

Chapitre 11

Calcul matriciel

Dans tout ce chapitre, \mathbf{K} désigne \mathbf{R} ou \mathbf{C} , et (n, p) est un couple d'entiers naturels non nuls.

1. Vocabulaire

Définition 1.

On appelle **matrice** à coefficients dans \mathbf{K} un tableau rectangulaire constitué de nombres appartenant à \mathbf{K} et ayant n lignes, p colonnes.

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,p} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,p} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \cdots & a_{n,p} \end{pmatrix}.$$

On note, de manière condensée, $A = (a_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}} = (a_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n}$.

L'élément $a_{i,j}$ est appelé **coefficient** de position (i, j) de la matrice A : il est situé à l'intersection de la i -ième ligne et de la j -ième colonne (où $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$).

Le couple (n, p) est appelé **format** de la matrice. On dit que M est une matrice (n, p) (sous entendu de format (n, p) , on dit parfois de taille (n, p)).

On note $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$ l'ensemble des matrices de format (n, p) .

Définition 2.

Soit $M \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$.

1. Si $n = p$ (la matrice a donc le même nombre de lignes et de colonnes), M est dite **matrice carrée**. On note alors $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K}) = \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$.
2. Si $n = 1$, (la matrice n'a donc qu'une seule ligne), M est dite **matrice ligne**.
3. Si $p = 1$, (la matrice n'a donc qu'une seule colonne), M est dite **matrice colonne**.

Définition 3.

On appelle **matrice nulle** de format (n, p) la matrice de format (n, p) dont tous les coefficients sont nuls. On la note $0_{n,p}$ ou 0 si cette notation ne présente pas d'ambiguïté.

Exemple 4. Voici quelques exemples de matrices :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3,4}(\mathbf{R}) \quad B = \begin{pmatrix} \pi \\ 1,5 \\ e^2 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3,1}(\mathbf{R}) \quad C = \begin{pmatrix} 3,1 & -2 \\ 1+i & \sqrt{2} \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_2(\mathbf{C})$$

$$D = (4 \quad -6 \quad 0 \quad 0) \in \mathcal{M}_{1,4}(\mathbf{R}) \quad E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbf{R})$$

B est une matrice colonne, D est une matrice ligne, C et E sont carrées.

On a par exemple, $a_{3,1} = 9$, $a_{1,3} = 3$, etc.

Exercice d'application 5. Écrire explicitement les matrices suivantes :

$$M = \left(\frac{1}{i+j} \right)_{\substack{i \in \llbracket 1,3 \rrbracket \\ j \in \llbracket 1,4 \rrbracket}} \quad N = \left(n_{i,j} \right)_{\substack{i \in \llbracket 1,5 \rrbracket \\ j \in \llbracket 1,3 \rrbracket}} \text{ avec } \forall (i,j) \in \llbracket 1,5 \rrbracket \times \llbracket 1,3 \rrbracket, n_{i,j} = \begin{cases} -1 & \text{si } i > j \\ 0 & \text{si } i = j \\ 1 & \text{si } i < j \end{cases}$$

↪ On a

$$M = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{7} \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad N = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

Exercice d'application 6. Soit $P = (p_{i,j})_{i,j \in \llbracket 1,5 \rrbracket} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 3 & 3 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 6 & 4 & 1 \end{pmatrix}$. Pour tout $i, j \in \llbracket 1,5 \rrbracket$,

donner la valeur de $p_{i,j}$.

↪ On reconnaît le triangle de Pascal, et ainsi $p_{i,j} = \binom{i-1}{j-1}$.

Exercice d'application 7. Combien y-t'il de matrice de format $(2, 4)$ dont les éléments sont des 0 ou des 1 ?

↪ On a 8 éléments à choisir dans $\{0, 1\}$, d'où 2^8 possibilités.

Notation : soit M une matrice (n, p) où n et p désigne deux entiers strictement positifs.

On note L_1, \dots, L_n les lignes de la matrice M . Ces lignes sont écrites via des matrices-ligne.

On note C_1, \dots, C_p les colonnes de la matrice M . Ces colonnes sont écrites via des matrices-colonne.

Exemple 8. Les lignes et les colonnes de la matrice A de l'Exemple 4 sont

$$\begin{array}{lll} L_1 = (1 & 2 & 3 & 4) & L_2 = (5 & 6 & 7 & 8) & L_3 = (9 & 10 & 11 & 12) \\ C_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 9 \end{pmatrix} & C_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \\ 10 \end{pmatrix} & C_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 7 \\ 11 \end{pmatrix} & C_4 = \begin{pmatrix} 4 \\ 8 \\ 12 \end{pmatrix} \end{array}$$

2. Calcul matriciel

2.1. Combinaison linéaire

Définition 9.

Soit $A = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$ et $B = (b_{i,j}) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$. On définit les matrices $A + B$ et λA par :

$$A + B = (a_{i,j} + b_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}} \quad \text{et} \quad \lambda A = (\lambda a_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$$

⚠ Attention ⚠. On ne peut additionner ou multiplier par une constante que des matrices de même format.

Exemple 10. $\begin{pmatrix} 1 & e & 3 \\ \ln 2 & 5 & 6 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -2 & 0 & 1 \\ 0 & \pi & -6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & e & 4 \\ \ln 2 & 5 + \pi & 0 \end{pmatrix}.$

Exemple 11. $i \begin{pmatrix} 1+i & i & 3 \\ \ln 2 & -i & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} i-1 & -1 & 3i \\ i \ln 2 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

Exercice d'application 12. On considère $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -3 & -2 & 1 \end{pmatrix}$. Déterminer $A + 2B$ et $2A - B$.

$\hookrightarrow A + 2B = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 3 \\ -2 & 1 & 8 \end{pmatrix}$ et $2A - B = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 6 \\ 11 & 12 & 11 \end{pmatrix}.$

Proposition 13 - Propriétés de la somme matricielle.

Soit $A, B, C \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$ et $(\lambda, \mu) \in \mathbf{K}^2$. On note $A = (a_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$.

1. Commutativité : $(A + B) + C = A + (B + C)$;
2. Associativité : $A + B = B + A$;
3. Existence d'un élément neutre : $A + 0_{n,p} = 0_{n,p} + A = A$;
4. Existence d'un opposé : $A + (-1).A = A - A = 0_{n,m}$.

Proposition 14 - Propriétés du produit externe matriciel.

1. $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$;
2. $(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$;
3. $\lambda(\mu A) = (\mu \times \lambda)A$;
4. $0.A = 0_{n,p}$;
5. $1.A = A$;

Remarque 15. Toute matrice de $\mathcal{M}_{n,p}$ s'écrit de manière unique comme une combinaison linéaire

(c'est-à-dire une somme pondérée) des matrices $(E_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$ définies par

$$E_{i,j} = \begin{pmatrix} & 0 & & \\ & | & & \\ 0 & 0 & 0 & \\ \hline 0 & 1 & 0 & 0 \\ \hline & | & & \\ 0 & 0 & 0 & \end{pmatrix} \leftarrow i\text{-ème ligne}$$

↑
j-ème colonne

En effet, toute matrice $A = (a_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$ s'écrit de manière unique sous la forme :

$$A = \sum_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}} a_{i,j} E_{i,j}.$$

Par exemple,

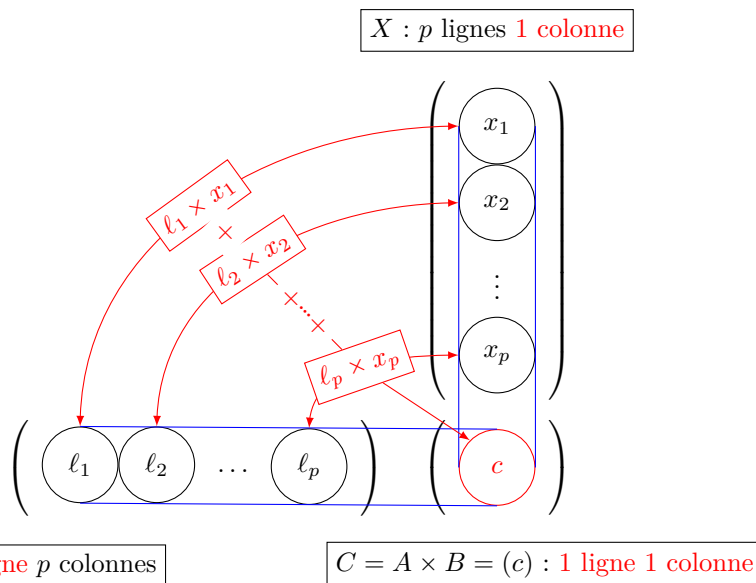
$$\begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 4 & -1 \end{pmatrix} = E_{1,1} + 3E_{1,2} + 4E_{2,1} - E_{2,2}.$$

2.2. Multiplication matricielle

Soit $L = (\ell_1 \ \ell_2 \ \dots \ \ell_p) \in \mathcal{M}_{1,p}(\mathbf{K})$ et $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbf{K})$. On définit alors le produit LX

comme étant la matrice de taille 1×1 égale à :

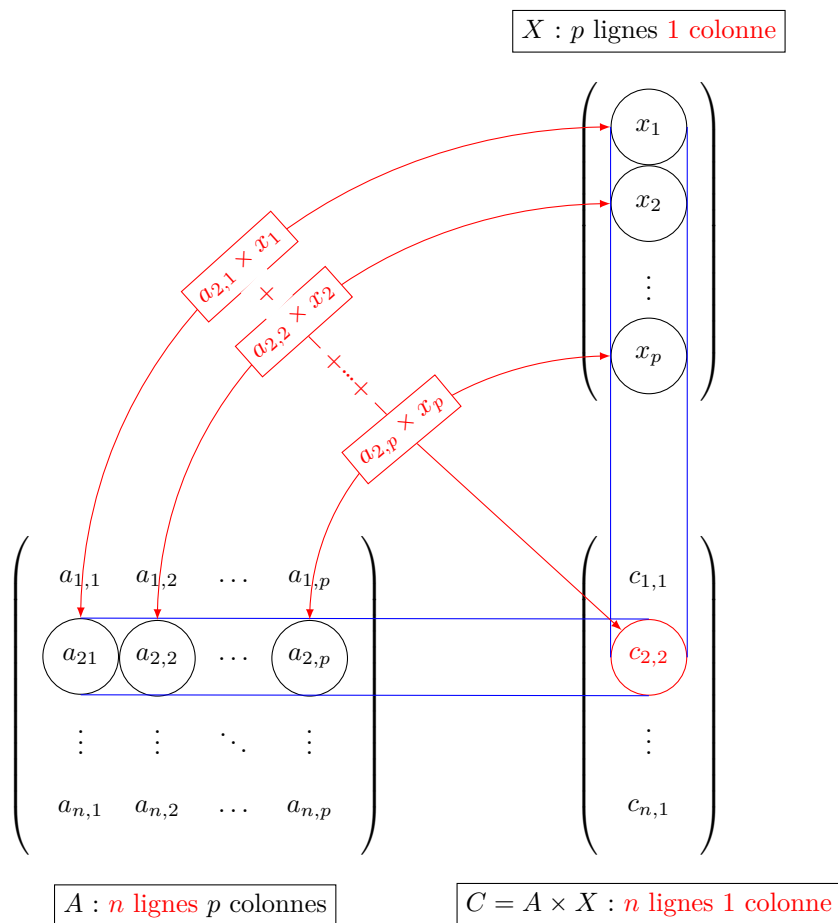
$$LX = \left(\sum_{k=1}^p \ell_k x_k \right).$$



Exemple 16. $(1 \ 2 \ 3) \begin{pmatrix} -2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = 1 \times (-2) + 2 \times (-1) + 3 \times 1 = -1.$

Remarque 17. Le produit d'une matrice ligne par une matrice colonne correspond au produit scalaire canonique sur \mathbf{R}^n de deux vecteurs \vec{u} et \vec{v} , si les coordonnées de \vec{u} (resp. \vec{v}) sont stockées dans la matrice ligne (resp. la matrice colonne).

Soit $A = (a_{i,j})_{(i,j)} \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$ et $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbf{K})$. Le produit AX est la matrice colonne de taille $n \times 1$ dont la i -ième ligne est le produit de la i -ième ligne de A par X , à savoir $\left(\sum_{k=1}^p a_{i,k}x_k \right)$.



Exemple 18. $\begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 4 \\ -1 & 2 & 3 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 11 \end{pmatrix}$.

Remarque 19. On a

$$AX = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^p a_{1,k}x_k \\ \sum_{k=1}^p a_{2,k}x_k \\ \vdots \\ \sum_{k=1}^p a_{n,k}x_k \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} a_{1,1} \\ a_{2,1} \\ \vdots \\ a_{n,1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{1,2} \\ a_{2,2} \\ \vdots \\ a_{n,2} \end{pmatrix} + \dots + x_p \begin{pmatrix} a_{1,p} \\ a_{2,p} \\ \vdots \\ a_{n,p} \end{pmatrix},$$

et on remarque que AX est une combinaison linéaire des colonnes de A .

Notons par ailleurs que, si $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$, l'équation matricielle

$$AX = B$$

d'inconnue $X \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbf{K})$ est équivalent à au système d'équations linéaires

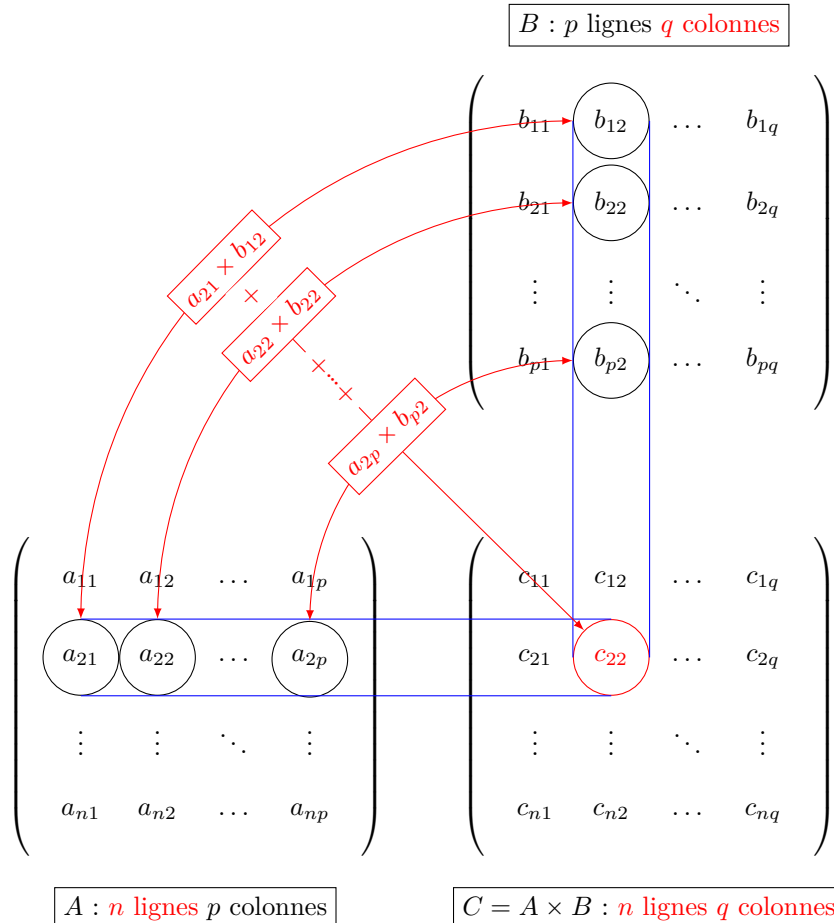
$$\begin{cases} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \cdots + a_{1,p}x_p = b_1 \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \cdots + a_{2,p}x_p = b_2 \\ \vdots \\ a_{n,1}x_1 + a_{n,2}x_2 + \cdots + a_{n,p}x_p = b_n \end{cases}$$

La matrice A est alors la matrice du système linéaire, tandis que $(A \mid B)$ correspond à la matrice augmentée.

Définition 20.

Soit $(n, p, q) \in (\mathbf{N}^*)^3$, $A = (a_{i,j})$ une matrice de $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$ et $B = (b_{j,k})$ une matrice de $\mathcal{M}_{p,q}(\mathbf{K})$ de sorte que le nombre de colonnes de A est égale au nombre de lignes de B (c'est pour cette raison que l'indice de colonne de A est le même que l'indice de ligne de B). On peut alors définir le **produit matriciel** de A par B , noté AB , comme la matrice $(c_{i,k})$ de $\mathcal{M}_{n,q}(\mathbf{K})$ dont les coefficients sont définis par

$$\forall (i, k) \in \llbracket 1; n \rrbracket \times \llbracket 1; q \rrbracket, \quad c_{i,k} = \sum_{j=1}^p a_{i,j}b_{j,k} = a_{i,1}b_{1,k} + a_{i,2}b_{2,k} + \cdots + a_{i,p}b_{p,k}.$$



Exemple 21. 1. $\begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 5 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -2 & 7 \\ 0 & 5 & 6 \\ 1 & -1 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -15 & -11 \\ -1 & -9 & 37 \end{pmatrix}$

2. $\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} (1 \ 2) = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$

3. On ne peut pas multiplier $\begin{pmatrix} 0 & -2 & 7 \\ 0 & 5 & 6 \\ 1 & -1 & -2 \end{pmatrix}$ et $\begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 5 & 0 & -1 \end{pmatrix}$ dans cet ordre.

4. $(1 \ 2) \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} = 4$

⚠ Attention ⚠. Il faut être très prudent avec le produit matriciel : les règles du produit sur \mathbf{K} ne s'appliquent pas toutes aux matrices. Par exemple, on peut avoir $AB = 0$ avec $A \neq 0$ et $B \neq 0$. De plus, le produit matriciel n'est pas commutatif *a priori* : en général, $AB \neq BA$ (où A et B sont des matrices ayant le même nombre de lignes et de colonnes, sinon un de ces produits n'est même pas défini).

Remarque 22. 1. Dans le cas où A est une matrice ligne $A = (a_1 \ a_2 \ \dots \ a_p)$, alors AB est une combinaison linéaire des lignes de B :

$$AB = a_1 (b_{1,1} \ b_{1,2} \ \dots \ b_{1,r}) + a_2 (b_{2,1} \ b_{2,2} \ \dots \ b_{2,r}) + \dots + a_p (b_{p,1} \ b_{p,2} \ \dots \ b_{p,r}).$$

2. Dans le cas général, si $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$ et $B \in \mathcal{M}_{p,r}(\mathbf{K})$, alors la i -ième ligne de AB est le produit de la i -ième ligne de A avec B .

Proposition 23.

Soit $(n, p, q, r) \in (\mathbf{N}^*)^4$. Soit $A, A' \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$, $B, B' \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbf{K})$, $C \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbf{K})$ et $\lambda \in \mathbf{K}$.

- Le produit matriciel est **associatif** :

$$(AB)C = A(BC);$$

- Le produit matriciel est **distributif** par rapport à l'addition :

$$A(B + B') = AB + AB' \quad \text{et} \quad (A + A')B = AB + A'B;$$

- Le produit matriciel et le produit par les scalaires « **commutent** » :

$$(\lambda A)B = \lambda(AB) = A(\lambda B).$$

Démonstration. 1. $AB = \left(\sum_{k=1}^p a_{i,k} b_{k,j} \right) \in \mathcal{M}_{n,q}(\mathbf{K})$

De plus, $(AB)C = \left(\sum_{\ell=1}^q \left(\sum_{k=1}^p a_{i,k} b_{k,\ell} \right) c_{\ell,j} \right) \in \mathcal{M}_{p,r}(\mathbf{K})$.

Par associativité sur \mathbf{K} , $(AB)C = \left(\sum_{\ell=1}^q \sum_{k=1}^p a_{i,k} b_{k,\ell} c_{\ell,j} \right) = \left(\sum_{k=1}^p a_{i,k} \left(\sum_{\ell=1}^q b_{k,\ell} c_{\ell,j} \right) \right) = A(BC)$.

□

L'associativité du produit nous permet d'écrire ABC à la place de $(AB)C$ ou $A(BC)$.

⚠ Attention ⚠. Il faut être très prudent avec le produit matriciel : les règles du produit sur \mathbf{K} ne s'appliquent pas toutes aux matrices. Par exemple, on peut avoir $AB = 0$ avec $A \neq 0$ et $B \neq 0$. De plus, le produit matriciel n'est pas commutatif *a priori* : en général, $AB \neq BA$ (où A et B sont des matrices ayant le même nombre de lignes et de colonnes, sinon un de ces produits n'est même pas défini).

Exemple 24.

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

2.3. Transposition

Définition 25.

Soit $A = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$. La **transposée** de A est la matrice de $\mathcal{M}_{p,n}(\mathbf{K})$ notée tA ou A^T dont le coefficient de position (i,j) est $a'_{i,j} = a_{j,i}$.

Les éléments de la i -ème ligne de tA sont donc les éléments de la i -ème colonne de A et vice-versa.

Exemple 26.

- Si $A = \begin{pmatrix} -2 & 0 & 1 \\ 0 & \pi & -6 \end{pmatrix}$, alors ${}^tA = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & \pi \\ 1 & -6 \end{pmatrix}$

- La transposée d'une matrice-ligne est une matrice-colonne et vice-versa.

Proposition 27.

- $\forall A \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K}), \quad {}^t({}^tA) = A.$
- $\forall \lambda \in \mathbf{K}, \quad \forall A, B \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K}), \quad {}^t(\lambda A + B) = \lambda {}^tA + {}^tB.$
- $\forall A \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K}), \quad \forall B \in \mathcal{M}_{m,q}(\mathbf{K}), \quad {}^t(AB) = {}^tB \times {}^tA.$

Démonstration. 1. Soit $A \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K})$. Notons ${}^tA = (a'_{i,j})$ et ${}^t({}^tA) = (a''_{i,j})$. Soit $(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, m \rrbracket$. On a par définition $a''_{i,j} = a'_{j,i} = a_{i,j}$, d'où le résultat.

2. Soit $(\lambda, A, B) \in \mathbf{K} \times \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K})^2$. Notons $(\lambda A + B) = (c_{i,j})$, ${}^t(\lambda A + B) = (c'_{i,j})$, ${}^tA = (a'_{i,j})$ et ${}^tB = (b'_{i,j})$. Soit $(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, m \rrbracket$. On a $c'_{i,j} = c_{j,i} = \lambda a_{j,i} + b_{j,i} = \lambda a'_{i,j} + b'_{i,j}$, d'où le résultat.

3. Soit $(A, B) \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K}) \times \mathcal{M}_{m,q}(\mathbf{K})$. Notons ${}^tA = (a'_{i,j})$, ${}^tB = (b'_{i,j})$, $AB = (c_{i,j})$ et ${}^t(AB) = (c'_{i,j})$. Soit $(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, q \rrbracket$.

$$c'_{i,j} = c_{j,i} = \sum_{k=1}^m a_{j,k} b_{k,i} = \sum_{k=1}^m a'_{k,j} b'_{i,k} = \sum_{k=1}^m b'_{i,k} a'_{k,j}$$

d'où le résultat. □

L'une des principales propriétés de la transposition est la conservation du rang.

Proposition 28.

Pour toute matrice $A \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbf{K})$, le rang de tA est égal au rang de A .

Démonstration.

Admis. □

En pratique, ce résultat signifie que dans la recherche du rang, on peut indifféremment travailler sur les lignes ou sur les colonnes de la matrice, puisque les colonnes de A sont les lignes de tA et vice versa.

3. Les matrices carrées

Si A et B sont des matrices de $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, alors $A + B \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Les produits AB et BA sont tous les deux possibles, et de plus $AB \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, $BA \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ mais on a vu qu'en général $AB \neq BA$.

L'ensemble des matrices carrées de taille n est donc muni de deux opérations : l'addition et la multiplication.

3.1. Matrices triangulaires supérieures ou inférieures, diagonales

Définition 29.

Soit $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. On dit que A est :

- **triangulaire supérieure** si $\forall (i,j) \in \llbracket 1;n \rrbracket^2$, $(i > j) \implies (a_{i,j} = 0)$, c'est-à-dire si A est de la forme

$$A = \begin{pmatrix} \star & \cdots & \cdots & \star \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \star \end{pmatrix}.$$

Les \star désignent ici des scalaires quelconques.

- **triangulaire inférieure** si $\forall (i,j) \in \llbracket 1;n \rrbracket^2$, $(i < j) \implies (a_{i,j} = 0)$, c'est-à-dire si A est de la forme

$$A = \begin{pmatrix} \star & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ \star & \cdots & \cdots & \star \end{pmatrix}.$$

- **diagonale** si $\forall (i,j) \in \llbracket 1;n \rrbracket^2$, $(i \neq j) \implies (a_{i,j} = 0)$, c'est-à-dire si A est de la forme

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

Cette matrice se note $\text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$.

- **scalaire** s'il existe $\lambda \in \mathbf{K}$ tel que $A = \text{diag}(\lambda, \dots, \lambda)$.

Remarque 30. Les matrices diagonales sont triangulaires inférieures et triangulaires supérieures

Définition 31.

On appelle **matrice identité de taille n** la matrice notée I_n et définie par

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

I_n est donc une matrice scalaire : $I_n = \text{diag}(1, 1, \dots, 1)$.

La matrice identité vérifie

$$\forall A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K}), \quad A \times I_n = I_n \times A = A.$$

Proposition 32.

Soit $(A, B, \lambda) \in (\mathcal{M}_n(\mathbf{K}))^2 \times \mathbf{K}$.

1. Si A et B sont diagonales, alors $A + B$, λA et AB aussi, et on a :
 - $\text{diag}(a_1, \dots, a_n) + \text{diag}(b_1, \dots, b_n) = \text{diag}(a_1 + b_1, \dots, a_n + b_n)$;
 - $\lambda \text{diag}(a_1, \dots, a_n) = \text{diag}(\lambda a_1, \dots, \lambda a_n)$;
 - $\text{diag}(a_1, \dots, a_n) \times \text{diag}(b_1, \dots, b_n) = \text{diag}(a_1 b_1, \dots, a_n b_n)$.
2. Si A et B sont triangulaires supérieures, alors $A + B$, λA et AB le sont aussi.
3. Si A et B sont triangulaires inférieures, alors $A + B$, λA et AB le sont aussi.

3.2. Matrices symétriques, matrices antisymétriques**Définition 33.**

Une matrice carrée A de $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ est dite :

1. **symétrique** lorsque ${}^t A = A$;
2. **antisymétrique** lorsque ${}^t A = -A$.

On note $\mathcal{S}_n(\mathbf{K})$ l'ensemble des matrices symétriques d'ordre n et $\mathcal{A}_n(\mathbf{K})$ l'ensemble des matrices antisymétriques d'ordre n .

Remarque 34. Soit $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$. A est symétrique si et seulement si pour tout $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ avec $i \neq j$, $a_{i,j} = a_{j,i}$.

A est antisymétrique si et seulement si pour tout $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$, $a_{i,i} = 0$ et pour $j \neq i$, $a_{j,i} = -a_{i,j}$.

Exemple 35.

$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 5 \end{pmatrix}$ est symétrique et $\begin{pmatrix} 0 & 12 & -e \\ -12 & 0 & -i \\ e & i & 0 \end{pmatrix}$ est antisymétrique. La matrice $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ n'est ni symétrique, ni antisymétrique.

Le produit de deux matrices symétriques peut ne pas être symétrique, comme le montre l'exemple

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

Proposition 36.

La somme de deux matrices symétriques de même taille est une matrice symétrique.

Théorème 37.

Toute matrice carrée de taille n s'écrit de manière unique comme la somme d'une matrice symétrique et d'une matrice antisymétrique.

Démonstration.

Voir TD. □

3.3. Puissance d'une matrice carrée

Pour $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, $A \times A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. On peut itérer et définir les puissances de A .

Définition 38.

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Pour $k \in \mathbf{N}$, on définit la matrice A^k par récurrence :

$$A^0 = I_n \quad \text{et} \quad \forall n \in \mathbf{N}, A^{k+1} = A^k \times A.$$

Ainsi, $A^0 = I_n$, $A^1 = A$, $A^2 = A \times A$, $A^3 = A \times A \times A$, etc. Remarquons que pour tout $k \in \mathbf{N}$, $A^{k+1} = A \times A^k$.

Exercice d'application 39. Calculer A^3 où $A = \begin{pmatrix} -9 & 7 & 3 \\ -13 & 10 & 4 \\ 4 & -3 & -1 \end{pmatrix}$.

↪ On a $A^2 = \begin{pmatrix} 2 & -2 & -2 \\ 3 & -3 & -3 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, puis $A^3 = 0$.

Proposition 40 - Cas des matrices diagonales.

Soit $A = \text{diag}(a_1, \dots, a_n)$ une matrice diagonale. Alors pour tout $k \in \mathbf{N}$, on a

$$A^k = \text{diag}(a_1^k, \dots, a_n^k) = \begin{pmatrix} a_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_2^k & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_n^k \end{pmatrix}.$$

Démonstration.

Pour tout $k \in \mathbf{N}$, notons $H_k : \ll A^k = \text{diag}(a_1^k, \dots, a_n^k) \gg$.

H_0 est vraie puisque $A^0 = I_n$ par définition.

Soit $k \in \mathbf{N}$ tel que H_k soit vraie. On a

$$A^{k+1} = A \times A^k = \text{diag}(a_1, \dots, a_n) \times \text{diag}(a_1^k, \dots, a_n^k) = \text{diag}(a_1^{k+1}, \dots, a_n^{k+1}).$$

d'après la Proposition 32. Ainsi H_{k+1} est vraie, et le principe de récurrence permet de conclure. \square

Définition 41.

Soit $(A, B) \in (\mathcal{M}_n(\mathbf{K}))^2$. On dit que A et B **commutent** si $AB = BA$.

Exemple 42. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. A et I_n commutent car $A \times I_n = A = I_n \times A$.
Pour tout $k \in \mathbf{N}$, A et A^k commutent car $A \times A^k = A^{k+1} = A^k \times A$.

Proposition 43.

Soit $(A, B) \in (\mathcal{M}_n(\mathbf{K}))^2$. Si A et B commutent, alors pour tout $k \in \mathbf{N}$, A et B^k commutent.

Démonstration.

Pour tout $k \in \mathbf{N}$, posons $H_k : \ll AB^k = B^k A \gg$.

On a $AB^0 = AI_n = A = I_n A = B^0 A$, donc H_0 est vraie.

Soit $k \in \mathbf{N}$ tel que H_k soit vraie. On a

$$\begin{aligned} AB^{k+1} &= AB^k B \\ &= B^k AB && \text{d'après } H_k \\ &= B^k BA && \text{car } A \text{ et } B \text{ commutent} \\ &= B^{k+1} A \end{aligned}$$

Ainsi H_{k+1} est vraie, et le principe de récurrence permet de conclure. \square

Proposition 44 - Formule du binôme pour les matrices.

Soit $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. On suppose que A et B commutent. Alors pour tout $N \in \mathbf{N}$,

$$(A + B)^N = \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^k B^{N-k}.$$

Démonstration.

Pour tout $N \in \mathbf{N}$, posons $H_n : \ll (A + B)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} A^k B^{n-k} \gg$.

$(A + B)^0$ et $\sum_{k=0}^0 \binom{0}{k} A^k B^{0-k} = A^0 B^0 = I_n$, donc H_0 est vraie.

Soit $N \in \mathbf{N}$ tel que H_N soit vraie.

$$\begin{aligned}
 (A+B)^{N+1} &= (A+B) \times (A+B)^N \\
 &= A \times (A+B)^N + B \times (A+B)^N \\
 &= A \times \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^k B^{N-k} + B \times \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^k B^{N-k} && \text{d'après } H_k \\
 &= \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^{k+1} B^{N-k} + \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^k B^{N-k+1} && \text{car } A \text{ et } B \text{ commutent} \\
 &= \sum_{\ell=1}^{N+1} \binom{N}{\ell-1} A^\ell B^{N-\ell+1} + \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^k B^{N-k+1} \\
 &= \sum_{k=1}^N \left(\binom{N}{k-1} + \binom{N}{k} \right) A^k B^{N-k+1} + A^{N+1} + B^{N+1} \\
 &= \sum_{k=1}^N \binom{N+1}{k} A^k B^{N+1-k} + A^{N+1} + B^{N+1} \\
 &= \sum_{k=0}^{N+1} \binom{N+1}{k} A^k B^{N+1-k},
 \end{aligned}$$

ce qui montre H_{N+1} . Le principe de récurrence permet de conclure. □

⚠ Attention ⚠. $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ n'étant pas commutatif, on ne peut appliquer pas toujours la formule du binôme de Newton. Notamment, pour toute matrice A et B de $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, $(A+B)^2 = A^2 + AB + BA + B^2$ et pour certaines matrices A et B (en fait, la plupart) $(A+B)^2 \neq A^2 + 2AB + B^2$.

Exercice d'application 45. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Développer $(I_n + A)^N$.

$$\hookrightarrow (I_n + A)^N = \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} I_n^{N-k} A^k = \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} A^k = I_n + NA + \frac{N(N-1)}{2} A^2 + \dots + NA^{N-1} + A^N.$$

4. Méthode du pivot de Gauss et calcul matriciel

On a vu que le système linéaire

$$\begin{cases} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,p}x_p = b_1 \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \dots + a_{2,p}x_p = b_2 \\ \vdots \\ a_{n,1}x_1 + a_{n,2}x_2 + \dots + a_{n,p}x_p = b_n \end{cases}$$

traduit l'égalité matricielle $AX = B$, où $A = (a_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n}$ est la matrice des coefficients, $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix}$

est la matrice colonne des inconnues et $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$ est la matrice colonne des seconds membres.

Nous allons voir dans cette partie que les opérations sur les lignes dans l'algorithme du pivot de Gauss correspondent elles aussi à un calcul matriciel.

4.1. Matrices élémentaires

Dans $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, on définit les trois matrices élémentaires suivantes.

Définition 46.

On appelle **matrice de dilatation** une matrice de la forme

$$D_i(\alpha) = \begin{matrix} & & & & & i \\ \begin{matrix} i \\ \\ \\ \\ \\ \\ \end{matrix} & \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \boxed{\alpha} & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}, \end{matrix}$$

où $\alpha \in \mathbf{K}^*$ et tous les coefficients de cette matrice sont égaux, sauf celui de position (i, i) .

La matrice $D_i(\alpha)$ est la matrice obtenue à partir de I_n en faisant l'opération élémentaire $L_i \leftarrow \alpha L_i$.

Définition 47.

On appelle **matrice de transposition** une matrice $P_{i,j}$ obtenue à partir de I_n en échangeant deux lignes i et j :

$$P_{i,j} = \begin{matrix} & & & & & i & j \\ \begin{matrix} i \\ \\ j \\ \\ \\ \\ \end{matrix} & \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \boxed{0} & \ddots & \boxed{1} & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \boxed{1} & \ddots & \boxed{0} & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}, \end{matrix}$$

Définition 48.

On appelle **matrice de transvection** une matrice obtenue à partir de I_n en ajoutant λ fois (où $\lambda \in \mathbf{K}$) la ligne j à la ligne i : $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$:

$$T_{i,j}(\lambda) = \begin{matrix} & & & & & i & j \\ \begin{matrix} i \\ \\ j \\ \\ \\ \\ \end{matrix} & \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 1 & \ddots & \boxed{\lambda} & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & & & & & & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 & \dots & \vdots \\ \vdots & & & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}, \end{matrix}$$

4.2. Méthode du pivot de Gauss

Proposition 49.

Soit $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$. Soit $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ avec $i \neq j$. Soit $(\alpha, \lambda) \in \mathbf{K}^* \times \mathbf{K}$.

1. $D_i(\alpha) \times A$ est la matrice obtenue à partir de A en effectuant l'opération élémentaire $L_i \leftarrow \alpha L_i$.
2. $P_{i,j} \times A$ est la matrice obtenue à partir de A en effectuant l'opération élémentaire $L_i \leftrightarrow L_j$.
3. $T_{i,j}(\lambda) \times A$ est la matrice obtenue à partir de A en effectuant l'opération élémentaire $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$.

Les opérations élémentaires sur les lignes de A se traduisent ainsi par des produits à gauche par des matrices élémentaires.

Nous avons vu lors du chapitre sur la résolution des systèmes linéaires que pour toute matrice $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$, il existe une unique matrice échelonnée réduite en ligne R telle que $A \sim_L R$. D'après ce qui précède, cela signifie :

Proposition 50.

Il existe une matrice $E \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, qui est produit de matrices élémentaires, telle que $E \times A = R$.

4.3. Opérations sur les colonnes

Soit $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$. Faire des opérations élémentaires sur les colonnes de A revient à faire des opérations élémentaires sur les lignes de ${}^t A$. Puisque ${}^t \times {}^t A = A \times {}^t E$, les opérations élémentaires sur les colonnes de A se traduisent par des produits à droites par des matrices élémentaires.

Proposition 51.

Soit $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbf{K})$. Soit $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ avec $i \neq j$. Soit $(\alpha, \lambda) \in \mathbf{K}^* \times \mathbf{K}$.

1. $A \times D_i(\alpha)$ est la matrice obtenue à partir de A en effectuant l'opération élémentaire $C_i \leftarrow \alpha C_i$.
2. $A \times P_{i,j}$ est la matrice obtenue à partir de A en effectuant l'opération élémentaire $C_i \leftrightarrow C_j$.
3. $A \times T_{i,j}(\lambda)$ est la matrice obtenue à partir de A en effectuant l'opération élémentaire $C_i \leftarrow C_i + \lambda C_j$.

On note $A \sim_C B$ lorsqu'on passe de A à B par un nombre fini d'opérations élémentaires sur les colonnes.

5. Matrices carrées inversibles**5.1. Présentation**

Définition 52.

Une matrice carrée $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ est dite **inversible** s'il existe une matrice $B \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ telle que $AB = BA = I_n$.

Le sous-ensemble de $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ constitué des matrices inversibles s'appelle le **groupe linéaire** d'ordre n et il est noté $\mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$.

⚠ **Attention** ⚠. Pour être inversible, une matrice doit d'abord être carrée !!

Proposition 53.

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Si A est inversible, alors il existe une unique matrice $B \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ telle que $AB = I_n$ et $BA = I_n$. Cette matrice est appelée **inverse** de A et est notée A^{-1} .

Démonstration.

Notons B et C deux inverse de A .

$$C = CI_n = C(AB) = (CA)B = I_n B = B.$$

□

Exemple 54. I_n est inversible, et $I_n^{-1} = I_n$.

$M = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$ est inversible, et $M^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$.

La matrice nulle n'est pas inversible. En effet, pour toute matrice B , $B \times 0 = 0$.

Exercice d'application 55. Déterminer si la matrice $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 5 & 0 \end{pmatrix}$ est inversible.

↔ Posons $B = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$. Alors

$$BA = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 5 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3a + 5b & 0 \\ 3c + 5d & 0 \end{pmatrix},$$

ne peut jamais être égal à l'identité. Donc A n'est pas inversible.

Proposition 56.

Soit $(A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})^2$. Si A et B sont inversibles, alors AB aussi et $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$.

Démonstration.

On a

$$(AB) \times (B^{-1}A^{-1}) = AB B^{-1} A^{-1} = AA^{-1} = I_n$$

et de même,

$$(B^{-1}A^{-1}) \times (AB) = I_n.$$

□

Remarque 57. On peut en déduire, à l'aide d'une simple récurrence, que si $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$, alors pour tout $k \in \mathbf{N}$, $A^k \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$ et $(A^k)^{-1} = (A^{-1})^k$. Cette dernière matrice est notée A^{-k} .

Remarque 58. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Supposons que l'on ait trouvé une matrice $B \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ telle que $AB = I_n$ (respectivement $BA = I_n$). Du fait que la multiplication matricielle n'est pas commutative, on ne peut pas affirmer *a priori* que cet inverse à gauche (respectivement à droite) est la matrice inverse de A . Ce résultat est cependant *vrai dans le cas des matrices* et nous le démontrerons plus tard.

Proposition 59.

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Si A est inversible, alors tA aussi et $({}^tA)^{-1} = {}^t(A^{-1})$.

Démonstration.

On a

$$({}^tA) \times {}^t(A^{-1}) = {}^t(A^{-1} \times A) = {}^tI_n = I_n$$

et de même

$${}^t(A^{-1}) \times ({}^tA) = I_n.$$

□

Théorème 60 - Caractérisation de l'inversibilité.

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$. Les assertions suivantes sont équivalentes :

- (i) $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$.
- (ii) Pour tout $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$, $AX = 0_{n,1} \implies X = 0_{n,1}$.
- (iii) $\text{rg}(A) = n$.
- (iv) $A \sim_L I_n$.
- (v) Pour tout $B \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$, l'équation $AX = B$ d'inconnue $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$ admet une unique solution.
- (vi) Pour tout $B \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$, l'équation $AX = B$ d'inconnue $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$ admet au moins une solution.

Démonstration.

On montre que (i) \implies (ii) \implies (iii) \implies (iv) \implies (i) pour commencer.

- (i) \implies (ii). Supposons $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$. Soit $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$ tel que $AX = 0_{n,1}$. On a $A^{-1}AX = A0_{n,1}$, d'où $I_n X = 0_{n,1}$ puis $X = 0_{n,1}$.
- (ii) \implies (iii). L'assertion (ii) signifie que le système est de Cramer (il admet au plus une solution, et 0 est une solution évidente, donc il admet exactement une solution) ce qui signifie que $\text{rg}(A) = n$.
- (iii) \implies (iv). Si le système est de rang n , alors l'algorithme de Gauss-Jordan assure qu'il est équivalent par lignes à I_n .
- (iv) \implies (i). Si le système est équivalent par lignes à I_n , il existe E un produit de matrices élémentaires tel que $EA = I_n$. On a admis que cette égalité suffisait à caractériser que $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$ (on pourrait aussi démontrer sans trop de difficulté que $E \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$ pour conclure).

Montrons pour conclure (i) \implies (v) \implies (vi) \implies (iv).

- (i) \implies (v). Supposons $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbf{K})$. Soit $B \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$ et $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbf{K})$.

$$AX = B \iff X = A^{-1}B.$$

- (v) \implies (vi). Evident.
- (vi) \implies (iv). Si l'équation $AX = B$ admet une solution pour tout B que la matrice augmentée associée au système ne contient pas de ligne du type $(0 \cdots 0 \mid cst)$. En particulier, un pivot a pu être choisi pour chaque ligne et $\text{rg}(A) = n$. □

5.2. Calcul pratique de l'inverse

Pour calculer l'inverse d'une matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbf{K})$, on peut utiliser la méthode du pivot de Gauss. On écrit à gauche la matrice A , et à droite la matrice I_n . On applique l'algorithme du pivot sur A pour la réduire à I_n (ce qui est possible puisqu'on a vu dans le Théorème 60 que $A \sim_L I_n$). On fait les mêmes opérations sur la matrice de droite. A la fin, on doit donc avoir I_n à gauche. La matrice à droite est l'inverse de A .

Exemple 61. On veut calculer l'inverse de $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 4 & -1 \\ -2 & -5 & 3 \end{pmatrix}$. On a

$$\begin{array}{c} \begin{array}{c|c} \overbrace{\begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & -1 \\ 2 & 4 & -1 \\ -2 & -5 & 3 \end{pmatrix}}^A & \overbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}^{I_n} \\ \hline \sim_L & \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \\ \sim_L & \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & \boxed{-1} & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\ \sim_L & \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{-1} & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{1} \end{pmatrix} \\ \sim_L & \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{1} & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{1} \end{pmatrix} \\ \hline \underbrace{\hspace{10em}}_{I_n} & \underbrace{\hspace{10em}}_{A^{-1}} \end{array} \end{array}$$

Finalement, $A^{-1} = \begin{pmatrix} 7 & -1 & 2 \\ -4 & 1 & -1 \\ -2 & 1 & 0 \end{pmatrix}$.

Remarque 62. On peut interpréter l'inversion de matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbf{K})$ en terme de réciproque d'application de \mathbf{K}_n sur lui-même. Le calcul précédente prouve que l'application

$$f : \begin{array}{ccc} \mathbf{R}^3 & \longrightarrow & \mathbf{R}^3 \\ (x, y, z) & \longmapsto & (x + 2y - z, 2x + 4y - z, -2x - 5y + 3z) \end{array}$$

est bijective, de réciproque

$$g : \begin{array}{ccc} \mathbf{R}^3 & \longrightarrow & \mathbf{R}^3 \\ (a, b, c) & \longmapsto & (7a - b + 2c, -4a + b - c, -2a + b) \end{array}$$

En effet, si on note $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$, l'application f peut se décrire plus simplement sous la forme $f : X \mapsto AX$, et g par $g : x \mapsto A^{-1}X$. Il est alors immédiat que $f \circ g = \text{Id}_{\mathbf{R}^3}$ et $g \circ f = \text{Id}_{\mathbf{R}^3}$. Nous reviendrons très précisément sur cela dans un chapitre ultérieur.