# IX Calcul matriciel

31 août 2021

n, m, p, q et r désignent des entiers naturels non nuls, et  $\mathbb{K}$  désigne  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

# 1 Définitions élémentaires

#### Définition 1.0.1.

On appelle matrice de taille  $n \times p$  (ou à n lignes et p colonnes), à valeurs (ou coefficients) dans  $\mathbb{K}$ , toute famille de np éléments de  $\mathbb{K}$ , ces éléments étant notés  $(a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$ , et présentés sous la forme d'un tableau de la manière suivante :

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & \dots & a_{1,p} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \dots & a_{n,p} \end{pmatrix}.$$

On note  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$ , les  $(a_{i,j})$  étant les coefficients de la matrice A,  $a_{i,j}$  étant le coefficient de la  $j^e$  ligne et de la  $j^e$  colonne.

La matrice  $(a_{i,j})_{1 \leq j \leq n}$  est la  $i^{e}$  ligne de A, parfois notée  $a_{i,*}$ .

La matrice  $(a_{i,j})_{1 \leq i \leq n}$  est la  $j^e$  colonne de A, parfois notée  $a_{*,j}$ .

#### Remarque 1.0.2.

Le premier indice indique toujours la ligne et le second indice indique toujours la colonne. En général (mais attention quand même), on les note respectivement i et j.

#### Exemple 1.0.3.

Donner la matrice  $(i \times j)_{1 \leq i \leq 3, 1 \leq j \leq 5}$ .

**Définition 1.0.4** (symbole de Kronecker). Si i, j sont deux objets, on note

$$\delta_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{si} & i = j \\ 0 & \text{si} & i \neq j \end{cases}.$$

**Définition 1.0.5.** — L'ensemble des matrices de taille  $n \times p$  est noté  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ .

- On appelle matrice carrée d'ordre n toute matrice de taille  $n \times n$ . L'ensemble des matrices carrées d'ordre n est noté  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .
- On appelle matrice nulle d'ordre n la matrice carrée d'ordre n dont tous les coefficients sont nuls. On la note simplement  $0_n$ , ou 0 sans référence à sa taille s'il n'y a pas d'ambiguïté.
- On appelle matrice identité d'ordre n la matrice

$$I_n = (\delta_{i,j})_{1 \leqslant i,j \leqslant n} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

- On appelle matrice diagonale toute matrice carrée  $(a_{ij})_{1 \leq i,j \leq n}$  telle que pour tous  $i,j \in [1,n], i \neq j \Rightarrow a_{i,j} = 0$ .
- On appelle matrice triangulaire supérieure (resp. inférieure) toute matrice carrée  $(a_{ij})_{1 \leq i,j \leq n}$  telle que pour tous  $i,j \in [1,n]$  tells que i > j (resp. i < j),  $a_{ij} = 0$ .
- Remarque 1.0.6. 1. On note généralement les matrices par des lettres majuscules, et la famille des coefficients par la lettre minuscule correspondante.
  - 2. On identifie les matrices colonnes de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  avec les éléments de  $\mathbb{K}^n$ .
  - 3. On se gardera d'identifier les matrices lignes avec les éléments de  $\mathbb{K}^n$  car on préfère les identifier avec d'autres objets mathématiques (on verra cela plus tard).

## 1.1 Opérations sur les matrices

## Définition 1.1.1.

Soient  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$  et  $B = (b_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$  deux matrices **de même taille**, et  $\lambda \in \mathbb{K}$  un scalaire.

**Addition** On appelle *somme* de A et B la matrice  $(a_{ij} + b_{ij})_{1 \le i \le n, 1 \le j \le p}$ , notée A + B.

Produit par un scalaire On note  $\lambda A$  la matrice  $(\lambda a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$ .

Attention aux tailles des matrices : on ne peut additionner n'importe quoi avec n'importe quoi.

## Exemple 1.1.2.

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} + 2 \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 8 \end{pmatrix}.$$

# Définition 1.1.3 (Produit matriciel).

Soient  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ . On appelle produit de A par B noté AB la matrice de  $\mathcal{M}_{n,q}(\mathbb{K})$  de coefficients  $\left(\sum_{k=1}^{p} a_{ik} b_{kj}\right)$ .

Gare aux dimensions, on ne peut pas multiplier n'importe quelle matrices.

**Exemple 1.1.4.** — On tâchera d'organiser les produits comme suit :

Dim. OK 
$$\begin{array}{c}
B \\
1 & 0 & 2 \\
-1 & 3 & 2
\end{array}$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \\ 4 & 2 \end{pmatrix}}_{A} \quad \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 3 & 6 \\ 1 & 0 & 2 \\ 2 & 6 & 12 \end{pmatrix}}_{=AB}$$

— Le produit impossible

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$



Ce produit comporte plein de pièges.

## Remarque 1.1.5.

Le produit matriciel n'est pas commutatif, par exemple :

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \neq \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Et même pire, AB peut exister mais pas BA.

## Remarque 1.1.6.

Le produit de deux matrices non nulles peut valoir la matrice nulle.

Par exemple, avec

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ et } B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

alors AA = 0, AB = 0 et  $BA \neq 0$ .

Ainsi, on ne peut pas « simplifier » dans un produit. Ici :  $A \times A = A \times B$  mais  $A \neq B$ .

## Proposition 1.1.7.

Le produit matriciel est :

**Associatif**: si  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $B \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ ,  $C \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbb{K})$ , alors (AB)C et A(BC) sont dans  $\mathcal{M}_{n,r}(\mathbb{K})$  et sont égales, notées ABC.

**Bilinéaire**: si A, B, C, D sont des matrices de taille convenable, et si  $\lambda \in \mathbb{K}$ , alors  $(A + \lambda B)C = AC + \lambda BC$  et  $A(C + \lambda D) = AC + \lambda AD$ .

Les matrices nulles et identité jouent un rôle bien particulier. Si  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $q \in \mathbb{N}^*$ , alors

Neutre à gauche :  $I_nA = A$ Neutre à droite :  $AI_p = A$ 

Mult. par 0 à gauche :  $0_{q,n}A = 0_{q,p}$ Mult. par 0 à droite :  $A0_{p,q} = 0_{n,q}$ 

#### Démonstration.

Bien qu'un peu technique, nous donnons ici la démonstration ; nous en verrons plus tard une autre.

1.  $A = (a_{ij}), B = (b_{ij}), C = (c_{ij}).$  Ainsi,

$$BC = \left(\sum_{k=1}^{q} b_{ik} c_{kj}\right)_{1 \leqslant i \leqslant p, 1 \leqslant j \leqslant r}$$

et

$$A(BC) = \left(\sum_{\ell=1}^{p} a_{i\ell} \times \left(\sum_{k=1}^{q} b_{\ell k} c_{kj}\right)\right)_{1 \leqslant i \leqslant n, 1 \leqslant j \leqslant r}.$$

Or, si  $1 \leq i \leq n$  et  $1 \leq j \leq r$ ,

$$\sum_{\ell=1}^{p} a_{i\ell} \times \left(\sum_{k=1}^{q} b_{\ell k} c_{kj}\right) = \sum_{\ell=1}^{p} a_{i\ell} \times \sum_{k=1}^{q} b_{\ell k} c_{kj}$$

$$= \sum_{\ell=1}^{p} \sum_{k=1}^{q} a_{i\ell} b_{\ell k} c_{kj}$$

$$= \sum_{k=1}^{q} \sum_{\ell=1}^{p} a_{i\ell} b_{\ell k} c_{kj}$$

$$= \sum_{k=1}^{q} \left(\sum_{\ell=1}^{p} a_{i\ell} b_{\ell k}\right) \times c_{kj},$$

qui est le coefficient i,j de (AB)C. D'où l'égalité voulue.

 $2.\ idem$ 

3. 
$$I_n A = \left(\sum_{k=1}^n \delta_{ik} a_{kj}\right) = (\delta_{ii} a_{ij}) = (a_{ij}) = A.$$

4. Direct.

Remarque 1.1.8.

Par associativité, il y a 5 manières de calculer ABCD qui conduisent toutes au même résultat : ((AB)C)D = (A(BC))D = A((BC)D) =A(B(CD)) = (AB)(CD). Mais le temps de calcul est-il le même dans les 5 cas? C'est le problème de la multiplication matricielle enchaînée (Matrix chain multiplication ou Matrix Chain Ordering Problem (MCOP) en anglais). Plus généralement, le problème est de savoir dans quel ordre effectuer les produits pour calculer le plus efficacement possible un produit de matrices  $M_1.M_2.\cdots.M_n$ . Ce problème peut se résoudre par programmation dynamique, ce qui est au programme en option informatique, mais même si ce n'est pas toujours la solution optimale, il vaut mieux commencer par les produits qui font apparaître des « petites » matrices.

Précisément, le produit d'une matrice  $n \times p$  par une matrice  $p \times q$  nécessite de l'ordre de  $n \times p \times q$  opérations. Ainsi, si  $A \in \mathcal{M}_{10,100}(\mathbb{K})$ ,  $B \in \mathcal{M}_{100,5}$  et  $C \in \mathcal{M}_{5,50}$ , le calcul de (AB)C demande de l'ordre de  $(10 \times 100 \times 5) + 10 \times 5 \times 50 = 7500$  opérations, alors que celui de A(BC) en demande de l'ordre de  $100 \times 5 \times 50 + 10 \times 100 \times 50 = 75000$ .

#### Remarque 1.1.9.

Soit  $M \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix}.$$

Alors, en notant  $C_1, \ldots, C_p$  les colonnes de M, on a

$$MX = \sum_{k=1}^{p} x_k C_k.$$

En particulier:

- la matrice MX est une combinaison linéaire des  $C_k$ , pour  $k \in [1, p]$ ,
- pour tout  $i \in [1, p]$ , le produit  $ME_iC_i$ , où

$$E_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix},$$

le 1 se trouvant en  $i^e$  position. En effet

$$ME_i = M \begin{pmatrix} \delta_{1i} \\ \vdots \\ \delta_{ni} \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^p \delta_{ki} C_k = C_i.$$

#### 1.2 Matrices carrées

#### Remarque 1.2.1.

Si A et B sont deux matrices carrées d'ordre n, alors AB et BA sont définies et également de taille n. On dit que le produit matriciel est une loi de composition interne de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

De plus,  $I_n.A = A.I_n = A$ . On dit que  $I_n$  est le neutre de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  pour le produit matriciel.

Enfin, la propriété de bilinéarité montrée précédemment montre que  $(\mathcal{M}_n(\mathbb{K}), +, \times)$  a une structure d'anneau, non commutatif.

#### Remarque 1.2.2.

Soit  $a_1, \ldots, a_n$  et  $b_1, \ldots, b_n$  des nombres com-

plexes. Alors,

$$\begin{pmatrix} a_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1b_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_nb_n \end{pmatrix}$$

**Définition 1.2.3** (Puissances d'une matrice carrée).

On les définit par récurrence : si  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , alors,  $M^0 = I_n$ ,  $M^1 = M$ , et pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $M^{k+1} = M \times M^k$  (on a donc, pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $M^k = \underbrace{M \times M \dots \times M}_{k \text{ fois}}$ . Ainsi pour tout  $k \in \mathbb{N}$ , on a  $M^n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

## Remarque 1.2.4.

On remarque que les puissances d'une même matrice commutent entre elles :

$$M^{k} \times M^{j} = \underbrace{M \times M \dots \times M}_{k \text{ fois}} \times \underbrace{M \times M \dots \times M}_{j \text{ fois}}$$

$$= \underbrace{M \times M \dots \times M}_{(k+j) \text{ fois}}$$

$$= \underbrace{M \times M \dots \times M}_{j \text{ fois}} \times \underbrace{M \times M \dots \times M}_{k \text{ fois}}$$

$$= M^{j} \times M^{k}.$$

Théorème 1.2.5 (Formule du binôme de Newton).

Elle est valable pour les matrices carr'ees qui commutent.

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in \mathbb{N}$ , soit  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  vérifiant AB = BA. Alors,

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

#### Lemme 1.2.6.

Soit  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  vérifiant AB = BA. Alors, pour tout  $p, q \in \mathbb{N}$ ,  $A^pB^q = B^qA^p$ .

#### Démonstration.

On fixe q=1 et on montre par récurrence que, pour tout  $p\in\mathbb{N},\,A^pB=BA^p.$ 

On fixe alors  $p \in \mathbb{N}$  et on utilise ce que l'on vient de montrer avec  $A^p$  à la place de B et B à la place de A.  $\square$ 

Démonstration (Formule du binôme de Newton).

Reprendre la démonstration du binôme de Newton pour des complexes, en repérant bien à quel endroit le fait que les deux matrices commutent intervient, on utilise alors le lemme 1.2.6.

## Exemple 1.2.7.

Calculer  $A^2$  avec

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

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

$$= B + C.$$

Calculer  $A^3$  avec

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 4 & 6 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 4 \end{pmatrix}$$

$$= B + C.$$

## 1.3 Matrices inversibles

#### Définition 1.3.1.

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On dit que A est inversible s'il existe une matrice  $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  telle que  $AB = BA = I_n$ .

Dans ce cas B est unique, est appelée l'inverse  $de\ A$  et est notée  $A^{-1}$ .

On note  $GL_n(\mathbb{K})$  l'ensemble des matrices carrées d'ordre n à coefficients dans  $\mathbb{K}$  inversibles.

#### Démonstration (Unicité).

Soit  $B, C \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  deux « inverses » de A. Alors,

$$B = BI_n = B(AC) = (BA)C = I_nC = C.$$

## Remarque 1.3.2.

Une matrice inversible commute toujours avec son inverse.

## Exercice 1.3.3.

Montrer que la matrice  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  étudiée précédemment n'est pas inversible.

**Définition 1.3.4** (Puissances négatives d'une matrice inversible.).

Soit  $A \in GL_n(\mathbb{K})$ , soit  $p \in \mathbb{Z}$ . On définit :

$$A^{-p} = (A^{-1})^p$$

## Proposition 1.3.5.

Soit  $A \in GL_n(\mathbb{K})$ . Alors, pour tout  $p \in \mathbb{N}$ ,  $A^p$  est inversible et

$$(A^p)^{-1} = A^{-p}$$
.

#### Démonstration.

Soit  $p \in \mathbb{N}$ . Comme A et  $A^{-1}$  commutent,  $A^p(A^{-1})^p = (AA^{-1})^p = I_n^p = I_n$ , de même de l'autre côté.  $\square$ 

Enfin, le cas particulier des matrices carrées d'ordre 2 est à connaître sur le bout des doigts.

## Définition 1.3.6.

Le déterminant d'une matrice carrée d'ordre 2  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  est  $\det A = ad - bc$ .

## Proposition 1.3.7.

Une matrice, carrée d'ordre 2, notée  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  est det A = ad - bc est inversible si et seulement si son déterminant est non nul. Le cas échéant,  $A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}.$ 

#### Démonstration.

Soit  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ , on a toujours (le vérifier par le calcul)

$$A^{2} - (a+d)A + (ad - bc)I_{2} = 0.$$

Alors, si  $\det A \neq 0$ , avec  $B = \frac{1}{\det A}((a+d)I_2 - A)$ , on a  $AB = BA = I_2$  donc A est inversible, d'inverse B.

Réciproquement, si det A = 0, alors  $A(A - (a+d)I_2) = 0$ . Si A est inversible, en multipliant par cet inverse on obtient que A est diagonale, puis que a = 0 ou que d = 0 ... Dans les deux cas,  $A^2 = 0$  donc A ne peut être inversible (à vous de réfléchir pourquoi !).

## 1.4 Opérations élémentaires

Dans toute cette partie, on considère des matrices carrées de dimension n.

**Définition 1.4.1** (matrice élémentaire).

Si  $1 \leq i, j \leq n$ , on définit la matrice

$$E_{i,j} = \begin{pmatrix} 0 & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & & 1 & \vdots \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix} = (\delta_{i,k}\delta_{j,\ell})_{1 \leqslant k,\ell \leqslant n}^{,}$$

le 1 se trouvant sur la  $i^{\rm e}$  ligne et la  $j^{\rm e}$  colonne de M.

#### Remarque 1.4.2.

Si  $M = (m_{i,j}) \in \mathscr{M}_n(\mathbb{K})$ , alors

$$M = \sum_{1 \leqslant i, j \leqslant n} m_{i,j} E_{i,j}.$$

Commençons par donner deux résultats techniques, dont la maîtrise se révélera être importante : vous devrez savoir les retrouver efficacement.

Lemme 1.4.3 (produit de deux matrices élémentaires).

On a

$$E_{i,j}E_{k,\ell} = \delta_{j,k}E_{i,\ell} = \begin{cases} E_{i,\ell} & \text{si} & j = k \\ 0 & \text{si} & j \neq k \end{cases}.$$

#### Démonstration.

Soit  $\alpha \in [1, n]$ . La  $\alpha^e$  colonne de  $E_{ij} \times E_{kh}$  est  $E_{ij}C_{\alpha}$  où  $C_{\alpha}$  est la  $\alpha^e$  colonne de  $E_{kh}$ .

Si  $\alpha \neq h$ ,  $C_{\alpha} = 0_{n1}$ , donc toutes les colonnes de  $E_{ij} \times E_{kh}$  sont nulles sauf peut-être la  $h^{\rm e}$ .

Cette  $h^{\rm e}$  colonne de  $E_{kh}$  est égale à  $E_{ij}C_h$ . Or,  $C_h=E_h$  (voir remarque 1.1.9), donc  $E_{ij}C_h$  est la  $k^{\rm e}$  colonne de  $E_{ij}$ . Celle-ci est nulle si  $j \neq k$ . Sinon, il s'agit du  $i^{\rm e}$  vecteur de la base canonique de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$ .

On en déduit le résultat.

On peut également adopter une démonstration purement calculatoire. Notons  $(m_{ab})_{(a,b)\in \llbracket 1,n\rrbracket \times \in \llbracket 1,q\rrbracket}$  les coefficients du produit  $E_{ij}E_{kh}$ . Alors, soit  $(a,b)\in \llbracket 1,n\rrbracket \times \llbracket 1,q\rrbracket$ . On a

$$m_{ab} = \sum_{c=1}^{p} (\delta_{ai}\delta_{cj})(\delta_{ck}\delta_{bh})$$
$$= (\delta_{ai}\delta_{cc})(\delta_{jk}\delta_{bh})$$
$$= \delta_{jk}(\delta_{ai}\delta_{bh})$$

 $m_{ab}$  est donc le coefficient de la ligne a, colonne b de  $\delta_{jk}E_{ih}$ .

#### Lemme 1.4.4.

Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , dont on note les colonnes  $C_1, \ldots, C_n$  et dont on note les lignes  $L_1, \ldots, L_n$ . Soit  $1 \leq i, j \leq n$ .

- 1.  $ME_{i,j}$  est la matrice dont toutes les colonnes sont nulles, sauf la  $j^e$  qui vaut  $C_i$ .
- 2.  $E_{i,j}M$  est la matrice dont toutes les lignes sont nulles, sauf la  $i^{e}$  qui vaut  $L_{j}$ .

#### Démonstration.

Le plus efficace est de réaliser le dessin du produit matriciel. On peut aussi effectuer un calcul :

$$\begin{split} ME_{i,j} &= \sum_{1\leqslant k,\ell\leqslant n} m_{k,\ell} E_{i,j} E_{k,\ell} \\ &= \sum_{1\leqslant k,\ell\leqslant n} m_{k,\ell} \delta_{j,k} E_{i,\ell} \\ &= \sum_{i=1}^n m_{j,\ell} E_{i,\ell}, \end{split}$$

ce qui est exactement le résultat annoncé.

On procède de même pour l'autre produit.

#### Définition 1.4.5.

Il existe trois types d'opérations élémentaires sur les lignes et colonnes d'une matrice :

- 1. l'échange de deux lignes ou deux colonnes ;
- 2. la multiplication d'une ligne/colonne par un scalaire **non nul** ;
- 3. l'addition à une ligne/colonne d'une **autre** ligne/colonne multipliée par un scalaire.

Ces opérations sont notées respectivement :

- 1.  $L_i \leftrightarrow L_j \text{ et } C_i \leftrightarrow C_j$ ;
- 2.  $L_i \leftarrow \lambda L_i$  avec  $\lambda \neq 0$  (idem avec des colonnes);
- 3.  $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$ , avec  $i \neq j$  (idem avec des colonnes).

**Définition 1.4.6** (matrices d'opérations élémentaires).

Soit  $i, j \in [1, n], \lambda \in \mathbb{K}$ .

- 1. On appelle matrice d'échange de coefficients i, j la matrice  $\varepsilon_{ij} = I_n E_{ii} E_{jj} + E_{ij} + E_{ji}$  (la dessiner).
- 2. On appelle matrice de dilatation de coefficient i et de rapport  $\lambda$  la matrice  $D_i(\lambda) = I_n + (\lambda 1)E_{ii}$  (la dessiner).
- 3. On appelle matrice de transvection de coefficients i, j et de rapport  $\lambda$  la matrice  $T_{ij}(\lambda) = I_n + \lambda E_{ij}$  (la dessiner).

Remarquons que ces trois matrices sont inversibles.

## Théorème 1.4.7.

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , et  $i, j \in [1, n]$ .

- 1. L'opération  $L_i \leftrightarrow L_j$  est équivalente à la multiplication de la matrice A à sa gauche par la matrice  $\varepsilon_{ij}$ .
- 2. L'opération  $L_i \leftarrow \lambda L_i$  est équivalente à la multiplication de la matrice A à sa gauche par la matrice  $\mathbb{D}_i(\lambda) = I_n + (\lambda 1)E_{ii}$ .
- 3. L'opération  $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$  est équivalente à la multiplication de la matrice A à sa gauche par la matrice  $T_{ij}(\lambda) = I_n + \lambda E_{ij}$ .

- 4. L'opération  $C_i \leftrightarrow C_j$  est équivalente à la multiplication de la matrice A à sa droite par la matrice  $\varepsilon_{ij}$ .
- 5. L'opération  $C_i \leftarrow \lambda C_i$  est équivalente à la multiplication de la matrice A à sa droite par la matrice  $D_i(\lambda)$ .
- 6. L'opération  $C_j \leftarrow C_j + \lambda C_i$  est équivalente à la multiplication de la matrice A à sa droite par la matrice  $T_{ij}(\lambda) = I_n + \lambda E_{ij}$  (attention aux coefficients !).

#### Démonstration.

On appelle  $L_1, \ldots, L_n$  les lignes de A. Tout est basé sur le fait que  $E_{ij}A$  est la matrice nulle où on a rajouté  $L_j$  à la ième ligne (le montrer). Et c'est tout.

## Exemple 1.4.8.

Calculer

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

On trouve 
$$\begin{pmatrix} 7 & 3 & 2 \\ 32 & 12 & 10 \\ 25 & 9 & 8 \end{pmatrix}$$
.

Théorème 1.4.9 (inversion des matrices d'opérations élémentaires).

Soit  $i, j \in [\![1, n]\!]$ ,  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Alors, les trois matrices d'opérations élémentaires introduites ci-dessus sont inversibles et

$$\varepsilon_{ij}^{-1} = \varepsilon_{ij},$$

$$D_i(\lambda)^{-1} = D_i(\lambda^{-1}),$$

$$T_{ij}(\lambda)^{-1} = T_{ij}(-\lambda).$$

#### Démonstration.

Il suffit d'utiliser le résultat précédent. Par exemple, effectuer le calcul

$$\varepsilon_{ij}^2 = \varepsilon_{ij}\varepsilon_{ij}I_n$$

revient à échanger deux fois les lignes i et j de  $I_n$ . On revient donc à la configuration de départ, et donc  $\varepsilon_{ij}^2 = I$ 

## Remarque 1.4.10.

Si par opérations élémentaires sur les lignes ou les colonnes d'une matrice on arrive à  $I_n$ , on obtient donc rapidement l'inverse de cette matrice.

# Exercice 1.4.11.

Avec  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}$ , montrer que A est inversible et calculer  $A^{-1}$  en procédant par opérations élémentaires sur les lignes et/ou les colonnes de A.

# 1.5 Transposition et matrices symétriques

#### Définition 1.5.1.

П

Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $A = (a_{ij})$ . On appelle transposée de A la matrice de dimension  $p \times n$  notée  $A^{\top}$  et définie par

$$\forall i \in [1, p], \forall j \in [1, n], (^tA)_{i,j} = a_{j,i}.$$

## Remarque 1.5.2.

On trouvera parfois aussi la notation  ${}^{t}A$ .

#### Exemple 1.5.3.

$$\begin{pmatrix} 4 & 2 \end{pmatrix}^{\top} = \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \end{pmatrix} \text{ et } \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}^{\top} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}.$$
  
On a aussi  $I_n^{\top} = I_n$ .

## Proposition 1.5.4.

Soient  $A, B \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}), \lambda \in \mathbb{K}$ .

- 1.  $(A + \lambda B)^{\top} = A^{\top} + \lambda \ B^{\top}, i.e. \ A \mapsto A^{\top}$  est linéaire.
- 2. Si  $C \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K}), (AC)^{\top} = C^{\top}A^{\top}.$
- 3.  $(A^{\top})^{\top} = A$ .
- 4. Si A est inversible, alors  $A^{\top}$  est inversible et  $(A^{-1})^{\top} = (A^{\top})^{-1}$ .

#### **Démonstration.** 1. Élémentaire.

- 2.  $A = (a_{ij}), C = (c_{ij}), A^{\top} = (\alpha_{ij}), C^{\top} = (\gamma_{ij}),$  avec  $\alpha_{ij} = a_{ji}, \gamma_{ij} = c_{ji},$  et on conclut par calcul direct.
- 3. Élémentaire.

П

4. On a 
$$AA^{-1}=I_n$$
, donc en transposant  $(A^{-1})^{\top}\times A^{\top}=I_n^{\top}=I_n$ .

## Remarque 1.5.5.

La transposition permet de transformer des résultats sur les colonnes en résultats sur les lignes, et inversement. Par exemple, une matrice est inversible si et seulement si ses lignes sont linéairement indépendantes.

## Définition 1.5.6.

 $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est dite symétrique (resp. antisymétrique) si  $A = A^{\top}$  (resp.  $A = -A^{\top}$ ).

On note souvent  $\mathscr{S}_n(\mathbb{K})$  l'ensemble des matrices symétriques de dimension n à coefficients dans  $\mathbb{K}$ , et  $\mathscr{A}_n(\mathbb{K})$  celui des matrices antisymétriques.

## Remarque 1.5.7.

Une matrice symétrique ou antisymétrique est toujours carrée.

## Exemple 1.5.8.

$$\begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$
 est symétrique, pas  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ .

#### Exemple 1.5.9.

$$\begin{pmatrix} 0 & -2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$$
 est anti-symétrique, pas  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

## Proposition 1.5.10.

Les coefficients diagonaux d'une matrice antisymétrique sont nuls.

#### Démonstration.

Soit 
$$i \in [1, n]$$
, on a  $a_{ii} = -a_{ii}$  donc  $a_{ii} = 0$ .

#### Exercice 1.5.11.

Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Montrer qu'il existe un unique couple (A, S) tel que

$$-M = A + S ;$$

$$A \in A_n(\mathbb{R})$$
;

$$-S \in S_n(\mathbb{R}).$$

## 1.6 Inversion de matrices triangulaires.

#### Lemme 1.6.1.

Le produit de deux matrices triangulaires de même type est aussi une matrice triangulaire, de même type.

## Démonstration.

On réalisera bien entendu un dessin.

#### Théorème 1.6.2.

Une matrice triangulaire est inversible si et seulement si aucun de ses coefficients diagonaux n'est nul

Le cas échéant, l'inverse d'une matrice triangulaire est triangulaire, de même type.

On donne ici une preuve élémentaire de ce résultat, nous en donnerons une plus abstraite (et plus efficace) au second semestre.

#### Démonstration.

Quitte à transposer, il suffit de considérer une matrice  $T=(t_{i,j})$  triangulaire supérieure.

Supposons que pour tout  $1 \le j \le n$ ,  $t_j \ne 0$ . On effectue pour tout j allant de n à 1 et pour chaque  $1 \le i \le j-1$  l'opération

$$L_i \leftarrow L_i - t_{i,j}L_j$$
,

puis l'opération

$$L_j \leftarrow \frac{1}{t_{j,j}} L_j,$$

on obtient la matrice identité. Or, toutes les matrices d'opérations élémentaires utilisées sont triangulaires supérieures. Il existe donc des matrices triangulaires supérieures  $T_1 \dots T_p$  telles que

$$T_1 \dots T_p T = I_n$$
.

Ainsi, avec  $T' = T_1 \dots T_p$ , on a

$$T'T = I_n$$
.

Il suffit d'observer qu'avec les mêmes opérations sur les colonnes, dans l'ordre inverse, on obtient

$$TT' = I_n$$
.

Comme produit de matrices triangulaires supérieures, T' est triangulaire supérieure. Ainsi, T est inversible et  $T' = T^{-1}$  est triangulaire supérieure.

Réciproquement, supposons qu'il existe  $1 \le i \le n$  tel que  $t_{i,i} = 0$ . Notons k le plus grand tel indice i. Alors,

en effectuant les mêmes opérations que précédemment, il existe une matrice  $T^\prime$  inversible telle que

$$T'T = \begin{pmatrix} * & \cdots & * & * & & \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & & \\ * & \cdots & * & * & & \\ & & & 0 & & & \\ & & & 1 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix},$$

les coefficients non inscrits étant nuls. Or, une matrice possédant une ligne nulle ou une colonne nulle n'est pas inversible : si une matrice A a sa  $i^e$  ligne nulle, alors pour toute matrice B la  $i^e$  ligne de AB sera nulle, donc  $AB \neq I_n$ .

Ainsi, T'Tn'est pas inversible, donc T' étant inversible, Tne l'est pas.  $\hfill \Box$ 

# 2 Systèmes linéaires

## Rappel 2.0.1.

On appelle système linéaire à n équations et p inconnues tout système de la forme :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1p}x_p = b_1 \\ \vdots & \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots + a_{np}x_p = b_n \end{cases}$$

où les  $a_{ij}$  et les  $b_i$  sont dans  $\mathbb{K}$ , et les  $x_i$  sont les inconnues.

On dit que le système est *compatible* s'il admet une solution.

Le système homogène associé est le système :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1p}x_p = 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots + a_{np}x_p = 0 \end{cases}$$

Dans la suite nous noterons S le premier système et  $S_H$  son système homogène associé, et nous noterons Sol et  $Sol_H$  leurs ensembles de solutions respectifs.

#### Remarque 2.0.2.

Le système S peut aussi s'écrire sous forme matricielle AX = B, avec  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, \ 1 \leq j \leq p}$ ,

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \text{ et } B = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

 $S_H$  s'écrit alors AX = 0.

#### Définition 2.0.3.

Cette matrice A est appelée  $matrice\ du\ système\ S$ .

**Théorème 2.0.4.** 1.  $Sol_H$  contient toujours l'élément (0, ..., 0) et est stable par combinaison linéaire.

- 2. L'ensemble Sol est :
  - soit vide ;
  - soit non vide, et dans ce cas, si  $X_0 = (x_1, \ldots, x_p)$  est un élément de Sol, alors Sol=  $\{X_0 + X_H, X_H \in \text{Sol}_H\}$ , ce que l'on note  $\text{Sol}_H + (x_1, \ldots, x_p)$ .

Par conséquent, Sol contient 0, 1 ou une infinité d'éléments.

#### Démonstration.

On utilise les notations matricielles, le système S s'écrivant S:AX=B, avec  $A\in\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $B\in\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$ . Le système homogène associé à S est  $S_H:AX=0$ . Soit  $X,Y\in\mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{K})$  et  $\lambda,\mu\in\mathbb{K}$ . On a bien

$$A \times \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix},$$

donc le vecteur nul est solution du système homogène. De plus, si X et Y sont solutions de  $S_H$ , alors

$$A(\lambda X + \mu Y) = \lambda AX + \mu AY = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Notamment, si X est une solution de  $S_H$ , tous les vecteurs colinéaires à X seront aussi solution de  $S_H$ , donc  $S_H$  est infini.

Ensuite, soit  $X_0 \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  solution de S. On a

$$X \in \operatorname{Sol} \Leftrightarrow AX = B$$
  
 $\Leftrightarrow AX = AX_0$   
 $\Leftrightarrow A(X - X_0) = 0$   
 $\Leftrightarrow X - X_0 \in \operatorname{Sol}_H$ ,

ce qui montre bien que Sol =  $\{X_0 + X_H \mid X_H \in \operatorname{Sol}_H \}$ .

#### Remarque 2.0.5.

Si  $Sol_H \neq \{(0,\ldots,0)\}$ , alors  $Sol_H$  est infini.

#### Exemple 2.0.6.

On considère le système

$$\begin{cases} x + 3y = 2 \\ 2y + z = 1 \end{cases}$$

Le système homogène associé est

$$\begin{cases} x + 3y = 0 \\ 2y + z = 0 \end{cases}$$

Si  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$ , on a

$$\begin{cases} x + 3y & = 0 \\ 2y + z & = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = y \begin{pmatrix} -3 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

Ainsi, l'ensemble des solutions homogènes est une

droite vectorielle dirigée par le vecteur de coordonnées (-3, 1, -2).

De même, si  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$ , on a

$$\begin{cases} x + 3y & = 2 \\ 2y + z & = 1 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} -3 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

Ainsi, l'ensemble des solutions du système est une droite passant par le point de coordonnées (2,0,1) et dirigée par le vecteur de coordonnées (-3,1,-2).