\lambda)A, C = AV_{ij}(\lambda)?$$

2. Quelle est la forme de la matrice

$$V_{ij}(\lambda)V_{kj}(\lambda'), k > i?$$

3. Représenter $L(i)$ et montrer que $L(i)^{-1} = L(-l_i)$.

4. Décomposer $L(i)$ comme produit de matrices de la forme $V_{km}(\lambda)$.

5. Calculer $L = \prod_{i=1}^{n-1} L(i)$ et son inverse L^{-1}

6. On suppose les l_i stockés dans un tableau bidimensionnel Z et $b \in \mathbb{R}^n$ stocké dans un tableau unidimensionnel B . Donner un algorithme permettant de calculer dans B la solution de $Lx = b$:

- (a) en utilisant l’expression de L^{-1} ;
- (b) en résolvant le système triangulaire.

Quelle est la conclusion ?

[Correction ▼](#)

[002210]

Exercice 2 Quelques identités pour le calcul d’inverses

Démontrer l’identité

$$(A + UVV^{-1})^{-1} = A^{-1} - A^{-1}U(I + BVA^{-1}U)^{-1}BVA^{-1}$$

en précisant :

- son domaine de validité ;
- les types des matrices A, U, B, V .

Quelques cas particuliers :

1. Supposons $B = \beta$ scalaire, $U = u \in \mathbb{R}^n$, $V = v^T \in \mathbb{R}^n$. Retrouver la formule de Sherman–Morrison qui permet le calcul de l’inverse d’une matrice qui apparait comme perturbation de rang 1 d’une matrice dont on connait l’inverse.
2. Soient $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ régulière et $u, v \in \mathbb{R}^n$ tels que $1 + v^T A^{-1} u = 0$. Montrer que

$$B = \begin{pmatrix} A + uv^T & u \\ v^T & 0 \end{pmatrix} \text{ est régulière.}$$

Calculer B^{-1} en remarquant que

$$B = \begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v^T & 1 \end{bmatrix}$$

3. Soit

$$D = \begin{bmatrix} P & Q \\ R & S \end{bmatrix} \text{ matrice inversible avec } P \in \mathbb{R}^{p \times p}, Q \in \mathbb{R}^{p \times q}, S \in \mathbb{R}^{q \times q}$$

Calculer D^{-1} en remarquant que

$$D = \begin{bmatrix} P & 0 \\ R & I \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} Q \\ S - I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & I \end{bmatrix}$$

4. Calcul récursif de l'inverse : on pose

$$A_n = \begin{bmatrix} A_{n-1} & v \\ u^T & s \end{bmatrix} \text{ avec } A_{n-1} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}, u, v \in \mathbb{R}^{n-1}, s \in \mathbb{R}$$

Utiliser la formule précédente pour calculer A_n^{-1} en fonction de A_{n-1}^{-1} . En déduire un algorithme récursif pour le calcul de l'inverse d'une matrice carrée de taille n .

[Correction ▼](#)

[002211]

Exercice 3 Quelques propriétés des normes matricielles

1. Soit A une matrice d'ordre (m, n) . Démontrer les inégalités suivantes pour les normes p , $p = 1, 2, \infty$ et la norme de Frobenius :

(a) $\|A\|_2 \leq \|A\|_F \leq \sqrt{n}\|A\|_2$

(b) $\max |a_{ij}| \leq \|A\|_2 \leq \sqrt{mn} \max |a_{ij}|$

(c) $\frac{1}{\sqrt{n}}\|A\|_\infty \leq \|A\|_2 \leq \sqrt{m}\|A\|_\infty$

(d) $\frac{1}{\sqrt{m}}\|A\|_1 \leq \|A\|_2 \leq \sqrt{n}\|A\|_1$

2. Soit $u \in \mathbb{R}^m$, $v \in \mathbb{R}^n$ et $E = uv^T$. Montrer que

$$\|E\|_F = \|E\|_2 = \|u\|_2 \|v\|_2$$

$$\|E\|_\infty = \|u\|_\infty \|v\|_1$$

[Correction ▼](#)

[002212]

Exercice 4

Montrer que si $\rho(A) < 1$ alors

— $I - A$ est régulière ;

— $(I - A)^{-1} = \lim_{k \rightarrow \infty} C_k$ avec $C_k = I + A + \dots + A^k$.

[Correction ▼](#)

[002213]

Exercice 5 Estimation de l'erreur dans le calcul de l'inverse

Soit A une matrice carrée d'ordre n inversible et B une approximation de A^{-1} . On pose $X = I - AB$ et on suppose que $\|X\| < 1$. Montrer que

$$\|A^{-1} - B\| \leq \frac{\|BX\|}{1 - \|X\|}.$$

[Correction ▼](#)

[002214]

Exercice 6 Projection orthogonale sur un sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n

Soient

— $H = \text{span}\{v_1, \dots, v_r\}$ le sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n engendré par les vecteurs $\{v_i\}$ supposés indépendants ;

— $V = [v_1 \ v_2 \ \cdots \ v_r]$ la matrice de type $n \times r$ dont les colonnes sont les composantes des v_i dans la base canonique $\mathcal{E} = (e_1, \dots, e_n)$

Pour tout $x \in \mathbb{R}^n$ on désigne par y sa projection orthogonale sur H et par X et Y les matrices colonnes des composantes de x et y dans la base \mathcal{E} . On pose

$$y = \sum_{i=1}^r \alpha_i v_i.$$

1. Montrer que la matrice $G = G(v_1, \dots, v_r) = V^T V$ est inversible.
2. Montrer que les α_i vérifient le système

$$G \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_r \end{pmatrix} = V^T X$$

3. En déduire que $Y = VG^{-1}V^T X = PX$ avec $P = VG^{-1}V^T$ (P est donc la matrice de la projection orthogonale de \mathbb{R}^n sur H)
4. *Application* : on considère $n = 3, v_1 = e_1, v_2 = e_1 + e_2 + e_3$. Déterminer la projection orthogonale sur $H = \text{span} \{v_1, v_2\}$ de $x = 2e_1 - e_2 + e_3$.
5. Quelle est la matrice de la projection orthogonale sur $H = \text{span} \{v\}$?
6. Montrer que, pour $x \in \mathbb{R}^n$

$$d^2(x, H) = \frac{\det G(x, v_1, \dots, v_r)}{\det G(v_1, \dots, v_r)}$$

[002215]

Correction de l'exercice 1 ▲

1. VA remplace la ligne i par sa somme avec la ligne j multipliée par λ .
 AV remplace la colonne j par sa somme avec la colonne i multipliée par λ .
2. $V_{ij}(\lambda)V_{kj} = I + \lambda E_{ij} + \lambda' E_{kj}$
3. Il suffit de montrer que $(I + l_i e_i^T)(I - l_i e_i^T) = I$.
4. $L(l_i) = V_{i+1,i}(l_{i+1,i}) \cdots V_{n,i}(l_{n,i})$
5. $L^{-1} = L(-l_{n-1})L(-l_{n-2}) \cdots L(-l_1) \neq I - l_1 e_1^T - \cdots - l_{n-1} e_{n-1}^T$
6. (a) algorithme en utilisant l'expression de L^{-1}

Pour $i = 1$ à $n - 1$

calcul de $L(-l_i)b$

Pour $j = i + 1$ à n

$$b_j \leftarrow b_j - l_{ji} b_i$$

(b) algorithme en résolvant le système triangulaire

$$x_1 = b_1$$

Pour $i = 2$ à n

$$x_i = b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} x_j$$

conclusion : le nombre de calculs et l'espace mémoire utilisés sont les mêmes.

Correction de l'exercice 2 ▲

Pour démontrer l'égalité il suffit de multiplier le membre de droite par $5A + UVB$ et montrer que l'on obtient l'identité.

Domaine de validité : $A \in \mathcal{M}_{n \times n}$ inversible, $U \in \mathcal{M}_{n \times p}$, $B \in \mathcal{M}_{p \times q}$, $V \in \mathcal{M}_{q \times n}$, $I + BVA^{-1}U$ inversible.

1. On obtient la formule de Sherman-Morrisson :

$$(A + \beta uv^T)^{-1} = A^{-1} - \frac{\beta}{1 + \beta v^T A^{-1} u} A^{-1} uv^T A^{-1}$$

qui permet le calcul de l'inverse d'une matrice qui apparait comme perturbation de rang 1 d'une matrice dont on connaît l'inverse.

- 2.

$$B \begin{pmatrix} X \\ y \end{pmatrix} = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} (A + uv^T)x + yu = 0 \\ v^T x = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x = -yA^{-1}u \\ v^T x = -yv^T A^{-1}u = 0 \end{cases}$$

ce qui donne $x = 0, y = 0$ et donc B est inversible.

3. En appliquant la formule générale on obtient

$$B^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} - A^{-1} uv^T A^{-1} & A^{-1} u \\ v^T A^{-1} & 0 \end{pmatrix}$$

4. En appliquant la même formule on obtient

$$D^{-1} = \begin{pmatrix} P^{-1} + P^{-1} Q \Delta^{-1} R P^{-1} & -P^{-1} Q \Delta^{-1} \\ -\Delta^{-1} R P^{-1} & \Delta^{-1} \end{pmatrix}$$

avec $\Delta = S - R P^{-1} Q$.

5. Calcul récursif de l'inverse : on dispose de A_{n-1}^{-1} de taille $(n-1) \times (n-1)$ et on veut calculer l'inverse de

$$A_n = \begin{pmatrix} A_{n-1} & v \\ u^T & s \end{pmatrix} \text{ avec } u, v \in \mathbb{R}^{n-1}, s \in \mathbb{R}$$

en utilisant la formule précédente on obtient

$$A_n^{-1} = \begin{pmatrix} A_{n-1}^{-1} + \frac{1}{\delta} A_{n-1}^{-1} v u^T A_{n-1}^{-1} & -A_{n-1}^{-1} \frac{v}{\delta} \\ -u^T A_{n-1}^{-1} / \delta & \frac{1}{\delta} \end{pmatrix}$$

avec $\delta = s - u^T A_{n-1}^{-1} v$.

et on en déduit facilement l'algorithme.

Correction de l'exercice 3 ▲

1. $\|A\|_2^2 = \rho(A^*A)$ rayon spectral de la matrice A^*A . D'un autre coté on a :

$$\|A\|_F^2 = \text{tr}(A^*A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i(A^*A) \begin{cases} \geq \rho(A^*A) \\ \leq n\rho(A^*A) \end{cases}$$

où tr est la trace de la matrice et λ_i ses valeurs propres.

- 2.

$$\|A\|_2 \leq \|A\|_F = \left(\sum_{i,j} |a_{ij}|^2 \right)^{1/2} \leq (mn \max_{i,j} |a_{ij}|^2)^{1/2} = \sqrt{mn} \max_{i,j} |a_{ij}|$$

Soit x tel que : si $\max |a_{ij}| = |a_{i_0 j_0}|$ alors on pose $x = e_{j_0}$, $\|x\|_2 = 1$. Alors

$$\|Ax\|_2^2 = \sum_{i=1}^m |a_{i,j_0}|^2 \geq \max |a_{ij}|^2 \Rightarrow \sup \|Ax\|_2^2 \geq \max |a_{ij}|^2$$

3. On rappelle que $\|A\|_\infty = \sum_{j=1}^n |a_{i_0 j}|$ pour un certain i_0 . Alors

$$\|A\|_2^2 \leq \|A\|_F^2 = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \leq m \times \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \leq m \max (\sum_{j=1}^n |a_{ij}|)^2 = m \|A\|_\infty^2$$

Choisissons maintenant $x = (x_i)$ avec $x_i = \text{signe}(a_{i_0 i})$. Alors

$$\sum_{j=1}^n a_{i_0 j} x_j = \sum_{j=1}^n |a_{i_0 j}| = \|A\|_\infty$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{n} \Rightarrow \|Ax\|_2^2 = \sum_{i=1}^m \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right)^2 \geq \|A\|_\infty^2 \Rightarrow \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \geq \frac{\|A\|_\infty}{\sqrt{n}}$$

ce qui implique $\|A\|_2 \geq \|A\|_\infty / \sqrt{n}$

4. Même démonstration que précédemment ou alors constater que $\|A\|_1 = \|A^T\|_\infty$.

5. $\|E\|_F^2 = \sum_{i,j} u_i^2 v_j^2 \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n u_i^2 v_j^2 = \|u\|_2^2 \|v\|_2^2$

$$\|E\|_\infty = \max_i \left(\sum_{j=1}^n |u_i v_j| \right) = \max_i \left(|u_i| \sum_{j=1}^n |v_j| \right) = \|v\|_1 \|u\|_\infty$$

$$\|Ex\|_2^2 = \sum_{i=1}^m (u_i \sum_{j=1}^n v_j x_j)^2 = \sum_{i=1}^m u_i^2 \times (x, x)^2 = \|u\|_2^2 (x, v)^2$$

$$\frac{\|Ex\|_2}{\|x\|_2} = \frac{(x, v)}{\|x\|_2} \|u\|_2 \Rightarrow \sup_x \frac{\|Ex\|_2}{\|x\|_2} = \|v\|_2 \|u\|_2$$

Correction de l'exercice 4 ▲

$\rho(A) < 1 \Rightarrow 1$ n'est pas valeur propre de $A \Rightarrow 0$ n'est pas valeur propre de $I - A \Rightarrow I - A$ inversible

$$(I - A)C_k = (I - A)(I + A + \dots + A^k) = I - A^{k+1}$$

$$C_k = (I - A)^{-1}(I - A^{k+1}) \Rightarrow (I - A)^{-1} - C_k = (I - A)^{-1}A^{k+1} \text{ et conc}$$

$$\|(I - A)^{-1} - C_k\| \leq \|(I - A)^{-1}\| \|A^{k+1}\| \leq \|(I - A)^{-1}\| \|A\|^{k+1}$$

Comme $\|A\| < 1$ pour au moins une norme subordonnée on obtient finalement

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|(I - A)^{-1} - C_k\| = 0$$

Correction de l'exercice 5 ▲

$$AB = I - X \Rightarrow B^{-1}A^{-1} = (I - X)^{-1} \Rightarrow A^{-1} = B(I - X)^{-1} = B(I + X + X^2 + \dots)$$

$$\|A^{-1} - B\| \leq \|BX\| \|I + X + \dots\| \leq \|BX\| (1 + \|X\| + \|X\|^2 + \dots) \leq \frac{\|BX\|}{1 - \|X\|}.$$

pour $\|X\| < 1$
