

# MATRICES ET SYSTÈMES LINÉAIRES

Dans tout ce chapitre,  $\mathbb{K}$  est l'un des ensembles  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$  et les lettres  $n, p, q, \dots$  désignent des entiers naturels non nuls.

## 1 MATRICES ET OPÉRATIONS SUR LES MATRICES

### 1.1 MATRICES, ADDITION MATRICIELLE ET MULTIPLICATION PAR UN SCALAIRE

📖 **Explication** 📖 Dans le titre de ce paragraphe, le mot « *scalaire* » signifie « nombre réel ou complexe ». Nous l'utiliserons quotidiennement dans quelques temps quand nous ferons de l'*algèbre linéaire*.

#### Définition (Matrice, coefficients, lignes, colonnes, matrice nulle)

- On appelle *matrice de taille*  $n \times p$  à coefficients dans  $\mathbb{K}$  toute famille  $A$  de  $np$  éléments de  $\mathbb{K}$  présentée sous la forme

d'un tableau : 
$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix},$$
 noté aussi :  $(a_{ij})_{\substack{1 \leq i \leq n, \\ 1 \leq j \leq p}}$ , où  $a_{ij} \in \mathbb{K}$  pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$ .

Pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$ , le scalaire  $a_{ij}$  est appelé *coefficient de  $A$  de position  $(i, j)$* , la matrice  $\begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$  est appelée la  $j^{\text{ème}}$  *colonne de  $A$*  et la matrice  $(a_{i1} \ \cdots \ a_{ip})$  est appelée sa  $i^{\text{ème}}$  *ligne*.

- L'ensemble des matrices de taille  $n \times p$  à coefficients dans  $\mathbb{K}$  est noté  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ .
  - Pour  $n = p$ , on parle de *matrices carrées de taille  $n$*  et la notation simplifiée  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est alors préférée. La famille  $(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn})$  est alors appelée *diagonale de  $A$* .
  - Pour  $p = 1$ , on parle de *matrices colonnes de taille  $n$* , et pour  $n = 1$ , de *matrices lignes de taille  $p$* .
- La matrice de taille  $n \times p$  dont tous les coefficients sont nuls est appelée la *matrice nulle de  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$*  et notée  $0$  — ou  $0_{n,p}$  quand on veut être précis.

#### 📖 Explication 📖

- Une matrice de taille  $n \times p$  à coefficients dans  $\mathbb{K}$  n'est rien de plus qu'un élément de  $\mathbb{K}^{np}$ , i.e. une famille de  $np$  éléments de  $\mathbb{K}$ , mais qu'on a préféré écrire sous la forme d'un tableau. Ainsi, en réalité :  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}) = \mathbb{K}^{np}$ . Pourquoi donc introduire les matrices dans ce cas ? Parce que nous allons définir sous peu une opération de produit sur les matrices, et vous verrez alors qu'il est bien pratique d'écrire les matrices comme des tableaux et non comme des familles.
- L'usage veut qu'on utilise le plus possible la lettre  $i$  pour indice des lignes et la lettre  $j$  pour indice des colonnes.
- Par convention dans ce cours, si  $A$  (majuscule) est une matrice de taille  $n \times p$ , nous noterons généralement  $a_{ij}$  (minuscule) le coefficient de  $A$  de position  $(i, j)$  — mais parfois aussi  $A_{ij}$ .

**Exemple** La matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}$  est réelle de taille  $3 \times 2$ , la matrice  $\begin{pmatrix} i & 0 \\ 2 & 3+i \end{pmatrix}$  est carrée complexe de taille 2.

**Définition (Addition matricielle et multiplication par un scalaire)** Pour tous  $A, B \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$ , on note  $\lambda A + \mu B$  la matrice :

$$\lambda A + \mu B = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} + \mu b_{11} & \cdots & \lambda a_{1p} + \mu b_{1p} \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda a_{n1} + \mu b_{n1} & \cdots & \lambda a_{np} + \mu b_{np} \end{pmatrix},$$
 appelée une *combinaison linéaire de  $A$  et  $B$* .

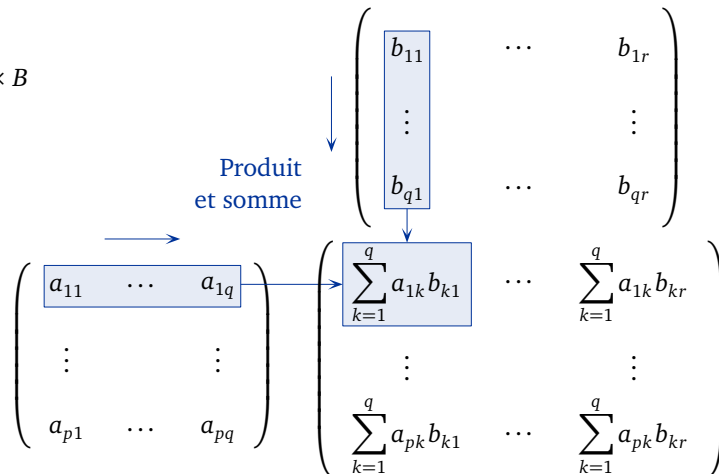
**Exemple**  $3 \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 4 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}$ .

## 1.2 PRODUIT MATRICIEL

### Définition (Produit matriciel)

Pour tous  $A \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbb{K})$ , on note  $A \times B$

ou  $AB$  la matrice  $\left( \sum_{k=1}^q a_{ik} b_{kj} \right)_{\substack{1 \leq i \leq p \\ 1 \leq j \leq r}}$  de taille  $p \times r$ .



**Exemple**  $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & -1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & -1 & 5 \\ 7 & -3 & 10 \\ 2 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ .

### ✗ ATTENTION ! ✗

- Le produit de deux matrices en général n'est pas défini s'il n'y a pas, comme on dit, *compatibilité des formats* :

$$\boxed{\text{Matrice de taille } p \times q \quad \times \quad \text{Matrice de taille } q \times r \quad = \quad \text{Matrice de taille } p \times r}$$

Cas particulier remarquable, le monde  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  des matrices carrées de taille  $n$  est du coup *stable par produit* :

$$\boxed{\text{Le produit de deux matrices carrées de taille } n \text{ est encore une matrice carrée de taille } n.}$$

- Le produit matriciel n'est pas commutatif — même en cas de compatibilité des formats ! Exemple :

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

- Un produit de matrices peut être nul sans qu'aucune d'entre elles le soit. Exemple :  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ .

En particulier, une puissance de matrice non nulle peut être nulle :  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ .

**Théorème (Produit matriciel et lignes/colonnes)** Soient  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  et  $j \in \llbracket 1, p \rrbracket$ .

$$A \times \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \text{ est la « } j^{\text{ème}} \text{ colonne de } A \text{ ».} \quad \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 1 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \times A \text{ est la « } i^{\text{ème}} \text{ ligne de } A \text{ ».}$$

Plus généralement, si nous notons  $C_1, \dots, C_p$  les colonnes de  $A$ , alors pour tout  $X \in \mathbb{K}^p = \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{K})$  :  $AX = \sum_{k=1}^p x_k C_k$ .

**Démonstration** Simple calcul ! Il faut que ce petit résultat coule dans vos veines. ■

Par convention, quand une matrice contient beaucoup de zéros, on omet souvent de les noter par souci de lisibilité.

**Théorème (Propriétés du produit matriciel, matrice identité)**

- **Associativité** : Pour tous  $A \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ ,  $B \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbb{K})$ ,  $C \in \mathcal{M}_{r,s}(\mathbb{K})$  :  $(AB)C = A(BC)$ .
- **Bilinéarité** : Pour tous  $A, B \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ ,  $C, D \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbb{K})$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :

$$(\lambda A + \mu B)C = \lambda AC + \mu BC \quad \text{et} \quad B(\lambda C + \mu D) = \lambda BC + \mu BD.$$

- **Élément neutre** : On appelle *matrice identité (de taille n)* la matrice carrée de taille  $n$  :  $I_n = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix}$ .  
 Pour toute matrice  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  :  $I_n A = A I_p = A$ .

**Démonstration** Pour l'associativité, soit  $(i, j) \in \llbracket 1, p \rrbracket \times \llbracket 1, s \rrbracket$ .

$$\begin{aligned} ((AB)C)_{ij} &= \sum_{l=1}^r (AB)_{il} c_{lj} = \sum_{l=1}^r \left( \sum_{k=1}^q a_{ik} b_{kl} \right) c_{lj} = \sum_{l=1}^r \sum_{k=1}^q a_{ik} b_{kl} c_{lj} = \sum_{k=1}^q \sum_{l=1}^r a_{ik} b_{kl} c_{lj} \\ &= \sum_{k=1}^q a_{ik} \left( \sum_{l=1}^r b_{kl} c_{lj} \right) = \sum_{k=1}^q a_{ik} (BC)_{kj} = (A(BC))_{ij}. \end{aligned}$$

**Exemple** Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Si on note  $\sigma$  la somme de tous les éléments de  $M$  et  $J$  la matrice carrée de taille  $n$  dont tous les coefficients sont égaux à 1, alors :  $JMJ = \sigma J$ .

**Démonstration** Simple vérification !

À présent, pour une simple raison de compatibilité des formats, une matrice ne peut être multipliée avec elle-même que si elle est carrée. Pour une telle matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , on peut ainsi parler des *puissances de A* :

$$A^k = \underbrace{A \times A \times \dots \times A}_{k \text{ fois}} \quad \text{pour tout } k \in \mathbb{N}^* \quad \text{et} \quad A^0 = I_n.$$

**Exemple** On pose :  $J = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}$  — matrice carrée de taille  $n$ . Pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$  :  $J^k = n^{k-1} J$ .

**Démonstration** Remarquer d'abord que :  $J^2 = nJ$ , puis raisonner par récurrence.

**Théorème (Formule du binôme et formule «  $A^k - B^k$  »)** Soient  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On suppose que  $A$  et  $B$  COMMUTENT, i.e. que :  $AB = BA$ .

$$(A+B)^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^i B^{k-i} \quad (\text{formule du binôme}) \quad \text{et} \quad A^k - B^k = (A-B) \sum_{i=0}^{k-1} A^i B^{k-i-1}.$$

**Démonstration** Même preuve qu'en début d'année avec des nombres complexes. ■

✘ **ATTENTION !** ✘ L'hypothèse selon laquelle  $A$  et  $B$  commutent est essentielle, c'est déjà très clair pour  $k = 2$  :

$$(A+B)^2 = (A+B)(A+B) = A^2 + AB + BA + B^2 \stackrel{AB=BA}{=} A^2 + 2AB + B^2 \quad \text{et} \quad (A+B)(A-B) = A^2 - AB + BA - B^2 \stackrel{AB=BA}{=} A^2 - B^2.$$

**Exemple** On pose :  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ . Pour tout  $k \in \mathbb{N}$  :  $A^k = \begin{pmatrix} 1 & k & 2k \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

**Démonstration** Écrivons :  $A = I_3 + J$  avec :  $J = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ . Bien sûr,  $I_3$  et  $J$  commutent car  $I_3$  commute avec toute matrice carrée de taille 3, et par ailleurs :  $J^2 = 0$ , donc :  $J^i = 0$  pour tout  $i \geq 2$ .

Finalement, pour tout  $k \in \mathbb{N}$  :  $A^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} I_3^i J^{k-i} = I_3 + kJ = \begin{pmatrix} 1 & k & 2k \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

**Théorème (Produit par blocs)** Soient  $A, B, C, D, A', B', C', D'$  des MATRICES à coefficients dans  $\mathbb{K}$  de tailles indiquées ci-dessous.

$$\begin{array}{c} \begin{array}{c} \xleftrightarrow{q} \quad \xleftrightarrow{q'} \\ \begin{array}{c} p \updownarrow \\ \begin{pmatrix} A & C \\ B & D \end{pmatrix} \\ p' \updownarrow \end{array} \end{array} \times \begin{array}{c} \begin{array}{c} \xleftrightarrow{r} \quad \xleftrightarrow{r'} \\ \begin{array}{c} q \updownarrow \\ \begin{pmatrix} A' & C' \\ B' & D' \end{pmatrix} \\ q' \updownarrow \end{array} \end{array} = \begin{pmatrix} AA' + CB' & AC' + CD' \\ BA' + DB' & BC' + DD' \end{pmatrix} \end{array}$$

🦋 **Explication** 🦋 En résumé, tout se passe avec les blocs comme si chacun d'entre eux était un scalaire.

**Démonstration** Calculatoire donc omise, mais sans difficulté. ■

### 1.3 TRANSPOSITION

**Définition (Transposée)** Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ . On appelle *transposée de A* la matrice  $(a_{ji})_{\substack{1 \leq i \leq p, \\ 1 \leq j \leq n}}$ , notée  ${}^tA$  ou  $A^T$ .

**Exemple**  ${}^t \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 0 & 2 \\ 1 & 7 \end{pmatrix}$  et pour tous  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C}$  :  ${}^t \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = (\lambda_1 \quad \dots \quad \lambda_n)$ .

**Théorème (Propriétés de la transposition)**

- **Linéarité** : Pour tous  $A, B \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :  ${}^t(\lambda A + \mu B) = \lambda {}^tA + \mu {}^tB$ .
- **Involutivité** : Pour tous  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  :  ${}^t({}^tA) = A$ .
- **Produit** : Pour tous  $A \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathcal{M}_{q,r}(\mathbb{K})$  :  ${}^t(AB) = {}^tB {}^tA$ .

**Démonstration** Seule l'assertion sur le produit mérite une preuve, or pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, r \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$  :

$$({}^t(AB))_{ij} = (AB)_{ji} = \sum_{k=1}^q a_{jk} b_{ki} = \sum_{k=1}^q b_{ki} a_{jk} = \sum_{k=1}^q ({}^tB)_{ik} ({}^tA)_{kj} = ({}^tB {}^tA)_{ij}.$$

**Définition (Matrice symétrique/antisymétrique)** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

- On dit que  $A$  est *symétrique* si :  ${}^tA = A$ .
- On dit que  $A$  est *antisymétrique* si :  ${}^tA = -A$ .

**Exemple**  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 0 \\ 3 & 0 & 6 \end{pmatrix}$  est symétrique et  $\begin{pmatrix} 0 & 1 & -5 \\ -1 & 0 & 2 \\ 5 & -2 & 0 \end{pmatrix}$  est antisymétrique.   
↪ Diagonale nulle car tout coefficient diagonal est égal à son opposé.

## 1.4 MATRICES DIAGONALES ET TRIANGULAIRES

### Définition (Matrice diagonale, matrice scalaire, matrice triangulaire)

- Une matrice carrée est dite *diagonale* si tous ses coefficients non diagonaux sont nuls. En particulier, les matrices  $\lambda I_n$ ,  $\lambda$  décrivant  $\mathbb{K}$ , sont appelées *matrices scalaires*.
- Une matrice carrée est dite *triangulaire supérieure* (resp. *inférieure*) si ses coefficients situés strictement au-dessous (resp. strictement au-dessus) de la diagonale sont nuls.

$$\begin{array}{l} \text{Matrice} \\ \text{triangulaire} \\ \text{supérieure} \end{array} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix} \qquad \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{array}{l} \text{Matrice} \\ \text{triangulaire} \\ \text{inférieure} \end{array}$$

📖 **Explication** 📖 Les matrices diagonales sont exactement les matrices à la fois triangulaires supérieures ET triangulaires inférieures. En outre, pour tous  $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_n, \lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :

- **Combinaisons linéaires :**  $\lambda \begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} \beta_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda\alpha_1 + \mu\beta_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda\alpha_n + \mu\beta_n \end{pmatrix}.$
- **Produit :**  $\begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1\beta_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n\beta_n \end{pmatrix}.$

Ces résultats sur les matrices diagonales se généralisent en fait aux matrices triangulaires supérieures (resp. inférieures) comme le montre le théorème suivant.

**Théorème (Combinaisons linéaires et produit de matrices triangulaires)** Toute combinaison linéaire et tout produit de matrices triangulaires supérieures (resp. inférieures) est encore une matrice triangulaire supérieure (resp. inférieure).

**Démonstration** Nous nous contenterons du cas des matrices triangulaires supérieures — le cas inférieur s'en déduit par transposition. Soient donc  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaires supérieures et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$ . Les matrices  $\lambda A + \mu B$  et  $AB$  sont triangulaires supérieures car pour tous  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$  tels que  $i > j$  :

$$(\lambda A + \mu B)_{ij} = \lambda \underbrace{a_{ij}}_{=0} + \mu \underbrace{b_{ij}}_{=0} = 0 \quad \text{et} \quad (AB)_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = \sum_{k=1}^{i-1} \underbrace{a_{ik}}_{=0} b_{kj} + \sum_{k=i}^n a_{ik} \underbrace{b_{kj}}_{=0} = 0. \quad \blacksquare$$

## 1.5 TRACE D'UNE MATRICE CARRÉE

La notion de *trace* vous paraîtra un peu anecdotique pour le moment mais elle est en fait importante, alors autant l'introduire tout de suite.

**Définition-théorème (Trace d'une matrice carrée)** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On appelle *trace de A* et on note  $\text{tr}(A)$  ou  $\text{Tr}(A)$  la somme des éléments diagonaux de  $A$ .

- (i) **Linéarité :** Pour tous  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :  $\text{tr}(\lambda A + \mu B) = \lambda \text{tr}(A) + \mu \text{tr}(B)$ .
- (ii) **Effet sur un produit :** Pour toutes matrices  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  :  $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$ .

**Démonstration**

$$\begin{aligned} \text{(i)} \quad \text{tr}(\lambda A + \mu B) &= \sum_{k=1}^n (\lambda a_{kk} + \mu b_{kk}) = \lambda \sum_{k=1}^n a_{kk} + \mu \sum_{k=1}^n b_{kk} = \lambda \text{tr}(A) + \mu \text{tr}(B). \\ \text{(ii)} \quad \text{tr}(AB) &= \sum_{k=1}^n (AB)_{kk} = \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n a_{kl} b_{lk} = \sum_{l=1}^n \sum_{k=1}^n b_{lk} a_{kl} = \sum_{l=1}^n (BA)_{ll} = \text{tr}(BA). \quad \blacksquare \end{aligned}$$

## 2 SYSTÈMES LINÉAIRES

### 2.1 INTERPRÉTATION GÉOMÉTRIQUE ET IMPORTANCE DE LA LINÉARITÉ

- Tout système linéaire peut être écrit sous forme matricielle. Par exemple, pour tout  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$  :

$$\begin{cases} 2x + y - 3z = 3 \\ 5y + z = 2 \\ 9x + 10y + 2z = 1 \end{cases} \iff \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 0 & 5 & 1 \\ 9 & 10 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Plus généralement, pour tous  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathbb{K}^n = \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$ , le système linéaire :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1p}x_p = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2p}x_p = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{np}x_p = b_n, \end{cases}$$

d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^p = \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{K})$  peut être écrit matriciellement :  $AX = B$ . On appelle alors  $A$  la *matrice* du système et  $B$  son *second membre*, et on dit que le système est *homogène* si :  $B = 0$ , i.e. si :  $b_1 = \dots = b_n = 0$ .

- Pour toute matrice  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ , l'application  $X \mapsto AX$  de  $\mathbb{K}^p = \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{K})$  dans  $\mathbb{K}^n = \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  est *linéaire* au sens que nous avons donné à ce terme au début du chapitre « Équations différentielles et suites récurrentes linéaires », à savoir que pour tous  $X, Y \in \mathbb{K}^p$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :  $A(\lambda X + \mu Y) = \lambda(AX) + \mu(AY)$ . Tout système linéaire est donc en ce sens une « équation linéaire ». Le résultat suivant en découle.

**Théorème (Structure de l'ensemble des solutions d'un système linéaire)** Soient  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathbb{K}^n$ . On s'intéresse au système linéaire :  $AX = B$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^p$ . Deux situations peuvent se présenter :

- soit ce système n'a pas de solution, on dit qu'il est *incompatible*,
- soit il en a, on dit qu'il est *compatible*. Elles sont dans ce cas soumises au principe bien connu suivant :

$$\text{Solution générale du système complet} = \text{Solution particulière} + \text{Solution générale du système HOMOGENÈ}$$

**Démonstration** Rappelons brièvement la raison de ce résultat. Dans le cas où le système étudié possède une solution  $X_{\text{part}}$ , alors pour tout  $X \in \mathbb{K}^p$  :

$$\begin{aligned} AX = B &\iff AX = AX_{\text{part}} &\iff A(X - X_{\text{part}}) = 0 \\ &\iff X - X_{\text{part}} \text{ est une solution du système HOMOGENÈ associé} \\ &\iff X \text{ est la somme de la solution particulière } X_{\text{part}} \\ &\quad \text{et d'une solution du système HOMOGENÈ associé.} \quad \blacksquare \end{aligned}$$

**Exemple** Le système linéaire :  $\begin{cases} x + y = 1 \\ x + y = 0 \end{cases}$  d'inconnue  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$  n'a pas de solution.

**Définition (Notation Vect)** Soient  $X_1, \dots, X_r \in \mathbb{K}^n$ . L'ensemble des combinaisons linéaires de  $X_1, \dots, X_n$  est noté  $\text{Vect}(X_1, \dots, X_r)$ . Concrètement :  $\text{Vect}(X_1, \dots, X_r) = \{\lambda_1 X_1 + \dots + \lambda_r X_r\}_{\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{K}}$ .

**Exemple** Dans  $\mathbb{R}^2$  :  $\text{Vect}((2, 3)) = \{(2x, 3x)\}_{x \in \mathbb{R}}$  et  $\text{Vect}((1, 0), (0, 1)) = \{x(1, 0) + y(0, 1)\}_{x, y \in \mathbb{R}} = \{(x, y)\}_{x, y \in \mathbb{R}} = \mathbb{R}^2$ .  
 Dans  $\mathbb{R}^3$  :  $\text{Vect}((1, 2, 0), (1, 0, 1)) = \{x(1, 2, 0) + y(1, 0, 1)\}_{x, y \in \mathbb{R}} = \{(x + y, 2x, y)\}_{x, y \in \mathbb{R}}$ .

Raisonnons maintenant dans l'autre sens. Dans  $\mathbb{R}^3$  :

$$\{(x + y - z, 2x - y, x + 3y + z)\}_{x,y,z \in \mathbb{R}} = \{x(1, 2, 1) + y(1, -1, 3) + z(-1, 0, 1)\}_{x,y,z \in \mathbb{R}} = \text{Vect}((1, 2, 1), (1, -1, 3), (-1, 0, 1)).$$

Également, dans  $\mathbb{R}^2$  :  $\{(2x + y + 2, y - x + 1)\}_{x,y \in \mathbb{R}} = \{(2, 1) + x(2, -1) + y(1, 1)\}_{x,y \in \mathbb{R}} = (2, 1) + \text{Vect}((2, -1), (1, 1)),$

et enfin dans  $\mathbb{R}^3$  :  $\{(x + 3, 3x + 7, 2x + 1)\}_{x \in \mathbb{R}} = \{(3, 7, 1) + x(1, 3, 2)\}_{x \in \mathbb{R}} = (3, 7, 1) + \text{Vect}((1, 3, 2)).$

La notation Vect permet une expression agréable de l'ensemble des solutions d'un système linéaire. Désormais, c'est ainsi et ainsi seulement que je veux vous voir conclure vos résolutions de systèmes linéaires — par la donnée d'un Vect.

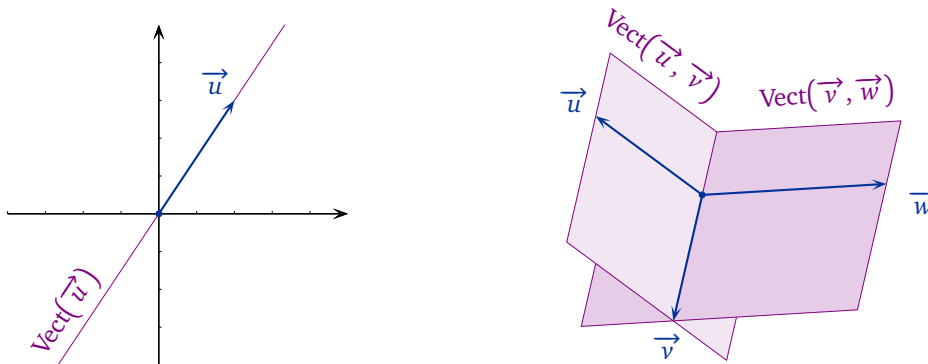
**Exemple** Les solutions du système linéaire :  $\begin{cases} x + 2y - z = 1 \\ 2x + 5y + z = 2 \end{cases}$  d'inconnue  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$  sont tous les triplets  $(7\lambda + 1, -3\lambda, \lambda)$ ,  $\lambda$  décrivant  $\mathbb{R}$ . Leur ensemble peut aussi être noté :  $\underbrace{(1, 0, 0)}_{\text{Solution particulière}} + \underbrace{\text{Vect}((7, -3, 1))}_{\text{Ensemble des solutions de l'équation homogène}}.$

**Démonstration** Pour tout  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$  :

$$\begin{cases} x + 2y - z = 1 \\ 2x + 5y + z = 2 \end{cases} \iff \begin{cases} x + 2y - z = 1 \\ y + 3z = 0 \end{cases} \quad L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1$$

$$\iff \begin{cases} x = 1 + 7z \\ y = -3z \end{cases}$$

**Explication** (Interprétation géométrique d'un Vect) Deux exemples vaudront ici mieux qu'un long discours.



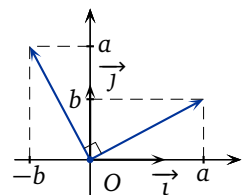
**Explication** (Droites du plan) On travaille ici dans un plan muni d'un repère orthonormal  $(O, \vec{i}, \vec{j})$ .

Dans le plan, toute droite possède une équation de la forme :  $ax + by + c = 0$  avec  $a, b, c \in \mathbb{R}$  et :  $(a, b) \neq (0, 0)$ .

- Le vecteur  $\vec{n}$  de coordonnées  $(a, b)$  est alors VECTEUR NORMAL d'une telle droite  $\mathcal{D}$ . En effet, si nous notons  $A$  un point de  $\mathcal{D}$  de coordonnées  $(x_A, y_A)$ , alors pour tout point  $M$  de coordonnées  $(x, y)$  :

$$\begin{aligned} M \in \mathcal{D} &\iff ax + by + c = 0 && \iff^{ax_A + by_A + c = 0} a(x - x_A) + b(y - y_A) = 0 \\ &\iff \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x - x_A \\ y - y_A \end{pmatrix} = 0 && \iff \vec{n} \cdot \vec{AM} = 0 \\ &\iff M \text{ appartient à la droite passant par } A \text{ orthogonale à } \vec{n}. \end{aligned}$$

Rappelons maintenant ci-contre un petit principe important de géométrie analytique plane. D'après ce principe, la droite  $\mathcal{D}$ , ORTHOGONALE au vecteur  $\vec{n}$  de coordonnées  $(a, b)$ , est en revanche DIRIGÉE par le vecteur de coordonnées  $(-b, a)$ .



- À présent, l'ensemble des solutions d'un système linéaire :  $\begin{cases} ax + by = c \\ a'x + b'y = c' \end{cases}$  avec  $a, b, c, a', b', c' \in \mathbb{R}$ ,  $(a, b) \neq (0, 0)$  et  $(a', b') \neq (0, 0)$  est géométriquement l'intersection de deux droites  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$ , i.e. :

- soit une droite si :  $\mathcal{D} = \mathcal{D}'$ ,
- soit l'ensemble vide si  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  sont parallèles sans être confondues,
- soit un point sinon, i.e. si  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  sont sécantes.

📌 **Explication** 📌 (**Plans de l'espace**) On travaille ici dans l'espace muni d'un repère orthonormal  $(O, \vec{i}, \vec{j}, \vec{k})$ .

Dans l'espace, tout plan possède une équation de la forme :  $ax + by + cz + d = 0$  avec  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$  et :  $(a, b, c) \neq (0, 0, 0)$ .

- Le vecteur de coordonnées  $(a, b, c)$  est **VECTEUR NORMAL** d'un tel plan pour une raison analogue à celle que nous avons vue pour les droites dans le plan.
- L'ensemble des solutions du système linéaire : 
$$\begin{cases} ax + by + cz = d \\ a'x + b'y + c'z = d' \end{cases} \quad \text{avec } a, b, c, d, a', b', c', d' \in \mathbb{R},$$
  $(a, b, c) \neq (0, 0, 0)$  et  $(a', b', c') \neq (0, 0, 0)$  est géométriquement l'intersection de deux plans  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$ , i.e. :
  - soit un plan si :  $\mathcal{P} = \mathcal{P}'$ ,
  - soit l'ensemble vide si  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$  sont parallèles sans être confondues,
  - soit une droite sinon, i.e. si  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$  sont sécants.

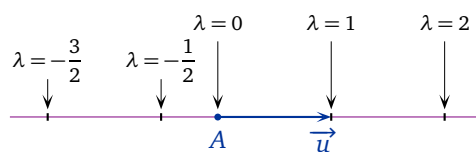
Si on ajoute une troisième équation :  $a''x + b''y + c''z = d''$  au système, une nouvelle possibilité apparaît, celle d'un point — intersection de trois plans en position générale.

**Exemple** Les solutions du système linéaire : 
$$\begin{cases} x + 2y + z = 5 \\ 3x + y - 2z = 0 \end{cases} \quad \text{d'inconnue } (x, y, z) \in \mathbb{R}^3$$
 sont tous les triplets  $(-1 + \lambda, 3 - \lambda, \lambda)$ ,  $\lambda$  décrivant  $\mathbb{R}$ . Leur ensemble peut aussi être noté : 
$$\underbrace{(-1, 3, 0)}_{\text{Solution particulière}} + \underbrace{\text{Vect}((1, -1, 1))}_{\text{Ensemble des solutions de l'équation homogène}}.$$
 Géométriquement, cet ensemble est la droite de l'espace passant par le point de coordonnées  $(-1, 3, 0)$  et dirigée par le vecteur de coordonnées  $(1, -1, 1)$ .

**Démonstration** Pour tout  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$  :

$$\begin{aligned} \begin{cases} x + 2y + z = 5 \\ 3x + y - 2z = 0 \end{cases} &\iff \begin{cases} x + 2y + z = 5 \\ 5y + 5z = 15 \end{cases} && L_2 \leftarrow 3L_1 - L_2 \\ &\iff \begin{cases} x + 2y + z = 5 \\ y + z = 3 \end{cases} && L_2 \leftarrow \frac{1}{5} L_2 \\ &\iff \begin{cases} x = -1 + z \\ y = 3 - z \end{cases} \end{aligned}$$

Géométriquement, les solutions cherchées sont ainsi les points de l'espace de coordonnées  $(\lambda - 1, -\lambda + 3, \lambda)$ ,  $\lambda$  décrivant  $\mathbb{R}$ . Ces points décrivent l'ensemble :  $(-1, 3, 0) + \text{Vect}((1, -1, 1))$ , i.e. la droite passant par  $A$  dirigée par  $\vec{u}$  si nous notons  $A$  le point de coordonnées  $(-1, 3, 0)$  et  $\vec{u}$  le vecteur de coordonnées  $(1, -1, 1)$ . On illustre ci-contre la signification géométrique du paramètre  $\lambda$ .



## 2.2 OPÉRATIONS ÉLÉMENTAIRES ET ALGORITHME DU PIVOT

**Définition-théorème (Opérations élémentaires sur les lignes)** Soient  $i, j \in \mathbb{N}^*$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . On appelle *opération élémentaire* (sur les lignes d'un système linéaire) les opérations suivantes :

- permutation des  $i^{\text{ème}}$  et  $j^{\text{ème}}$  lignes, notée :  $L_i \leftrightarrow L_j$ ,
- multiplication de la  $i^{\text{ème}}$  ligne par  $\lambda \neq 0$ , notée :  $L_i \leftarrow \lambda L_i$ ,
- addition de la  $j^{\text{ème}}$  ligne multipliée par  $\lambda$  à la  $i^{\text{ème}}$  ligne (avec  $i \neq j$ ), notée :  $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$ .

**Remarque fondamentale :** Transformer un système linéaire donné par des opérations élémentaires **SUR LES LIGNES** ne modifie pas l'ensemble de ses solutions.



**Explication** Les opérations élémentaires préservent les équivalences, donc ne modifient pas l'ensemble des solutions d'un système linéaire, car on peut toujours les défaire. L'opération :  $L_1 \leftrightarrow L_2$  se défait elle-même par exemple, l'opération :  $L_1 \leftarrow 2L_1$  est défaite par l'opération :  $L_1 \leftarrow \frac{1}{2} L_1$  et l'opération :  $L_2 \leftarrow L_2 + L_1$  par l'opération :  $L_2 \leftarrow L_2 - L_1$ .

**ATTENTION !** Pour résoudre un système linéaire, c'est fini les substitutions ! Plus jamais !

**En pratique (Algorithme du pivot)** Nous résoudrons désormais tous nos systèmes linéaires au moyen d'un algorithme appelé *l'algorithme du pivot*. Vous ne l'aimerez peut-être pas trop au début — conservateurs que vous êtes — mais vous comprendrez vite à l'usage que les substitutions sont une mauvaise méthode de résolution.

Nous présenterons cet algorithme sous forme figurée en partant d'un système quelconque :

$$\begin{cases} \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases}$$

Le nombre d'équations et le nombre d'inconnues n'ont pas d'importance, c'est le principe de l'algorithme qu'il faut comprendre et retenir. Chaque point « • » représente un coefficient du système, éventuellement 0. Nous allons faire disparaître progressivement ces coefficients en les annulant et obtenir finalement une nouvelle forme dite *échelonnée* du système étudié.

- **Étape 1 :** On choisit dans le système un coefficient non nul ✓ appelé *pivot* — bien sûr, si tous les coefficients sont nuls, le système est résolu ! S'il n'y est pas déjà, on peut toujours placer ce pivot en position (1, 1) en permutant deux équations et/ou deux inconnues. Le système initial :

$$\begin{cases} \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases} \text{ devient ainsi : } \begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases}$$

Le pivot

après une éventuelle opération :  $L_i \leftrightarrow L_j$  et un éventuel échange d'inconnues. Dans la mesure du possible, privilégiez un coefficient de pivot de valeur 1, vos calculs ultérieurs s'en trouveront simplifiés.

- **Étape 2 :** Grâce au pivot, on annule par des opérations :  $L_i \leftarrow L_i + \lambda_i L_1$  tous les coefficients de la première colonne sous le pivot. Si une ligne nulle apparaît à cette étape, on la supprime sans ménagement. Résultat : 
$$\begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases}$$
- **Reprise des étapes 1 et 2 :** On reprend les étapes 1 et 2 avec le sous-système obtenu par oubli de la ligne 1. Le système :

$$\begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \checkmark & = & \bullet \end{cases} \text{ devient donc : } \begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases} \text{ puis : } \begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases}$$

Le nouveau pivot

et on recommence. Le résultat final est appelé une *forme échelonnée* du système :

$$\begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases}$$

- **Remontée :** On annule à présent tous les coefficients situés au-dessus des symboles ✓. La méthode est la même que précédemment, on utilise les pivots et des opérations :  $L_i \leftarrow L_i + \lambda_i L_j$ . Le système échelonné :

$$\begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases} \text{ devient : } \begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases} \text{ puis : } \begin{cases} \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \\ \checkmark & \bullet & \bullet & \bullet & \bullet & = & \bullet \end{cases}$$

Et c'est fini ! Sur l'exemple choisi, on peut exprimer les inconnues 1, 2 et 3 en fonction des inconnues 4 et 5, ce qui achève la résolution du système.

**Exemple** Les solutions du système linéaire : 
$$\begin{cases} x - y + z + t = 2 \\ 2x - y + 3z + t = 3 \\ x - 2y + 3z - t = 0 \end{cases} \text{ d'inconnue } (x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 \text{ sont}$$

tous les quadruplets  $(3-2\lambda, 0, -1+\lambda, \lambda)$ ,  $\lambda$  décrivant  $\mathbb{R}$ . Leur ensemble peut aussi être noté :  $(3, 0, -1, 0) + \text{Vect}((-2, 0, 1, 1))$ .

**Démonstration** Pour tout  $(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4$  :

$$\begin{cases} x - y + z + t = 2 \\ 2x - y + 3z + t = 3 \\ x - 2y + 3z - t = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} x - y + z + t = 2 \\ y + z - t = -1 \\ -y + 2z - 2t = -2 \end{cases} \begin{matrix} L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - L_1 \end{matrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} x - y + z + t = 2 \\ y + z - t = -1 \\ z - t = -1 \end{cases} \quad L_3 \leftarrow \frac{1}{3}L_3 + \frac{1}{3}L_2 \quad \Leftrightarrow \begin{cases} x - y + 2t = 3 & L_1 \leftarrow L_1 - L_3 \\ y = 0 & L_2 \leftarrow L_2 - L_3 \\ z - t = -1 \end{cases} \\ \Leftrightarrow \begin{cases} x = 3 - 2t \\ y = 0 \\ z = -1 + t. \end{cases}$$

**Exemple** Les solutions du système :  $\begin{cases} x + 2y + z + 3t = 1 \\ x + z + t = 3 \\ y + t = -1 \\ x + y + z + 2t = 2 \end{cases}$  d'inconnue  $(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4$  sont tous les

$(3 - \lambda - \mu, -1 - \mu, \lambda, \mu)$ ,  $\lambda$  et  $\mu$  décrivant  $\mathbb{R}$ . Leur ensemble peut aussi être noté :  $(3, -1, 0, 0) + \text{Vect}((-1, 0, 1, 0), (-1, -1, 0, 1))$ .

**Démonstration** Pour tout  $(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4$  :

$$\begin{cases} x + 2y + z + 3t = 1 \\ x + z + t = 3 \\ y + t = -1 \\ x + y + z + 2t = 2 \end{cases} \quad \Leftrightarrow \begin{cases} x + 2y + z + 3t = 1 \\ y + t = -1 & L_2 \leftarrow \frac{1}{2}L_1 - \frac{1}{2}L_2 \\ y + t = -1 \\ y + t = -1 & L_4 \leftarrow L_1 - L_4 \end{cases} \\ \Leftrightarrow \begin{cases} x + 2y + z + 3t = 1 \\ y + t = -1 \\ y + t = -1 \\ y + t = -1 \end{cases} \\ \Leftrightarrow \begin{cases} x + z + t = 3 & L_1 \leftarrow L_1 - 2L_2 \\ y + t = -1 \end{cases} \\ \Leftrightarrow \begin{cases} x = 3 - z - t \\ y = -1 - t. \end{cases}$$

### 3 MATRICES INVERSIBLES

#### 3.1 MOTIVATION PAR LES SYSTÈMES LINÉAIRES

Vous avez appris au collège, pour tous  $a, b \in \mathbb{R}$ , à résoudre l'équation :  $ax = b$  d'inconnue  $x \in \mathbb{R}$ . Cette équation :

- admet  $\frac{b}{a}$  pour seule et unique solution si :  $a \neq 0$ ,
- admet tout réel pour solution si :  $a = b = 0$ ,
- n'admet pas de solution si :  $a = 0$  mais :  $b \neq 0$ .

En résumé, pour cette équation, la question principale est la suivante — peut-on diviser par  $a$  ou pas ? Or dans le présent chapitre, nous avons vu que tout système linéaire peut être écrit sous une forme matricielle analogue :  $AX = B$ . De quelle manière pourrions-nous alors généraliser la résolution précédente ? Une division matricielle serait-elle possible ? Dans le monde des réels, tout réel  $x$  SAUF  $0$  possède un inverse  $\frac{1}{x}$ , lequel est défini par les relations :  $x \times \frac{1}{x} = \frac{1}{x} \times x = 1$ . Nous allons voir que le monde des matrices est moins simple que le monde des réels, mais que ces mondes sont tout de même très ressemblants.

**Définition-théorème (Matrice inversible, inverse, groupe linéaire)** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On dit que  $A$  est *inversible* s'il existe une matrice  $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  pour laquelle :  $AB = BA = I_n$ .

**SI ELLE EXISTE**, une telle matrice  $B$  est unique, notée  $A^{-1}$  et appelée l'*inverse* de  $A$ .

L'ensemble des matrices inversibles de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est noté  $\text{GL}_n(\mathbb{K})$  et appelé le *groupe linéaire de degré  $n$  sur  $\mathbb{K}$* .

**Démonstration** Si  $B$  et  $B'$  sont deux inverses de  $A$  :  $B = BI_n = B(AB') = (BA)B' = I_n B' = B'$ . ■

**Définition-théorème (Système de Cramer)**

- Un système linéaire est dit *de Cramer* si sa matrice est inversible — donc **CARRÉE**, en particulier.
- Pour tous  $A \in GL_n(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathbb{K}^n$ , le système de Cramer :  $AX = B$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^n$  possède une et une seule solution :  $A^{-1}B$ .

**Démonstration** Pour tout  $X \in \mathbb{K}^n$  :  $AX = B \iff X = A^{-1}B$ , — on a simplement multiplié par  $A^{-1}$  à gauche pour passer de gauche à droite, et par  $A$  à gauche pour passer de droite à gauche. ■

L'analogie des équations :  $ax = b$  et  $AX = B$  est confortée, mais deux questions se posent naturellement :

- qui sont concrètement les matrices inversibles ?
- comment calcule-t-on l'inverse d'une matrice inversible ?

**Exemple** La matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  est inversible d'inverse  $\begin{pmatrix} -1 & -1 & 3 \\ -1 & -2 & 3 \\ 1 & 1 & -2 \end{pmatrix}$  comme on le vérifie aisément. S'il existe une formule générale de calcul de l'inverse, on ne peut pas dire qu'elle saute aux yeux...

**Exemple** Toute matrice carrée qui possède une ligne ou une colonne nulle n'est PAS inversible.

**Démonstration** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Supposons par exemple que  $A$  possède une colonne nulle, disons la  $j^{\text{ème}}$ . Alors pour tout  $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , le produit  $BA$  possède lui aussi une  $j^{\text{ème}}$  colonne nulle, donc ne peut jamais être égal à  $I_n$ .

**Exemple** Que dire de l'inversibilité d'une matrice diagonale ? Soient  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$ .



$\begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix}$  est inversible si et seulement si :  $\alpha_k \neq 0$  pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , et alors :  $\begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \alpha_1^{-1} & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n^{-1} \end{pmatrix}$ .

**✗ ATTENTION ! ✗** Dans  $\mathbb{R}$  et  $\mathbb{C}$ , 0 est le seul objet par lequel la division est impossible. Dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  au contraire, les deux exemples précédents montrent qu'une matrice non nulle peut n'être pas inversible, par exemple la matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ .

**Théorème (Caractérisation des matrices inversibles en termes de systèmes linéaires)** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . La matrice  $A$  est inversible si et seulement si pour tout second membre  $Y \in \mathbb{K}^n$ , le système linéaire :  $Y = AX$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^n$  possède une et une seule solution.

**Démonstration**

- Si  $A$  est inversible, le système :  $Y = AX$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^n$  est un système de Cramer pour tout  $Y \in \mathbb{K}^n$ , donc possède une et une seule solution.
- Réciproquement, faisons l'hypothèse que le système linéaire :  $Y = AX$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^n$  possède une et une seule solution pour tout  $Y \in \mathbb{K}^n$ .
  - Notons  $Y_1, \dots, Y_n$  les colonnes de la matrice  $I_n$ . Par hypothèse, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , le système :  $Y_i = AX$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^n$  possède une solution  $B_i$ . Si nous notons  $B$  la matrice carrée de colonnes  $B_1, \dots, B_n$ , il est alors immédiat que :  $AB = I_n$ .
  - A-t-on pour autant aussi :  $BA = I_n$  ? En tout cas :  $A(BA - I_n) = (AB)A - A = I_n A - A = 0$ , donc en lisant cette égalité colonne par colonne, on voit que les colonnes de  $BA - I_n$  sont toutes solutions du système homogène :  $AX = 0$  d'inconnue  $X \in \mathbb{K}^n$ . Comme 0 en est évidemment une autre et comme ce système ne possède qu'une solution par hypothèse, les colonnes de  $BA - I_n$  sont finalement toutes nulles, donc :  $BA - I_n = 0$ , i.e. :  $BA = I_n$ . Comme voulu,  $A$  est inversible. ■

 **En pratique**  **(Inversibilité et inversion par résolution de systèmes linéaires)** Le théorème précédent va nous permettre à la fois de savoir si oui ou non une matrice est inversible et, le cas échéant, de calculer son inverse. Le mot d'ordre est simple — résoudre un système linéaire !

**Exemple** La matrice  $\begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  est inversible d'inverse  $\begin{pmatrix} -1 & -2 & 5 \\ 1 & 1 & -3 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ .

**Démonstration** Pour tous  $(x, y, z), (a, b, c) \in \mathbb{R}^3$  :

$$\begin{aligned} \begin{cases} 2x + 3y + z = a \\ x + y + 2z = b \\ x + y + z = c \end{cases} &\iff \begin{cases} x + y + 2z = b \\ 2x + 3y + z = a \\ x + y + z = c \end{cases} && \begin{array}{l} L_2 \leftrightarrow L_1 \\ \text{(choix d'un pivot} \\ \text{simple de valeur 1)} \end{array} \\ &\iff \begin{cases} x + y + 2z = b \\ y - 3z = a - 2b \\ z = b - c \end{cases} && \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1 \\ L_3 \leftarrow L_1 - L_3 \end{array} \\ &\iff \begin{cases} x + y = -b + 2c \\ y = a + b - 3c \\ z = b - c \end{cases} && \begin{array}{l} L_1 \leftarrow L_1 - 2L_3 \\ L_2 \leftarrow L_2 + 3L_3 \end{array} \\ &\iff \begin{cases} x = -a - 2b + 5c \\ y = a + b - 3c \\ z = b - c \end{cases} && L_1 \leftarrow L_1 - L_2 \end{aligned}$$

On a réussi à résoudre le système de départ **POUR TOUT SECOND MEMBRE**  $(a, b, c)$ , donc  $\begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  est inversible,

et son inverse  $\begin{pmatrix} -1 & -2 & 5 \\ 1 & 1 & -3 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}$  apparaît naturellement en fin de résolution.

**Exemple** La matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ -1 & 4 & 5 \end{pmatrix}$  n'est pas inversible.

**Démonstration** Pour tous  $(x, y, z), (a, b, c) \in \mathbb{R}^3$  :

$$\begin{aligned} \begin{cases} x - z = a \\ x + 2y + z = b \\ -x + 4y + 5z = c \end{cases} &\iff \begin{cases} x - z = a \\ 2y + 2z = -a + b \\ 4y + 4z = a + c \end{cases} && \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - L_1 \\ L_3 \leftarrow L_1 + L_3 \end{array} \\ &\iff \begin{cases} x - z = a \\ 2y + 2z = -a + b \\ 0 = 3a - 2b + c \end{cases} && L_3 \leftarrow L_3 - 2L_2. \end{aligned}$$

Pour :  $a = 1$  et  $b = c = 0$ , le système obtenu n'a pas de solution à cause de sa troisième ligne, donc la

matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ -1 & 4 & 5 \end{pmatrix}$  n'est pas inversible.

## 3.2 MATRICES INVERSIBLES DE TAILLE 2

Pour les matrices carrées de taille 2, il est facile de trouver une condition nécessaire et suffisante simple d'inversibilité ainsi qu'une formule pour le calcul de l'inverse le cas échéant. Nous verrons plus tard dans l'année qu'une généralisation de ces résultats est possible pour les matrices carrées de taille quelconque, mais au prix d'un travail important.

**Définition-théorème (Déterminant, inversibilité et inverse d'une matrice carrée de taille 2)** Soient  $a, b, c, d \in \mathbb{K}$ .

- On appelle *déterminant* de  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$ , noté :  $\det \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$  ou  $\begin{vmatrix} a & c \\ b & d \end{vmatrix}$ , le scalaire  $ad - bc$ .

- La matrice  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$  est inversible si et seulement si son déterminant est non nul.

Dans ce cas :  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix}$ .

**Démonstration** Par un simple calcul :  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = (ad - bc)I_2$ .

- Si :  $ad - bc \neq 0$ ,  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$  est inversible par définition de l'inversibilité d'inverse  $\frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix}$ .
- Pour la réciproque, supposons par l'absurde que :  $ad - bc = 0$  ET que  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$  est inversible. Alors :

$$\begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} = I_2 \times \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}^{-1} \times \underbrace{(ad - bc)}_{=0} I_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

donc :  $a = b = c = d = 0$ . La matrice  $\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  est ainsi NON inversible — contradiction. ■

Pour les systèmes linéaires de deux équations à deux inconnues, les formules suivantes sont bien pratiques et peuvent être appliquées directement.

**Théorème (Formules de Cramer pour les systèmes  $2 \times 2$ )** Soient  $a, b, c, a', b', c' \in \mathbb{C}$ . Si :  $\begin{vmatrix} a & b \\ a' & b' \end{vmatrix} \neq 0$ , le système

linéaire :  $\begin{cases} ax + by = c \\ a'x + b'y = c' \end{cases}$  d'inconnue  $(x, y) \in \mathbb{C}^2$  possède une et une seule solution donnée par les relations

suites, dite *formules de Cramer* :

$$x = \frac{\begin{vmatrix} c & b \\ c' & b' \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} a & b \\ a' & b' \end{vmatrix}} \quad \text{et} \quad y = \frac{\begin{vmatrix} a & c \\ a' & c' \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} a & b \\ a' & b' \end{vmatrix}}.$$

🦋 **Explication** 🦋 Au dénominateur, qu'il s'agisse de  $x$  ou de  $y$ , c'est toujours le déterminant  $\begin{vmatrix} a & b \\ a' & b' \end{vmatrix}$  qu'on trouve. Au numérateur de la PREMIÈRE inconnue  $x$ , on trouve aussi ce déterminant, mais dans lequel on a remplacé la PREMIÈRE colonne par le second membre  $\begin{pmatrix} c \\ c' \end{pmatrix}$ . Pour la DEUXIÈME inconnue  $y$ , même principe sauf qu'on remplace la DEUXIÈME colonne.

**Démonstration** Si :  $\begin{vmatrix} a & b \\ a' & b' \end{vmatrix} \neq 0$ ,  $\begin{pmatrix} a & b \\ a' & b' \end{pmatrix}$  est inversible, donc le système étudié a pour unique solution

le couple  $(x, y)$  suivant :  $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ a' & b' \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} c \\ c' \end{pmatrix} = \frac{1}{ab' - ba'} \begin{pmatrix} b' & -b \\ -a' & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c \\ c' \end{pmatrix} = \frac{1}{ab' - ba'} \begin{pmatrix} cb' - bc' \\ ac' - ca' \end{pmatrix}$ . ■

### 3.3 OPÉRATIONS SUR LES MATRICES INVERSIBLES ET OPÉRATIONS ÉLÉMENTAIRES

**Théorème (Opérations sur les matrices inversibles)** Soient  $A, B \in \text{GL}_n(\mathbb{K})$  — donc INVERSIBLES.

- Inversibilité de l'inverse** :  $A^{-1}$  est inversible et :  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- Inversibilité d'un produit** :  $AB$  est inversible et :  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- Inversibilité d'une puissance** : Pour tout  $k \in \mathbb{Z}$ ,  $A^k$  est inversible et :  $(A^k)^{-1} = (A^{-1})^k$ .
- Inversibilité de la transposée** :  ${}^tA$  est inversible et :  $({}^tA)^{-1} = {}^t(A^{-1})$ .

✗ **ATTENTION !** ✗ Dans l'assertion (ii), si  $A$  et  $B$  ne commutent pas, il est faux que :  $(AB)^{-1} = A^{-1}B^{-1}$ . Rappelez-vous l'histoire du trésor du chapitre « Injections, surjections, bijections » !

**Démonstration**

- Par définition de l'inversibilité, la relation :  $A \times A^{-1} = A^{-1} \times A$  montre que  $A^{-1}$  est inversible d'inverse  $A$ .
- $AB \times B^{-1}A^{-1} = A \times BB^{-1} \times A^{-1} = A \times I_n \times A^{-1} = AA^{-1} = I_n$  et de même :  $B^{-1}A^{-1} \times AB = I_n$ , donc par définition de l'inversibilité,  $AB$  est inversible d'inverse  $B^{-1}A^{-1}$ .

(iii) Par récurrence à partir de l'assertion (ii).

(iv)  ${}^tA \times {}^t(A^{-1}) = {}^t(A^{-1}A) = {}^tI_n = I_n$  et de même :  ${}^t(A^{-1}) \times {}^tA = I_n$ , donc par définition de l'inversibilité,  ${}^tA$  est inversible d'inverse  ${}^t(A^{-1})$ . ■

Les opérations élémentaires que nous avons définies pour les systèmes linéaires peuvent être définies de même pour les matrices. On les note de la même manière :  $L_i \leftrightarrow L_j$ ,  $L_i \leftarrow \lambda L_i$  et  $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$ , mais on peut aussi effectuer des opérations analogues sur les COLONNES, qu'on note alors :  $C_i \leftrightarrow C_j$ ,  $C_j \leftarrow \lambda C_j$  et  $C_j \leftarrow C_j + \lambda C_i$ .

**Exemple** Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . Notons  $P$  la grosse matrice ci-contre obtenue par application de l'opération élémentaire :  $L_i \leftrightarrow L_j$  à la matrice  $I_n$ . Cette matrice est inversible car d'inverse elle-même comme on le vérifie aisément.

Un simple calcul montre ensuite que le produit  $PA$  n'est autre que la matrice  $A$  à laquelle on a fait subir l'opération élémentaire :  $L_i \leftrightarrow L_j$ .

À présent, si on choisit  $i$  et  $j$  dans  $\llbracket 1, p \rrbracket$  et non dans  $\llbracket 1, n \rrbracket$ , et si on note  $P$  la grosse matrice ci-contre obtenue par application de l'opération élémentaire :  $C_i \leftrightarrow C_j$  à la matrice  $I_p$ , un simple calcul montre cette fois que le produit  $AP$  n'est autre que la matrice  $A$  à laquelle on a fait subir l'opération élémentaire :  $C_i \leftrightarrow C_j$ .

**Exemple** Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  et  $\lambda \in \mathbb{K}^*$ . Notons  $P$  la matrice ci-contre obtenue par application de l'opération élémentaire :  $L_i \leftarrow \lambda L_i$  à la matrice  $I_n$ . Cette matrice est inversible car diagonale à coefficients diagonaux non nuls.

Un simple calcul montre ensuite que le produit  $PA$  n'est autre que la matrice  $A$  à laquelle on a fait subir l'opération élémentaire :  $L_i \leftarrow \lambda L_i$ .

À présent, si on choisit  $i$  dans  $\llbracket 1, p \rrbracket$  et non dans  $\llbracket 1, n \rrbracket$ , et si on note  $P$  la matrice ci-contre obtenue par application de l'opération élémentaire :  $C_i \leftarrow \lambda C_i$  à la matrice  $I_p$ , un simple calcul montre cette fois que le produit  $AP$  n'est autre que la matrice  $A$  à laquelle on a fait subir l'opération élémentaire :  $C_i \leftarrow \lambda C_i$ .

**Exemple** Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$  avec  $i \neq j$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Notons  $P$  la matrice ci-contre obtenue par application de l'opération élémentaire :  $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$  à la matrice  $I_n$ . Cette matrice est inversible d'inverse la « même » matrice dans laquelle on a remplacé  $\lambda$  par  $-\lambda$ .

Un simple calcul montre ensuite que le produit  $PA$  n'est autre que la matrice  $A$  à laquelle on a fait subir l'opération élémentaire :  $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$ .

À présent, si on choisit  $i$  et  $j$  dans  $\llbracket 1, p \rrbracket$  et non dans  $\llbracket 1, n \rrbracket$ , et si on note  $P$  la matrice ci-contre obtenue par application de l'opération élémentaire :  $C_j \leftarrow C_j + \lambda C_i$  à la matrice  $I_p$ , un simple calcul montre cette fois que le produit  $AP$  n'est autre que la matrice  $A$  à laquelle on a fait subir l'opération élémentaire :  $C_j \leftarrow C_j + \lambda C_i$ .

🦋 **Explication** 🦋 Que faut-il finalement retenir de ces trois exemples ? Essentiellement ceci :

Opération élémentaire sur les LIGNES = Multiplication à GAUCHE par une matrice inversible

Opération élémentaire sur les COLONNES = Multiplication à DROITE par une matrice inversible

🔗 **En pratique** 🔗 **(Inversibilité et inversion par multiplication par des matrices inversibles)** Les résultats accumulés dans ce paragraphe nous permettent d'envisager une alternative à la résolution d'un système linéaire pour savoir si une matrice est inversible ou non et calculer son inverse le cas échéant. Fondamentalement, on va faire la même chose, mais présentée autrement. Fixons  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice dont nous voulons savoir si elle est inversible ou non et, le cas échéant, calculer son inverse.

- Effectuer des opérations élémentaires sur  $A$ , on l'a vu, revient à la multiplier par des matrices inversibles, et si  $A$  est elle-même inversible, le résultat de ces multiplications sera toujours une matrice inversible. Si donc à un moment on obtient une matrice NON inversible en cours de calcul, c'est le signe certain que  $A$  N'ÉTAIT PAS inversible.

- À présent, faisons l'hypothèse que nous avons réussi à transformer  $A$  en  $I_n$  par des opérations élémentaires  $P_1, \dots, P_r$  sur les LIGNES, dans cet ordre. Matriciellement, cela revient à dire que :  $P_r \dots P_1 A = I_n$  — multiplications à GAUCHE. Or les matrices  $P_1, \dots, P_r$  sont inversibles, donc :  $A = P_1^{-1} \dots P_r^{-1}$ , et donc  $A$  est inversible. Que vaut son inverse ? Tout simplement :  $A^{-1} = P_r \dots P_1 = P_r \dots P_1 I_n$ . Conclusion inattendue : les mêmes opérations qui ont transformé  $A$  en  $I_n$  permettent de transformer  $I_n$  en  $A^{-1}$ .
- Ci-dessus, on a travaillé SEULEMENT SUR LES LIGNES de  $A$ , mais on aurait pu travailler SEULEMENT SUR SES COLONNES. Choisissez ce que vous préférez, mais gardez le cap.

**Exemple** La matrice  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$  est inversible d'inverse  $\begin{pmatrix} -2 & -1 & 4 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ .

**Démonstration** Dans cet exemple, on va tâcher de montrer en quoi notre nouvelle méthode d'inversibilité n'est qu'une reformulation de la précédente en termes de systèmes linéaires. Sur une copie, concrètement, choisissez la méthode que vous préférez. Pour tous  $(x, y, z), (a, b, c) \in \mathbb{R}^3$  :

$$\begin{array}{ccc}
 \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}}_A & \Leftrightarrow & \begin{cases} x + 3y + z = a \\ x + 2y + 2z = b \\ x + 2y + z = c \end{cases} \\
 \begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} & \Leftrightarrow & \begin{cases} x + 3y + z = a \\ y - z = a - b & L_2 \leftarrow L_1 - L_2 \\ y = a - c & L_3 \leftarrow L_1 - L_3 \end{cases} \\
 \begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} & \Leftrightarrow & \begin{cases} x + 3y + z = a \\ y - z = a - b \\ z = b - c & L_3 \leftarrow L_3 - L_2 \end{cases} \\
 \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} & \Leftrightarrow & \begin{cases} x + 3y = a - b + c & L_1 \leftarrow L_1 - L_3 \\ y = a - c & L_2 \leftarrow L_2 + L_3 \\ z = b - c \end{cases} \\
 \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{I_3} & \Leftrightarrow & \begin{cases} x = -2a - b + 4c & L_1 \leftarrow L_1 - 3L_2 \\ y = a - c \\ z = b - c \end{cases} \\
 & & \underbrace{\begin{pmatrix} -2 & -1 & 4 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}}_{A^{-1}}
 \end{array}$$

↑ Transformation de  $A$  en  $I_3$  par des opérations élémentaires SUR LES LIGNES.

↑ Transformation de  $I_3$  en  $A^{-1}$  par report des mêmes opérations élémentaires qui ont changé  $A$  en  $I_3$ .

**Exemple** La matrice  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ -1 & -3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}$  n'est pas inversible.

**Démonstration** On voit ci-dessous que, multipliée par des matrices inversibles,  $B$  se trouve transformée en une matrice NON inversible — une ligne nulle.

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ -1 & -3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}}_B \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & -3 & 3 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix} \quad L_2 \leftarrow L_1 + L_2 \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & -3 & 3 \\ \boxed{0 & 0 & 0} \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_2 + 3L_3.$$

Non inversible

### 3.4 MATRICES TRIANGULAIRES INVERSIBLES

L'inversibilité des matrices diagonales était facile à étudier. Qu'en est-il plus généralement des matrices triangulaires ?

**Théorème (Inversibilité et inverse d'une matrice triangulaire)** Une matrice triangulaire  $A$  est inversible si et seulement si ses coefficients diagonaux sont tous non nuls. Dans ce cas,  $A^{-1}$  est elle aussi triangulaire de même type et ses coefficients diagonaux sont exactement les inverses des coefficients diagonaux de  $A$ .

**Démonstration** Nous nous contenterons du cas des matrices triangulaires supérieures — le cas inférieur s'en déduit par transposition. La preuve se fait par récurrence sur la taille  $n$  des matrices concernées.

**Initialisation :** Toute matrice triangulaire supérieure de taille 1 est de la forme  $(a)$  pour un certain  $a \in \mathbb{K}$ , donc est inversible si et seulement si :  $a \neq 0$ , et dans ce cas comme voulu :  $(a)^{-1} = (a^{-1})$ .

**Hérédité :** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Supposons le théorème vrai pour les matrices triangulaires supérieures de taille  $n$  et fixons  $A \in \mathcal{M}_{n+1}(\mathbb{K})$  triangulaire supérieure. Nous pouvons écrire  $A$  sous la forme  $A = \begin{pmatrix} B & C \\ 0_{1,n} & d \end{pmatrix}$  avec  $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  $d \in \mathbb{K}$  et  $C \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$ . Remarquez bien ici que  $B$  est triangulaire supérieure et que les coefficients diagonaux de  $A$  sont exactement, hormis  $d$ , ceux de  $B$ .

- Si  $A$  est inversible, écrivons son inverse sous la forme  $\begin{pmatrix} B' & C' \\ L' & d' \end{pmatrix}$  avec  $B' \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  $d' \in \mathbb{K}$ ,  $C' \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  et  $L' \in \mathcal{M}_{1,n}(\mathbb{K})$ . L'égalité :  $AA^{-1} = I_{n+1}$  s'écrit aussi :  $\begin{pmatrix} B & C \\ 0_{1,n} & d \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} B' & C' \\ L' & d' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_n & 0_{n,1} \\ 0_{1,n} & 1 \end{pmatrix}$  et donne en particulier :  $dd' = 1$  donc :  $d' \neq 0$ , puis :  $dL' = 0_{1,n}$  donc :  $L' = 0_{1,n}$ , et enfin :  $BB' + CL' = I_n$  donc :  $BB' = I_n$ . De la même manière, l'égalité :  $A^{-1}A = I_{n+1}$  donne en particulier :  $B'B = I_n$ . Il découle de tout ceci que  $B$  est inversible d'inverse  $B'$ , or  $B$  est triangulaire supérieure, donc ses coefficients diagonaux sont alors non nuls par hypothèse de récurrence. Comme voulu, les coefficients diagonaux de  $A$  sont tous non nuls.
- Supposons réciproquement  $A$  à coefficients diagonaux non nuls. Triangulaire supérieure à coefficients diagonaux non nuls,  $B$  est alors inversible par hypothèse de récurrence et  $B^{-1}$  triangulaire supérieure à coefficients diagonaux inverses de ceux de  $B$ . Enfin :

$$\begin{pmatrix} B & C \\ 0_{1,n} & d \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} B^{-1} & -d^{-1}B^{-1}C \\ 0_{1,n} & d^{-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} BB^{-1} & -d^{-1}C + d^{-1}C \\ 0_{1,n} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_n & 0_{n,1} \\ 0_{1,n} & 1 \end{pmatrix} = I_{n+1}$$

et on vérifie de même l'égalité :  $\begin{pmatrix} B^{-1} & -d^{-1}B^{-1}C \\ 0_{1,n} & d^{-1} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} B & C \\ 0_{1,n} & d \end{pmatrix} = I_{n+1}$ . Conclusion :  $A$  est inversible, et comme  $B$  est triangulaire supérieure à coefficients diagonaux inverses de ceux de  $B$ ,  $A^{-1}$  est triangulaire supérieure à coefficients diagonaux inverses de ceux de  $A$ . ■

Un système linéaire est dit *triangulaire* si sa matrice l'est. Le théorème qui suit découle directement du précédent.

**Théorème (Système triangulaire à coefficients diagonaux non nuls)** Tout système triangulaire à coefficients diagonaux non nuls possède une et une seule solution.