
Mathématiques des systèmes numériques

Ressource R213

Cyrille SICLET, `cyrille.siclet@univ-grenoble-alpes.fr`

Kévin KASPER, `kevin.kasper@univ-grenoble-alpes.fr`

Jean-Marc THIRIET, `jean-marc.thiriet@univ-grenoble-alpes.fr`

Cléo BARAS, `cleo.baras@univ-grenoble-alpes.fr`

IUT Département Réseaux & Télécommunications
Version 2024-2025

- Les Maths en RT

Objectif

Maîtriser les outils mathématiques utiles pour l'informatique, les réseaux et les télécoms.

Les ressources

- ▶ R113 (S1) : Mathématiques du signal
- ▶ R114 (S1) : Mathématiques des transmissions
- ▶ **R213 (S2) : Mathématiques des systèmes numériques**
- ▶ R214 (S2) : Analyse mathématique des signaux

- Ressource R213, Mathématiques des systèmes numériques

► Volume horaire :

- 30 heures
- 14 séances de cours/travaux dirigés ($14 \times 2h$),
- 1 devoir surveillé ($1 \times 2h$)

► Évaluation

- Contrôle continu : coeff 1
- Devoir surveillé final : coeff 3

- Compétences ciblées et apprentissages critiques ouverts par la ressource R213

- ▶ Compétence RT1 Niveau 1 - Administrer les réseaux et l'Internet :
 - AC0112 : Comprendre l'architecture des systèmes numériques et les principes du codage de l'information.
- ▶ Compétence RT2 Niveau 1 - Connecter les entreprises et les usagers :
 - AC0212 : Caractériser des systèmes de transmissions élémentaires et découvrir la modélisation mathématique de leur fonctionnement.
- ▶ Compétence RT3 Niveau 1 - Créer des outils et applications informatiques pour les R&T :
 - AC0311 : Utiliser un système informatique et ses outils.
 - AC0313 : Traduire un algorithme, dans un langage et pour un environnement donné.

- SAÉ et ressources concernées par la ressource R213

SAÉ concernées

- ▶ SAÉ22 : Mesurer et caractériser un signal ou un système ;
- ▶ SAÉ23 : Mettre en place une solution informatique pour l'entreprise ;
- ▶ SAÉ24 : Projet intégratif.

1. - Plan

Introduction aux signaux discrets

- Rappels sur les suites numériques

- Suites récurrentes

- Signaux discrets

De la géométrie 2D à l'algèbre linéaire nD

Matrices

Systèmes linéaires

1. - Introduction

Définition 1 (Les signaux discrets).

Les signaux discrets sont des fonctions de la variable temporelle entière k . Ils véhiculent une information délivrée par l'évolution d'une grandeur physique mesurée à des instants t_k , et peuvent être de natures variées :

- ▶ en **électronique** : signal de tension ou d'intensité ;
- ▶ en **télécommunication** : signal électromagnétique en sortie d'un modulateur ;
- ▶ en **téléphonie** : signal de parole, signal vidéo pour une visioconférence.

Contexte général du cours

En mathématiques, on utilise souvent les lettres n ou k pour désigner des variables entières, et la lettre u pour désigner une suite dont le terme général u_n est fonction d'un paramètre entier n . Dans ce cours on utilisera cette notation usuelle pour décrire des propriétés mathématiques générales. Quand on fera référence à un signal discret, on utilisera plutôt la notation $s[k]$ pour désigner un signal s dépendant d'un paramètre entier k représentant le temps discret.

1. - Introduction : de l'analogique au numérique

Signal continu (analogique)

Variable temporelle t réelle : signal $s(t)$, $t \in \mathbb{R}$

Signal discret (numérique)

Variable temporelle k entière : signal $s[k]$, $k \in \mathbb{Z}$

Passage du continu au discret : échantillonnage

échantillonnage d'un signal continu $s(t)$ à la période T_e :
 $s[k] = s(t_0 + kT_e)$ avec t_0 instant arbitraire (souvent, $t_0 = 0$)

1.1.1. - Suites numériques

Définition 2 (Suite numérique).

Une **suite numérique** u est une application, définie sur l'ensemble des entiers \mathbb{N} et à valeurs dans l'ensemble des réels \mathbb{R} , et notée :

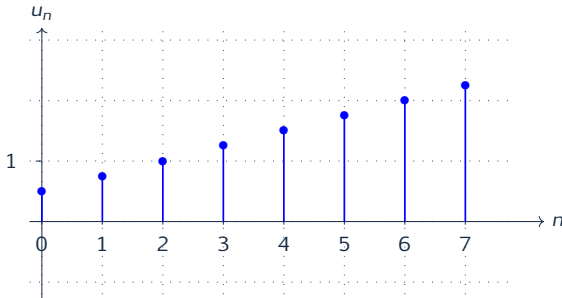
$$u : \begin{cases} \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R} \\ n \mapsto u_n \end{cases} .$$

On appelle n le **rang** et u_n est le **terme général** de la suite.

1.1.1. - Représentation

Exemple 3 (Une suite).

$u : \begin{cases} \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C} \\ n \mapsto \frac{1}{4}n + \frac{1}{2} \end{cases}$ est une suite de terme général $u_n = \frac{1}{4}n + \frac{1}{2}$.



Remarque : Une suite u peut n'être définie qu'à partir d'un certain rang (apcr.) n_0 : cela signifie que u_n n'est donné que pour $n \geq n_0$.

1.1.2. - Sens de variation

Définition 4 (Sens de variation).

Soient une suite u et $n_0 \in \mathbb{N}$. u est :

1. **croissante** aprcr. n_0 ssi $\forall n \geq n_0, u_{n+1} \geq u_n$
2. **strictement croissante** aprcr. n_0 ssi $\forall n \geq n_0, u_{n+1} > u_n$
3. **décroissante** aprcr. n_0 ssi $\forall n \geq n_0, u_{n+1} \leq u_n$
4. **strictement décroissante** aprcr. n_0 ssi $\forall n \geq n_0, u_{n+1} < u_n$
5. **monotone** aprcr. n_0 ssi u est croissante ou décroissante aprcr. n_0

➔ EXERCICE 1. *Sens de variation* :

En calculant le signe de $u_{n+1} - u_n$ déterminer si le sens de variation des suites de termes généraux suivants : (on indiquera le terme à partir duquel la suite est croissante ou décroissante) :

1 $u_n = n^2 - 2n - 1$

2 $u_n = \frac{n-1}{n+1}$

3 $u_n = \sqrt{n}$



1.1.2. - Bornes

Définition 5 (Suite majorée, minorée, bornée).

Soient une suite u et $n_0 \in \mathbb{N}$. La suite u est :

1. **majorée** apcr. n_0 ssi $\exists M \in \mathbb{R}$ tel que $\forall n \geq n_0, u_n \leq M$
2. **minorée** apcr. n_0 ssi $\exists m \in \mathbb{R}$ tel que $\forall n \geq n_0, u_n \geq m$
3. **bornée** apcr. n_0 ssi u est majorée et minorée

➔ EXERCICE 2. *Suite majorée, minorée, bornée :*

Montrer que pour $n \geq 0$:

1 $n^2 - 2n - 1 \geq -2$

2 $-1 \leq \frac{n-1}{n+1} < 1$

3 $0 < \sqrt{n+1} - \sqrt{n} \leq 1$



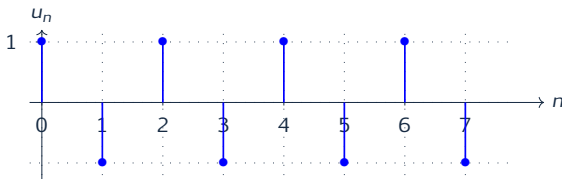
1.1.2. - Suites alternées

Définition 6 (Suite alternée).

Une suite u est alternée apcr. n_0 si pour tout $n \geq n_0$, u_n et u_{n+1} sont de signes opposés, autrement dit : $\forall n \geq n_0, u_n u_{n+1} < 0$

Exemple 7 (Une suite alternée).

La suite u de terme général $u_n = (-1)^n$ est alternée.



1.1.3. - Convergence

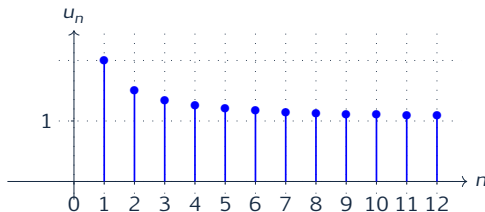
Définition 8 (Suite convergente).

Soit $L \in \mathbb{R}$. Une suite u est **convergente de limite L** en $+\infty$ ssi $\forall \epsilon \in \mathbb{R}_*^+, \exists n_0 \in \mathbb{N}$ tel que : $\forall n \in]n_0; +\infty[, |u_n - L| < \epsilon$. On note alors :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = \lim u = L.$$

Exemple 9 (Une suite convergente).

u de terme général $u_n = 1 + \frac{1}{n}$ est convergente de limite $L = 1$



1.1.3. - Divergence

Définition 10 (Divergence).

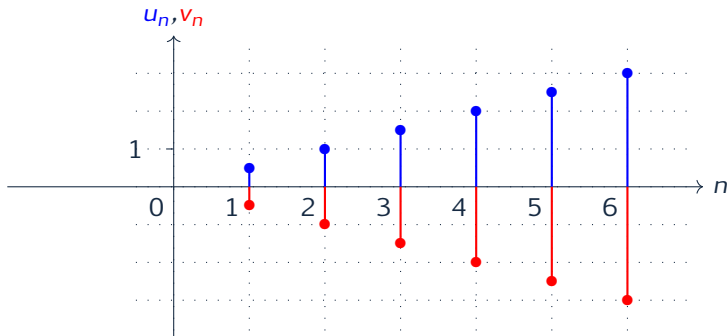
Une suite u est **divergente** si elle n'est pas convergente. Elle peut :

- ▶ être **divergente de limite $+\infty$** ssi $\forall A > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}$ tel que $\forall n \in]n_0, +\infty[, u_n > A$. On note alors $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = \lim u = +\infty$
- ▶ être **divergente de limite $-\infty$** ssi $\forall A < 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}$ tel que $\forall n \in]n_0, +\infty[, u_n < A$. On note alors $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = \lim u = -\infty$
- ▶ être **divergente sans limite**

1.1.3. - Exemples

Exemple 11 (Des suites divergentes).

1. $u_n = \frac{n}{2}$ est divergente de limite $L = +\infty$
2. $v_n = -\frac{n}{2}$ est divergente de limite $L = -\infty$
3. $w_n = (-1)^n$ est divergente sans limite



1.1.3. - Limites de suites usuelles

Pour $c \in \mathbb{R}$ une constante réelle, $k \in \mathbb{N}^*$ un entier positif non nul, $\alpha \in \mathbb{R}_+$ une constante réelle positive, v_n suite telle que $\lim v = +\infty$:

u_n	c	v_n^k	$\frac{1}{v_n^k}$	$\sqrt{v_n}$	$\sqrt[k]{v_n}$	v_n^α	$v_n^{-\alpha}$
Limite	$L = c$	$+\infty$	0^+	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	0^+

u_n	$\ln(v_n)$	$\exp(v_n)$	$\cos(v_n)$	$\sin(v_n)$	$n!$
Limite	$+\infty$	$+\infty$	p.d.l. ¹	p.d.l.	$+\infty$

Note : si $v_n = v_0 + 2n\pi$, on a $\cos(v_n) = \cos(v_0)$ et $\sin(v_n) = \sin(v_0)$. De plus, si $v_n = n\pi$ alors $\sin(v_n) = 0$ et si $v_n = \frac{\pi}{2} + n\pi$, $\cos(v_n) = 0$. Dans tous ces cas particuliers, $\cos(v_n)$ et $\sin(v_n)$ sont en fait des suites constantes et donc convergentes. Dans les autres cas il n'y a pas de limite.

1. p.d.l. : pas de limite

1.1.3. - Opérations sur les limites

	$\lim_{+\infty} u$	$\lim_{+\infty} v$	$\lim_{+\infty} \lambda u$	$\lim_{+\infty} u + v$	$\lim_{+\infty} u \cdot v$	$\lim_{+\infty} \frac{u}{v}$
Finie-Finie	L_u	L_v	λL_u	$L_u + L_v$	$L_u L_v$	$\frac{L_u}{L_v}$
	L_u	0^+	λL_u	L_u	0	$\text{sign}(L_u) \infty$
	L_u	0^-	λL_u	L_u	0	$-\text{sign}(L_u) \infty$
	0	0	0	0	0	FI
Finie-Infinie	$s \infty$	L_v	$\text{sign}(s\lambda) \infty$	$s \infty$	$\text{sign}(sL_v) \infty$ si $L_v \neq 0$ FI si $L_v = 0$	$\text{sign}\left(\frac{s}{L_v}\right) \infty$
	L_u	$s \infty$	λL_u	$s \infty$	$\text{sign}(sL_u) \infty$ si $L_u \neq 0$ FI si $L_u = 0$	0
Infinie-Infinie	$+\infty$	$+\infty$	$\text{sign}(\lambda) \infty$	$+\infty$	$+\infty$	FI
	$-\infty$	$-\infty$	$-\text{sign}(\lambda) \infty$	$-\infty$	$+\infty$	FI
	$+\infty$	$-\infty$	$\text{sign}(\lambda) \infty$	FI	$-\infty$	FI
	$-\infty$	$+\infty$	$-\text{sign}(\lambda) \infty$	FI	$-\infty$	FI

1.1.3. - Étude de la convergence

Propriété 12.

Soient u , v et w trois suites définies apr. n_0 .

- 1. Si (u_n) est croissante et majorée, elle converge vers une limite l inférieure à tous ses majorants*
- 2. Si (u_n) est décroissante et minorée, elle converge vers une limite l supérieure à tous les minorants*

Propriété 13.

Si $\forall n > n_0, u_n \leq w_n \leq v_n$, et si $\lim u = \lim v = l$, alors $\lim w = l$.

Propriété 14.

Si $\forall n > n_0, v_n \geq u_n$,

- 1. si $\lim u = +\infty$, alors $\lim v = +\infty$*
- 2. si $\lim v = -\infty$, alors $\lim u = -\infty$*

1.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 3. Convergence d'une suite numérique :

Déterminer si les suites u suivantes sont convergentes et si oui, quelles sont leurs limites ?

1 $u_n = \frac{3n-1}{7n+2}$

2 $u_n = \frac{n^2+1}{7n+2}$

3 $u_n = \frac{n \cdot (-1)^n + 1}{n+1}$



➔ EXERCICE 4. Convergence de suites numériques :

Étudier la convergence des suites u dont le terme général u_n est :

1 $\frac{2n-4}{3n+5}$
5 $\frac{\exp(2n+1)}{\exp(3n-1)}$

2 $n^3 - 2n^2$
6 $\frac{n!}{2^n}$

3 $\sqrt{n+1} - \sqrt{n}$
7 $\frac{n!}{n^n}$

4 $\frac{\cos(n)}{n}$
8 $\frac{1}{n+(-1)^n}$



1.2.1. - Suite récurrente

Définition 15 (Suite récurrente).

Une **suite récurrente** u est une suite définie implicitement par une relation de récurrence permettant de calculer le terme u_n à partir des termes précédents et de n : $u_n = \phi(u_{n-1}, u_{n-2}, \dots, n)$, où ϕ est une fonction.

Exemple 16 (La suite de Fibonacci).

Elle est définie par $u_{n+2} = u_{n+1} + u_n$ et par deux conditions initiales imposant u_0 et u_1 .

1.2.1. - Démonstration par récurrence

Méthodologie 17 (Démonstration par récurrence).

Pour démontrer qu'une propriété (\mathcal{P}_n) est vrai pour tout $n \geq n_0$:

1. On démontre la propriété au rang n_0 , i.e. on démontre que (\mathcal{P}_{n_0}) est vrai.
2. On suppose que (\mathcal{P}_n) est vrai pour n quelconque et on démontre que (\mathcal{P}_{n+1}) est vrai (souvent en utilisant la relation de récurrence liant (\mathcal{P}_n) à (\mathcal{P}_{n+1})).

➔ EXERCICE 5. Somme des entiers de 1 à n : montrer par récurrence que pour $n \in \mathbb{N}^*$: $1 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$. □

➔ EXERCICE 6. Somme des puissances de q : montrer par récurrence que pour $q \in \mathbb{R} \setminus \{1\}$ et $n \in \mathbb{N}^*$: $1 + q + \dots + q^n = \frac{1 - q^{n+1}}{1 - q}$. □

1.2.2. - Suite géométrique de raison q

Définition 18 (Suite géométrique de raison q).

Soit $q \in \mathbb{C}$. Une suite u est **géométrique de raison q** lorsqu'elle est définie par la relation de récurrence : $\forall n \geq 0, u_{n+1} = q u_n$.

Théorème 19 (Suite géométrique de raison q).

Soit $q \in \mathbb{C}$. u est une suite géométrique de raison q ssi $\forall 0 \leq k \leq n$, $u_n = u_k q^{n-k}$.

Démonstration.

Par récurrence



1.2.2. - Suite arithmétique de raison q

Définition 20 (Suite arithmétique de raison q).

Soit $q \in \mathbb{C}$. Une suite u est **arithmétique de raison q** lorsqu'elle est définie par la relation de récurrence : $\forall n \geq 0, u_{n+1} = u_n + q$.

Théorème 21 (Suite arithmétique de raison q).

Soit $q \in \mathbb{C}$. u est une suite arithmétique de raison q ssi $\forall 0 \leq k \leq n, u_n = u_k + (n - k)q$.

Démonstration.

Par récurrence



1.2.2. - Exercices

➔ EXERCICE 7. Soit u_n la suite définie par la relation : $u_{n+1} = u_n - 3$, avec $u_0 = 1$:

1. Quelle est la nature de cette suite ?
2. Calculer u_{12} .
3. u_n est-elle divergente ou convergente ? Calculer la limite si elle existe.



➔ EXERCICE 8. Mêmes questions pour :

1 $u_{n+1} = 2u_n$

2 $u_{n+1} = 0.5u_n$

3 $u_{n+1} = u_n + 1$



➔ EXERCICE 9. Récurrence : Démontrer par récurrence les propriétés suivantes :

1. **Inégalité de Bernoulli** : pour tout $x \in \mathbb{R}^{+*}$ et tout $n \in \mathbb{N}$, $(1+x)^n \geq 1+nx$.

2. Pour tout $n \geq 1$, $\prod_{k=1}^n (4k-2) = \prod_{k=1}^n (n+k)$



1.3.1. - Signal discret et suite numérique

Notation

Un signal discret est une suite $\{x[k]\}$ à termes réels ou complexes définie par l'application :

$$\mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{C}$$

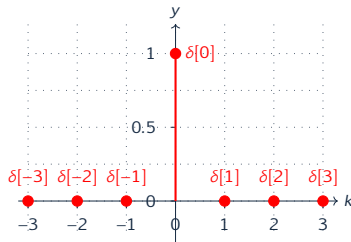
$$k \mapsto x[k]$$

Remarque : par abus de langage, on désignera souvent un signal par $x[k]$ au lieu de $\{x[k]\}$.

1.3.1. - Impulsion de Kronecker (Dirac discret)

Définition 22 (Impulsion de Kronecker).

$$\delta: \begin{cases} \delta[0] = 1 \\ \delta[k] = 0 & \text{si } k \neq 0 \end{cases} .$$



1.3.1. - Échelon unité

Définition 23 (Échelon unité).

$$u : \begin{cases} u[k] = 1 & \text{pour } k \geq 0 \\ u[k] = 0 & \text{pour } k < 0 \end{cases}.$$

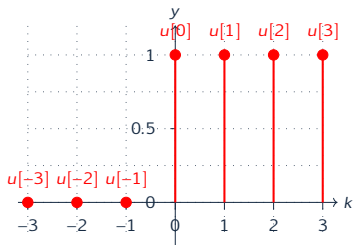


Figure – Echelon $u = \{u[k]\}_{k \in \mathbb{Z}}$.

1.3.2. - Propriétés

Définition 24 (Signal discret causal).

Lorsque $x[k] = 0$ pour $k < 0$, on dit que x est causal.

Propriété 25 (Rendre un signal causal).

Tout signal x , multiplié par l'échelon unité u , devient causal.

Définition 26 (Signal discret de durée finie).

On dit que x est de durée finie lorsqu'il existe deux entiers k_1 et k_2 tels que $x[k] = 0$ pour $k < k_1$ et $k > k_2$.

Définitions 27 (Avance, retard).

Étant donné un signal x et k_0 un entier naturel, on définit le signal y comme :

- ▶ le **signal retardé** de k_0 échantillons par : pour tout $k \in \mathbb{Z}$, $y[k] = x[k - k_0]$; la représentation de y est celle de x décalée de k_0 échantillons vers la droite.
- ▶ le **signal avancé** de k_0 échantillons par : pour tout $k \in \mathbb{Z}$, $y[k] = x[k + k_0]$; la représentation de y est celle de x décalée de k_0 échantillons vers la gauche.

1.3.2. - Exercices

➔ EXERCICE 10. *Signaux discrets* :

- ▶ Représenter graphiquement les signaux suivants pour $-3 \leq k \leq 10$:

1 $s[k] = \delta[k] + \frac{1}{2}\delta[k-1]$

2 $s[k] = u[k] + \frac{1}{2}\delta[k+1]$

3 $s[k] = u[k] + \frac{1}{2}u[k-1]$

4 $s[k] = u[k+1] - u[k-1]$

5 $s[k] = u[k] - \frac{1}{2}u[k-1]$

6 $s[k] = ku[k]$

7 $s[k] = u[k] + \frac{k}{2}u[k-1]$

8 $s[k] = (k+1)u[k+1] - (k-1)u[k-1]$

- ▶ Parmi les signaux précédents, lesquels sont causaux ? De durée finie ?



1.3.3. - Généralités sur les systèmes discrets

Définition 28 (Système discret).

Un système discret F est une transformation d'une suite $x[k]$ (entrée du système) en une suite $y[k] = F\{x[k]\}$ (sortie).

Définition 29 (Systèmes discrets linéaires).

On dit qu'un système discret F est linéaire lorsque
$$F\{\alpha_1 x_1[k] + \alpha_2 x_2[k]\} = \alpha_1 F\{x_1[k]\} + \alpha_2 F\{x_2[k]\}$$
avec $(\alpha_1, \alpha_2) \in \mathbb{C}^2$ et $x_1[k]$ et $x_2[k]$ deux signaux discrets.

Définition 30 (Système discrets invariants).

On dit qu'un système discret F est invariant lorsque
$$F\{x[k - n]\} = y[k - n]$$
pour tous k, n entiers.

Exemples 31 (Systèmes linéaires, invariants... ou pas).

- ▶ $y[k] = x^3[k]$: non linéaire, invariant ;
- ▶ $y[k] = kx[k]$: linéaire, non invariant ;
- ▶ $y[k] = 3x[k] + 2x[k - 1]$: linéaire et invariant.

1.3.3. - Systèmes linéaires invariants discrets

Propriété 32 (Équation aux différences).

Un système discret est linéaire et invariant (SLI) si et seulement si sa sortie $y[k]$ peut être calculée à partir de son entrée $x[k]$ par une

équation aux différences du type :
$$\sum_{n=0}^N a_n y[k-n] = \sum_{m=0}^M b_m x[k-m].$$

Opérateurs élémentaires.

Un SLI discret peut être réalisé à l'aide des trois opérateurs de base :

- ▶ retard $y[k] = x[k-1]$;
- ▶ amplification a : $y[k] = ax[k]$;
- ▶ addition : $y[k] = x_1[k] + x_2[k]$.

Exemples 33 (Relations entrée-sortie).

- ▶ $y[k] = x[k] + 2x[k-1]$
- ▶ $y[k] - ay[k-1] = x[k-1]$ (Système récursif du premier ordre)

1.3.3. - Réponse impulsionnelle d'un filtre numérique

Définition 34 (Réponse impulsionnelle).

On appelle réponse impulsionnelle d'un SLI discret la réponse (sortie) du système à l'impulsion de Kronecker $\delta[k]$ (entrée du système) : $h[k] = F\{\delta[k]\}$

Définition 35 (Filtre numérique).

Un SLI discret est aussi appelé filtre numérique.

1.3.3. - Réponse impulsionnelle causale, finie, infinie

Définition 36 (Système (filtre) causal).

Un SLI est dit causal si sa réponse impulsionnelle $h[k]$ est causale.

Définition 37 (Système (filtre) à réponse impulsionnelle finie ou infinie).

Un SLI est dit à réponse impulsionnelle finie (RIF) si $h[k]$ est à durée limitée. Dans le cas contraire, on dit qu'il est à réponse impulsionnelle infinie (RII).

➔ EXERCICE 11. Réponse impulsionnelle :

Donner la réponse impulsionnelle des systèmes régis par les relations entrée sorties suivantes et indiquer si le système est causal, RIF ou RII :

1 $y[k] = x[k] + \frac{1}{2}x[k-1]$

2 $y[k] = 2x[k+1] + \frac{1}{2}x[k-1]$

3 $y[k] = x[k] + x[k-1] + x[k-2]$

1.3.3. - Relation entrée-sortie d'un filtre à réponse impulsionnelle finie causale

Théorème 38 (Produit de convolution).

La sortie d'un SLI de réponse impulsionnelle finie causale h et d'entrée x , est le signal y défini par :

$$y[k] = h[k] * x[k] = \sum_{n=0}^{L-1} h[n]x[k-n] \text{ où l'opération } * \text{ est appelé } \mathbf{produit}$$

de convolution et $h[k] = 0$ pour $k \geq L \in \mathbb{N}$.

➔ EXERCICE 12. On applique un signal $x[k]$ à l'entrée d'un filtre de réponse impulsionnelle $h[k]$. Donner la réponse $y[k]$ obtenu en sortie du filtre lorsque :

1. $x[k] = \delta[k] + 2\delta[k-1]$ et $h[k] = \delta[k] + 3\delta[k-1]$;
2. $x[k] = \delta[k] + \delta[k-1]$ et $h[k] = \delta[k] - \delta[k-1]$;
3. $x[k] = \delta[k] - \frac{1}{2}\delta[k-1]$ et $h[k] = \delta[k] - 2\delta[k-1]$.



1.3.3. - Propriétés du produit de convolution

Propriété 39 (Produit de convolution).

Soient s_1, s_2, s_3 trois signaux, λ un réel et k_0 un entier. Alors :

1. **Multiplication par une constante** : $(\lambda s_1) * s_2 = \lambda(s_1 * s_2)$;
2. **Commutativité** : $s_1 * s_2 = s_2 * s_1$;
3. **Associativité** : $(s_1 * s_2) * s_3 = s_1 * (s_2 * s_3)$;
4. **Distributivité par rapport à l'addition** :
 $s_1 * (s_2 + s_3) = (s_1 * s_2) + (s_1 * s_3)$;
5. **Convolution avec une impulsion de Kronecker** : $s * \delta = s$ et
 $s[k] * \delta[k - k_0] = s[k - k_0]$.

➔ EXERCICE 13. On applique un signal $x[k]$ à l'entrée d'un filtre de réponse impulsionnelle $h[k]$. Appliquer les propriétés précédentes pour calculer la réponse $y[k]$ obtenu en sortie du filtre lorsque :

1. $x[k] = \delta[k] - 3\delta[k - 1]$ et $h[k] = 2\delta[k] + 3\delta[k - 2]$;
2. $x[k] = \delta[k] - \frac{1}{2}\delta[k - 2]$ et $h[k] = \delta[k] - 2\delta[k - 1] + \delta[k - 3]$.

2. - Plan

Introduction aux signaux discrets

De la géométrie 2D à l'algèbre linéaire nD

- Éléments de géométrie 2D

- Éléments de géométrie 3D

- Généralisation à la nD

- Combinaison linéaire : en route vers les matrices

Matrices

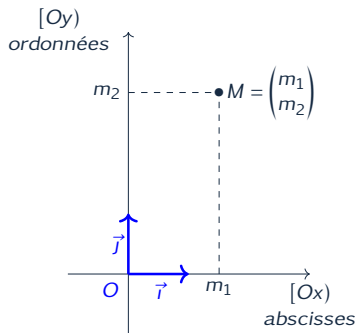
Systèmes linéaires

2.1.1. - Point dans l'espace 2D

Dans le plan (l'espace 2D), un point $M = \begin{pmatrix} m_1 \\ m_2 \end{pmatrix}$ est identifié par un couple **ordonné** de valeurs réelles m_1 et m_2 .

Muni du **repère cartésien orthonormé** de centre $O = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ et de vecteurs directeurs \vec{i} sur l'axe $[Ox)$ et \vec{j} sur l'axe $[Oy)$ le couple de valeurs $\begin{pmatrix} m_1 \\ m_2 \end{pmatrix}$ donne les **coordonnées** de M :

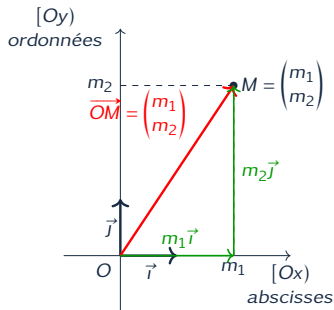
- ▶ m_1 est son **abscisse** : c'est la distance qui sépare le point M de l'axe des ordonnées
- ▶ m_2 est son **ordonnée** : c'est la distance qui sépare le point M de l'axe des abscisses



2.1.2. - Vecteurs, des déplacements

Définition 40 (Du point au vecteur).

Partant d'un point $M = \begin{pmatrix} m_1 \\ m_2 \end{pmatrix}$ dans le repère cartésien, le **vecteur** $\overrightarrow{OM} = \begin{pmatrix} m_1 \\ m_2 \end{pmatrix}$ est l'entité qui décrit le déplacement allant de O (point de départ) à M (point final). Il consiste à se déplacer de m_1 dans le sens de \vec{i} puis de m_2 dans le sens de \vec{j} . On le note : $\boxed{\overrightarrow{OM} = m_1\vec{i} + m_2\vec{j}}$.



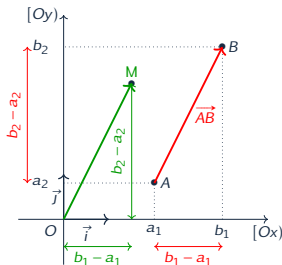
Cas particuliers : le vecteur nul, \vec{i} et \vec{j}

Le vecteur nul est $\vec{0} = \overrightarrow{OO} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$; $\vec{i} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$; $\vec{j} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$.

2.1.2. - Indépendants de leur point de départ

Définition 41 (Un vecteur à partir de ses deux extrémités).

Pour deux points $A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$, on définit le vecteur \overrightarrow{AB} par le couple de valeurs $\begin{pmatrix} b_1 - a_1 \\ b_2 - a_2 \end{pmatrix}$. Le vecteur \overrightarrow{AB} s'écrit donc : $\overrightarrow{AB} = (b_1 - a_1)\vec{i} + (b_2 - a_2)\vec{j}$.



⚠ Remarque : Puisqu'un vecteur est une **mesure de déplacement**, il est égal au vecteur \overrightarrow{OM} où M est le point $\begin{pmatrix} b_1 - a_1 \\ b_2 - a_2 \end{pmatrix}$.

➡ EXERCICE 14. Donner les coordonnées du vecteur \overrightarrow{AB} avec :

1 $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

2 $A = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$



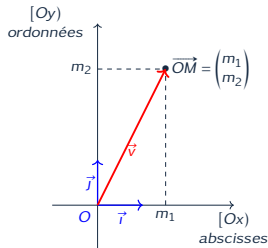
2.1.2. - Interprétation géométrique

Définition 42 (Description d'un vecteur).

Le vecteur \overrightarrow{OM} peut se décrire à l'aide :

1. d'une **direction** : celle de la droite (OM)
2. d'un **sens** : celui allant de O vers M
3. d'une **longueur** : celle du segment $[OM]$

Puisqu'il exprime un déplacement, il n'est pas nécessaire d'en exprimer les points d'extrémités et on le notera plus généralement \vec{v} .



2.1.3. - Égalité de deux vecteurs

Théorème 43 (Égalité de deux vecteurs).

Deux vecteurs $\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix}$ et $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ sont égaux

\iff leurs coordonnées sont égales :

$$\begin{cases} u_1 = v_1 & (\text{égalité des abscisses}) \\ u_2 = v_2 & (\text{égalité des ordonnées}) \end{cases}$$

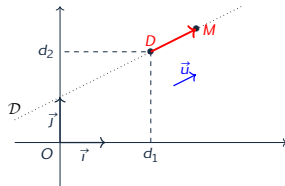
\iff leur direction, leur sens et leur longueur sont égaux.

⚠ Remarque : Deux vecteurs sont de même direction s'ils sont portés par (ou s'ils dirigent) des droites parallèles.

2.1.4. - Vecteurs colinéaires

Définition 44 (Vecteurs colinéaires).

Des vecteurs sont **colinéaires** s'ils sont de même direction .



Définition 45 (Notion de produit externe).

Soit un vecteur \vec{v} de longueur L_v . Un vecteur \vec{u} colinéaire à \vec{v} s'écrit

$\vec{u} = \lambda \cdot \vec{v}$ où λ est un réel. La longueur de \vec{u} , notée L_u , est :

$L_u = |\lambda| L_v$. L'opération " \cdot " s'appelle un **produit externe** (ou multiplication externe).

➔ EXERCICE 15. Parmi les vecteurs suivants, dire lesquels sont colinéaires :

$$\vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}_2 = \begin{pmatrix} -3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}_3 = \begin{pmatrix} -3 \\ -6 \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$$

2.1.5. - Produit externe en 2D

Définition 46 (Produit externe.).

Dans le plan 2D, le résultat du **produit externe** du réel λ et du vecteur $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ est le vecteur

$$\vec{u} = \lambda \cdot \vec{v} \text{ qui :}$$

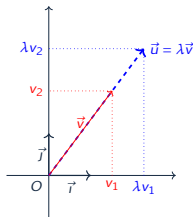
- ▶ est colinéaire à \vec{v} ;
- ▶ dont la longueur est celle de \vec{v} multipliée par $|\lambda|$;
- ▶ et dont le sens est celui de \vec{v} si $\lambda > 0$ et est opposé à \vec{v} si $\lambda < 0$.

Les coordonnées de \vec{u} sont :

$$\vec{u} = \lambda \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \lambda v_2 \end{pmatrix}; \text{ le nombre } \lambda \text{ s'appelle un scalaire.}$$

⚠ Remarques :

- ▶ Le produit étire la longueur d'un vecteur si $|\lambda| > 1$ et la contracte si $0 < |\lambda| < 1$.



2.1.5. - Propriétés du produit externe

Propriété 47 (Propriétés de ".").

Soient \vec{u}, \vec{v} deux vecteurs et λ un réel.

- ▶ Si $\lambda \neq 0$, $\vec{u} = \lambda \cdot \vec{v} \Leftrightarrow \vec{v} = \frac{1}{\lambda} \cdot \vec{u}$
- ▶ Si $\lambda = 0$, alors $\vec{u} = \lambda \cdot \vec{v} = 0 \cdot \vec{v} = \vec{0}$ (même si \vec{v} n'est pas $\vec{0}$).

Propriété 48 (Équation paramétrique de droite).

Une droite \mathcal{D} de vecteur directeur $\vec{u} \neq \vec{0}$ passant par le point D est l'ensemble des points $M = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ tels que \overrightarrow{DM} est colinéaire à \vec{u} :

$$\mathcal{D} = \left\{ M / \overrightarrow{DM} = \lambda \cdot \vec{u}, \lambda \in \mathbb{R} \right\}.$$

2.1.5. - Exercices

➔ EXERCICE 16. *Équation de droite* : donner l'équation paramétrique de la droite passant par le point A et de vecteur directeur \vec{u} avec

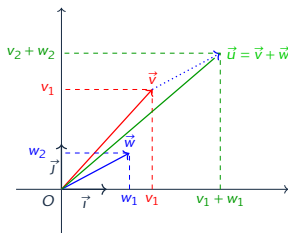
1 $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ **2** $A = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ **3** $A = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$



2.1.5. - Addition en 2D

Définition 49 (Addition +).

Dans le plan 2D, le résultat de la somme des vecteurs $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ et $\vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix}$ est le vecteur $\vec{u} = \vec{v} + \vec{w}$ dont les coordonnées sont :

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \end{pmatrix}.$$


2.1.5. - Combinaisons linéaires

Définition 50 (Combinaisons linéaires).

Étant donnés m vecteurs (ayant chacun 2 coordonnées), notés \vec{v}_j avec j variant de 1 à m et m réels, notés λ_j avec j variant de 1 à m , le vecteur

$$\vec{v} = \lambda_1 \vec{v}_1 + \lambda_2 \vec{v}_2 + \dots + \lambda_m \vec{v}_m = \sum_{j=1}^m \lambda_j \vec{v}_j$$
 est appelé **combinaison linéaire (CL)** des vecteurs \vec{v}_j et des réels λ_j .

➔ EXERCICE 17. Des CL : $\vec{v} = 2\vec{v}_1 - \vec{v}_2 + 3\vec{v}_3$ est une combinaison linéaire de $m = 3$ vecteurs avec les scalaires $\lambda_1 = 2$, $\lambda_2 = -1$ et $\lambda_3 = 3$; quelles sont les coordonnées de \vec{v} lorsque $\vec{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\vec{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ et $\vec{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}$? □

2.1.6. - L'espace vectoriel \mathbb{R}^2

Définition 51 (Espace des vecteurs \mathbb{R}^2).

L'ensemble des vecteurs $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ d'abscisse v_1 et d'ordonnée v_2 dans le repère $(0, \vec{i}, \vec{j})$ forme l'espace (ensemble) de vecteurs \mathbb{R}^2 :

$$\mathbb{R}^2 = \left\{ \vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} / v_1 \in \mathbb{R}, v_2 \in \mathbb{R} \right\}.$$

Définition 52 (Espace vectoriel $(\mathbb{R}^2, \mathbb{R}, +, \cdot)$).

L'espace de vecteurs \mathbb{R}^2 , muni de l'addition entre vecteurs et du produit externe entre un réel et un vecteur définis précédemment, définit l'espace vectoriel noté $(\mathbb{R}^2, \mathbb{R}, +, \cdot)$.

2.1.6. - Stabilité et dimension de \mathbb{R}^2

Théorème 53 (Stabilité de \mathbb{R}^2).

*Dans l'espace vectoriel $(\mathbb{R}^2, \mathbb{R}, +, \cdot)$, toute **combinaison linéaire** de vecteurs de l'espace est un vecteur de l'espace : on dit que l'espace est stable pour l'addition et la multiplication.*

Remarque : \mathbb{R}^2 est un espace à 2 dimensions (2 coordonnées par vecteurs, 2 directions \vec{i} et \vec{j} pour décrire un vecteur).

2.1.7. - Droites dans \mathbb{R}^2

Définition 54 (Équations de droite dans \mathbb{R}^2).

Dans \mathbb{R}^2 , la droite passant par un point D et de vecteur directeur \vec{u} est l'ensemble de points $M = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ du plan dont les coordonnées sont **contraintes** par **une** relation. Cette relation est soit :

- ▶ une **équation cartésienne** de la forme : $ax + by + c = 0$ avec a, b , et c trois coefficients réels et $\vec{u} = \begin{pmatrix} b \\ -a \end{pmatrix}$.
- ▶ une **équation paramétrique** de la forme $\overrightarrow{DM} = \lambda \vec{u}$ avec λ un réel associé de manière unique à x et y .

➔ EXERCICE 18. *Équation de droite* : donner l'équation de la droite passant par le point A et de vecteur directeur \vec{u} avec

1 $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

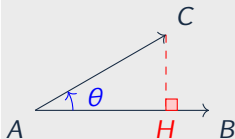
2 $A = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

3 $A = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$



2.1.8. - Produit scalaire dans \mathbb{R}^2

Rappel : Projection orthogonale d'un vecteur \vec{AC} sur \vec{AB}



Le projeté orthogonal de C sur (AB) est H . Il définit le **produit scalaire** de \vec{AC} et \vec{AB} , noté $\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle$, par la relation :

$$\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle = \overline{AH} \cdot \overline{AB} = AC \cdot AB \cdot \cos(\theta) \text{ avec :}$$

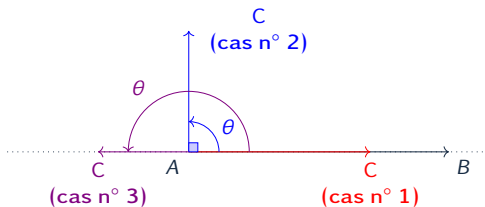
- ▶ \overline{AH} (resp. \overline{AB}) la distance algébrique (signée) entre A et H (resp. B)
- ▶ AC (resp. AB) la distance géométrique (non signée) entre A et C (resp. B)
- ▶ θ , l'angle entre les vecteurs \vec{AB} et \vec{AC}

2.1.8. - Une mesure d'alignement

Le produit scalaire de deux vecteurs $\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle = AC \cdot AB \cdot \cos(\theta)$ est un nombre réel, mesurant à la fois ① l'**alignement** de deux vecteurs et ② l'**angle** qui les séparent .

Il s'interprète dans les cas suivants de la sorte :

1. Si \vec{AC} et \vec{AB} sont colinéaires avec C et B du "même côté" de A alors $\theta = 0$ et $\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle = AC \cdot AB$ est une quantité positive (**alignement**).
2. Si \vec{AC} et \vec{AB} sont colinéaires avec C et B chacun d'un côté de A alors $\theta = \pi$ et $\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle = -AC \cdot AB$ (**alignement opposé**).
3. Si \vec{AC} et \vec{AB} sont orthogonaux alors $\theta = \frac{\pi}{2}$ et $\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle = 0$.



2.1.8. - Produit scalaire canonique

Définition 55 (Produit scalaire canonique dans \mathbb{R}^2).

Dans \mathbb{R}^2 muni de son repère orthonormé $(0, \vec{i}, \vec{j})$, le produit scalaire de deux vecteurs $\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix}$ et $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ définis par leurs coordonnées (① abscisses u_1 et v_1 et ② ordonnées u_2 et v_2) peut se calculer avec :

$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \sum_{i=1}^2 u_i v_i = u_1 v_1 + u_2 v_2$. Il est alors appelé **produit scalaire canonique**.

2.1.8. - Vecteur normal

Définition 56 (Vecteurs orthogonaux).

Deux vecteurs \vec{u} et \vec{v} sont orthogonaux lorsque $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 0$.

➔ EXERCICE 19. Parmi les vecteurs suivants, dire lesquels sont orthogonaux :

$$\vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}_2 = \begin{pmatrix} -3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}_3 = \begin{pmatrix} -3 \\ -6 \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}_4 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$



Définition 57 (Vecteur normal).

Si \vec{u} est orthogonal aux vecteurs directeurs d'une droite, on dit qu'il est normale à cette droite.

➔ EXERCICE 20. Équation de droite : donner l'équation de la droite passant par le point A et de vecteur normal \vec{u} avec

1 $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

2 $A = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

3 $A = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

2.1.9. - Norme dans \mathbb{R}^2

Le produit scalaire de deux vecteurs $\langle \vec{AC}, \vec{AB} \rangle = AC \cdot AB \cdot \cos(\theta)$ permet également de mesurer la longueur d'un vecteur :

Démonstration.

Lorsque $C = B$ avec donc un angle $\theta = 0$, on obtient :

$$\langle \vec{AB}, \vec{AB} \rangle = AB \cdot AB = AB^2, \text{ donc } AB = \sqrt{\langle \vec{AB}, \vec{AB} \rangle}.$$



Définition 58 (Norme).

La **norme** d'un vecteur \vec{v} , notée $\|\vec{v}\|$, mesurant sa longueur L_v (autrement dit la **distance** non signée entre ses deux extrémités), se définit à partir du produit scalaire par : $L_v = \|\vec{v}\| = \sqrt{\langle \vec{v}, \vec{v} \rangle}.$

⚠ Remarque : De tout vecteur \vec{v} non nul peut être déduit un **vecteur unitaire** \vec{u} (c'est à dire de longueur 1) en prenant : $\vec{u} = \frac{1}{\|\vec{v}\|} \cdot \vec{v}.$

2.1.9. - Norme canonique dans \mathbb{R}^2

Théorème 59 (Norme associée au produit scalaire canonique).

Pour un vecteur $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ défini par ses coordonnées dans le repère orthonormé $(0, \vec{i}, \vec{j})$, la norme de \vec{v} (basée sur le produit scalaire

canonique) se calcule avec :

$$\|\vec{v}\| = \sqrt{\sum_{i=1}^2 v_i^2} = \sqrt{v_1^2 + v_2^2}.$$

Définition 60 (Espace vectoriel euclidien).

L'espace vectoriel \mathbb{R}^2 muni du produit scalaire canonique (et de sa norme) est un **espace vectoriel euclidien**.

2.1.9. - Exercices

➔ EXERCICE 21. *Équations de droite :*

Dans le repère $(0, \vec{i}, \vec{j})$,

- ① Tracer puis donner un vecteur directeur de la droite \mathcal{D}_1 d'équation cartésienne $2x + 3y + 5 = 0$.
- ② Soient le point $A = \begin{pmatrix} -2 \\ 3 \end{pmatrix}$ et le vecteur $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ -4 \end{pmatrix}$. Déterminer l'équation cartésienne des droites suivantes :
 - ❶ \mathcal{D}_2 : droite parallèle à \mathcal{D}_1 et passant par A
 - ❷ \mathcal{D}_3 : droite passant par A et de vecteur directeur \vec{u}
 - ❸ \mathcal{D}_4 : droite passant par A et orthogonale à la direction \vec{u} .



2.1.9. - Exercices

➔ EXERCICE 22. *Propriété du triangle* : Dans \mathbb{R}^2 , on considère les points $A = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}$ et $C = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$. On construit ensuite les points I et J tels que $\vec{AI} = 2\vec{AB}$ et $\vec{AJ} = \frac{2}{3}\vec{AC}$.

- ① Tracer le triangle ABC et positionner les points I et J .
- ② Donner les coordonnées de I et de J .
- ③ Donner les longueurs AI et AJ .
- ④ Déterminer l'équation cartésienne de la droite (IJ) .
- ⑤ Démontrer que la droite (IJ) passe par le milieu du segment $[BC]$.



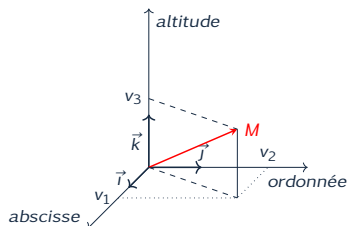
2.2.1. - L'espace vectoriel \mathbb{R}^3

Définition 61 (L'espace vectoriel \mathbb{R}^3).

L'ensemble des vecteurs $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$ avec

v_1, v_2, v_3 trois nombres réels forme l'espace vectoriel noté \mathbb{R}^3 . \vec{v} s'interprète comme un déplacement de O vers un point M dont les coordonnées dans le repère cartésien orthonormé $(O, \vec{i}, \vec{j}, \vec{k})$ sont : v_1 pour abscisse, v_2 pour ordonnée et v_3 pour altitude, avec :

$\overrightarrow{OM} = \vec{v} = v_1\vec{i} + v_2\vec{j} + v_3\vec{k}$. \vec{v} se décrit toujours comme une direction, un sens et une longueur.



⚠ Remarque : \mathbb{R}^3 définit l'espace 3D, donc un **espace de dimension 3** : 3 coordonnées/3 directions par vecteur pour décrire un déplacement.

2.2.1. - Vecteurs de l'espace 3D

Cas particulier

$$\vec{0} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; \vec{i} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; \vec{j} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \vec{k} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Théorème 62 (Égalité de deux vecteurs).

Deux vecteurs $\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix}$ et $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$ de \mathbb{R}^3 sont égaux

\iff leurs coordonnées sont égales :

$$\begin{cases} u_1 = v_1 & (\text{égalité des abscisses}) \\ u_2 = v_2 & (\text{égalité des ordonnées}) \\ u_3 = v_3 & (\text{égalité des altitudes}) \end{cases}$$

\iff leur direction, leur sens et leur longueur sont égaux.

2.2.2. - Opérations vectorielles

Définition 63 (Addition "+").

Pour deux vecteurs $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$ et $\vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix}$ de \mathbb{R}^3 , le vecteur somme est

$$\vec{u} = \vec{v} + \vec{w} = \begin{pmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \\ v_3 + w_3 \end{pmatrix}.$$

Définition 64 (Produit externe "·").

Pour un vecteur $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$ de \mathbb{R}^3 et λ un nombre réel, $\vec{u} = \lambda \cdot \vec{v}$ est un

vecteur colinéaire à \vec{v} de coordonnées $\vec{u} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \lambda v_2 \\ \lambda v_3 \end{pmatrix}$ (de même direction mais de longueur et de sens modifié par λ).

2.2.2. - Combinaisons linéaires

Définition 65 (Combinaisons linéaires).

Étant donnés ① m vecteurs (ayant chacun 3 coordonnées), notés \vec{v}_j avec j variant de 1 à m , et ② m réels, notés λ_j avec j variant de 1 à

m , le vecteur $\vec{v} = \lambda_1 \vec{v}_1 + \lambda_2 \vec{v}_2 + \dots + \lambda_m \vec{v}_m = \sum_{j=1}^m \lambda_j \vec{v}_j$ est appelé

combinaison linéaire (CL) des vecteurs \vec{v}_j et des réels λ_j .

➔ EXERCICE 23. Une CL : Quel est le vecteur résultat de la combinaison

linéaire $2\vec{v}_1 - \vec{v}_2 + 3\vec{v}_3$ avec $\vec{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\vec{v}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\vec{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$?



2.2.3. - Produit scalaire et norme dans \mathbb{R}^3

Définition 66 (Produit scalaire canonique).

Soient deux vecteurs $\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix}$ et $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$ définis par leurs

coordonnées dans le repère orthonormé $(0, \vec{i}, \vec{j}, \vec{k})$. Soient L_u et L_v leurs longueurs respectives et θ l'angle qui les sépare. On définit :

- ▶ le produit scalaire canonique de \vec{u} et \vec{v} par :

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = L_u L_v \cos(\theta) = \sum_{i=1}^3 u_i v_i = u_1 v_1 + u_2 v_2 + u_3 v_3 ; \text{ ce nombre}$$

mesure l'**alignement** de \vec{u} et \vec{v} .

- ▶ la norme associée par : $\|\vec{v}\| = L_v = \sqrt{\langle \vec{v}, \vec{v} \rangle} = \sqrt{\sum_{i=1}^3 v_i^2} = \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + v_3^2} ;$

ce nombre mesure la **longueur** de \vec{v} .

2.2.4. - Exercices

➔ EXERCICE 24. *Calculs de produit scalaire et de norme* : On considère les vecteurs $\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\vec{v} = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}$, $\vec{w} = \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}$. Calculer, à l'aide du produit scalaire canonique dans \mathbb{R}^3 , $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$, $\langle \vec{v}, \vec{w} \rangle$, $\langle \vec{w}, \vec{u} \rangle$, $\|\vec{u}\|$, $\|\vec{v}\|$, $\|\vec{w}\|$, $\|\vec{u} + \vec{v}\|$, $\|\vec{u} + \vec{w}\|$.



➔ EXERCICE 25. : Dans l'espace \mathbb{R}^3 , montrer que le triangle ayant pour sommets $A = \begin{pmatrix} 1 \\ \sqrt{2} \\ 1 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} -1 \\ -\sqrt{2} \\ -1 \end{pmatrix}$, $C = \begin{pmatrix} -\sqrt{2} \\ 0 \\ \sqrt{2} \end{pmatrix}$ est rectangle isocèle.



2.3.1. - Généralisation à la nD

On peut facilement généraliser les vecteurs de la 2D et de la 3D à la

nD : un vecteur \vec{v} est un **n-uplet ordonné** de n coordonnées $\begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$ où

les v_i sont des nombres réels.

Se généralisent aussi l'addition, la multiplication externe et la dimension. Ces opérations servent à former l'espace vectoriel $(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}, +, \cdot)$.

Se généralisent enfin le produit scalaire (mesure d'alignement) et la norme (mesure de distance) qui font de \mathbb{R}^n un espace vectoriel euclidien.

2.3.2. - Généralisation à la nD

		En 2D	En nD ($n \geq 1$)
Espace	espace vectoriel	$(\mathbb{R}^2, \mathbb{R}, +, \cdot)$	$(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}, +, \cdot)$
	Vecteurs	$\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$	$\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$
	Scalaire	$\lambda \in \mathbb{R}$	$\lambda \in \mathbb{R}$
Opérations	Addition	$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \\ \vdots \\ u_n + v_n \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \\ \vdots \\ u_n + v_n \end{pmatrix}$
	Multiplication	$\lambda \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \lambda v_2 \end{pmatrix}$	$\lambda \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \lambda v_2 \\ \vdots \\ \lambda v_n \end{pmatrix}$
	CL de m vecteurs	$\sum_{j=1}^m \lambda_j \vec{v}_j$	
	Égalité	$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} u_1 = v_1 \\ u_2 = v_2 \end{cases}$	$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} u_1 = v_1 \\ u_2 = v_2 \\ \dots \\ u_n = v_n \end{cases}$
Alignement	Produit scalaire	$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = L_u L_v \cos(\theta) = \sum_{i=1}^2 u_i v_i$	$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = L_u L_v \cos(\theta) = \sum_{i=1}^n u_i v_i$
	Norme	$\ \vec{u}\ = L_u = \sqrt{\sum_{i=1}^2 u_i^2}$	$\ \vec{u}\ = L_u = \sqrt{\sum_{i=1}^n u_i^2}$

2.3.3. - Quelques interprétations de la nD

Des exemples simples

Un vecteur nD est donc la donnée de n informations numériques ordonnées, repérées en composantes.

- ▶ $n = 4$: espace **spatio-temporel** avec abscisse, ordonnée, altitude et temps.
- ▶ $n = 3$: espace des couleurs avec leur niveau de rouge, vert, bleu.
- ▶ $n = 2$: les 2 coefficients (a_0, a_1) d'un polynôme de la forme $a_0 + a_1 X$.

Domaines d'application

- ▶ (Télé)communications (modulation/démodulation) : se repérer sur les porteuses
- ▶ Big Data : croiser des données en groupe d'intérêt
- ▶ Statistiques : par ex. profil moyen d'un étudiant validant son BUT

2.4. - CL : en route vers les matrices

Les CL $\sum_{j=1}^m \lambda_j \vec{v}_j$ impliquent une **famille** de m vecteurs (ordonnés par l'indice j), chacun défini par n coordonnées :

$$\vec{v}_1 = \begin{pmatrix} v_{1,1} \\ v_{2,1} \\ \vdots \\ v_{n,1} \end{pmatrix}, \quad \vec{v}_2 = \begin{pmatrix} v_{1,2} \\ v_{2,2} \\ \vdots \\ v_{n,2} \end{pmatrix}, \dots, \quad \vec{v}_m = \begin{pmatrix} v_{1,m} \\ v_{2,m} \\ \vdots \\ v_{n,m} \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} \text{abscisse} \\ \text{ordonnée} \\ \vdots \end{matrix}$$

Cette famille peut se manipuler par le biais d'un tableau appelé **matrice** dont les m colonnes sont les n coordonnées des m vecteurs :

$$A = \begin{pmatrix} \vec{v}_1 & \vec{v}_2 & \dots & \vec{v}_m \\ \begin{pmatrix} v_{1,1} & v_{1,2} & \dots & v_{1,m} \\ v_{2,1} & v_{2,2} & \dots & v_{2,m} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ v_{n,1} & v_{n,2} & \dots & v_{n,m} \end{pmatrix} \end{pmatrix}$$

3. - Plan

Introduction aux signaux discrets

De la géométrie 2D à l'algèbre linéaire nD

Matrices

- Algèbre des matrices

- Déterminant d'une matrice

Systèmes linéaires

3.1.1. - Qu'est-ce qu'une matrice ?

Définition 67 (Matrice à n lignes et m colonnes).

Une matrice A de n lignes et m colonnes est définie par $n \times m$ coefficients, réels ou complexes, identifiés par deux indices (dits de ligne et de colonne) rangé dans un "tableau" : le coefficient $a_{i,j}$ désigne le coefficient de A à la $i^{\text{ème}}$ ligne et la $j^{\text{ème}}$ colonne. La matrice A peut alors être représentée par :

$$A = \begin{array}{c} \begin{array}{c} \text{colonne } j \\ \leftarrow m \end{array} \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,j} & \dots & a_{1,m} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,j} & \dots & a_{2,m} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i,1} & a_{i,2} & \dots & a_{i,j} & \dots & a_{i,m} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \dots & a_{n,j} & \dots & a_{n,m} \end{pmatrix} \begin{array}{c} \rightarrow n \\ \text{ligne } i \end{array} \end{array}$$

3.1.1. - Qu'est-ce qu'une matrice ?

⚠ Remarques :

- ▶ De façon plus compacte, la matrice A est notée : $A = (a_{i,j})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m}$.
- ▶ Les pointillés traduisent une suite logique dans les coefficients et leurs indices.
- ▶ En algèbre linéaire, chaque colonne de la matrice représente les n coordonnées d'un vecteur.

Exemple 68 (Une matrice).

$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \end{pmatrix}$ est une matrice ayant $n = 2$ lignes et $m = 4$ colonnes donc avec 8 coefficients : $a_{1,1} = 1$, $a_{1,2} = 2$, $a_{1,3} = 3$, $a_{1,4} = 4$, $a_{2,1} = 5$, $a_{2,2} = 6$, $a_{2,3} = 7$ et $a_{2,4} = 8$.

Dans un contexte d'algèbre linéaire, A désigne la famille de 4 vecteurs du plan 2D, donnés par leurs coordonnées : $\vec{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \end{pmatrix}$,

$\vec{v}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \end{pmatrix}$, $\vec{v}_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 7 \end{pmatrix}$ et $\vec{v}_4 = \begin{pmatrix} 4 \\ 8 \end{pmatrix}$.

3.1.1. - Ensemble des matrices

Bien que les coefficients des matrices puissent être complexes, on se limitera dans le cadre de ce cours aux coefficients réels.

! Remarque : L'ensemble des matrices de n lignes et m colonnes à coefficients réels est noté $\mathcal{M}_{n \times m}(\mathbb{R})$.

Définition 69 (Matrice nulle).

Une **matrice nulle** est une matrice dont tous les coefficients sont nuls. On la note $\mathbf{O}_{n \times m}$ lorsqu'elle a n lignes et m colonnes :

$$\mathbf{O}_{n \times m} = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \xleftarrow{m} \xrightarrow{} \\ \xleftarrow{} \xrightarrow{n} \end{matrix}$$

3.1.2. - Matrices carrées

Définition 70 (Matrice carrée).

Une **matrice carrée** est une matrice ayant autant de lignes que de colonnes (autrement dit $n = m$). On dit qu'elle est de **taille** n .

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \dots & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

diagonale

Elle possède une *diagonale* formée par les coefficients $a_{i,i}$ avec i variant de 1 à n .

⚠ Remarque : L'ensemble des matrices carrées de taille n à coefficients réels est $\mathcal{M}_{n \times n}(\mathbb{R})$, noté également (pour simplifier) $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$.

3.1.2. - Matrices diagonales

Définition 71 (Matrice diagonale).

Une **matrice diagonale** A est une matrice carrée de taille n dont tous les coefficients $a_{i,j}$ sont nuls, sauf ceux de la diagonale (les $a_{i,i}$ avec i variant de 1 à n). Elle prend la forme :

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{2,2} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

 $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est diagonale $\iff \forall i \neq j, a_{i,j} = 0$

3.1.2. - Matrices identités

Définition 72 (Matrice identité).

La **matrice identité de taille n** est une matrice carrée diagonale dont tous les éléments diagonaux sont égaux à 1. On la note :

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

$\text{III } A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est la matrice identité $\iff a_{i,j} = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases}$

3.1.2. - Matrices triangulaires

Définition 73 (Matrices triangulaires supérieures).

On appelle **matrice triangulaire supérieure** une matrice carrée A dont tous les coefficients $a_{i,j}$ tels que $i > j$ (donc *au dessous de la diagonale*) sont nuls, soit :

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ 0 & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

III $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est triangulaire supérieure $\iff a_{i,j} = 0$ si $i < j$

3.1.2. - Matrices triangulaires

Définition 74 (Matrices triangulaires inférieures).

On appelle **matrice triangulaire inférieure** une matrice carrée A dont tous les coefficients $a_{i,j}$ tels que $i < j$ (donc *en dessus de la diagonale*) sont nuls, soit :

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ a_{n,1} & \dots & a_{n,n-1} & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

III $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est triangulaire inférieur $\iff a_{i,j} = 0$ si $i > j$

⚠ Remarque : Une matrice diagonale est à la fois triangulaire supérieure et triangulaire inférieure.

3.1.2. - Vecteurs lignes et vecteurs colonnes

Définitions 75 (Vecteur ligne et vecteur colonne).

On appelle :

- ▶ **vecteur ligne** : une matrice possédant une seule ligne ($n = 1$) et plusieurs (m) colonnes, soit : $A = (a_{1,1} \quad \cdots \quad a_{1,m})$
- ▶ **vecteur colonne** : une matrice possédant plusieurs (n) lignes et une seule colonne ($m = 1$), soit : $A = \begin{pmatrix} a_{1,1} \\ \vdots \\ a_{n,1} \end{pmatrix}$

3.1.2. - Symétrie des matrices

Définition 76 (Matrice carrée symétrique).

Une matrice carrée A est **symétrique** si ses coefficients vérifient $a_{i,j} = a_{j,i}$ pour tout i et j :

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & \dots & a_{1,n} \\ a_{1,2} & a_{2,2} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & a_{n-1,n} \\ a_{1,n} & \dots & \dots & a_{n-1,n} & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

$A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est symétrique lorsque $\forall 1 \leq i,j \leq n, a_{i,j} = a_{j,i}$

3.1.2. - Symétrie des matrices

Définition 77 (Matrice carrée antisymétrique).

Une matrice carrée A est **antisymétrique** si ses coefficients vérifient $a_{i,j} = -a_{j,i}$ pour tout i et j :

$$A = \begin{pmatrix} 0 & a_{1,2} & \dots & \dots & a_{1,n} \\ -a_{1,2} & 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & a_{n-1,n} \\ -a_{1,n} & \dots & \dots & -a_{n-1,n} & 0 \end{pmatrix}$$

III $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est antisymétrique lorsque $\forall 1 \leq i,j \leq n, a_{i,j} = -a_{j,i}$

3.1.2. - Des exemples

Exemple 78 (Des exemples des matrices).

Matrice	$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$	$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$	$C = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$
Dimension	2×2	3×2	3×3
Carrée	✓	✗	✓
Diagonale	✗	✗	✓
Triang. supérieure	✓	✗	✓
Triang. inférieure	✗	✗	✓
Symétrique	✗	✗	✓

3.1.3. - Égalité de matrices

Théorème 79 (Égalité de matrices).

Soient $A = (a_{i,j})$ et $B = (b_{i,j})$ deux matrices de taille $n \times m$. Alors $A = B$ si et seulement si, pour tous indices i et j , $a_{i,j} = b_{i,j}$.

Exemple 80 (Égalité de matrices).

- ▶ $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \Leftrightarrow a = 1 \text{ et } b = 2 \text{ et } c = 3 \text{ et } d = 4$
- ▶ $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = O_2 \Leftrightarrow a = b = c = d = 0$

3.1.3. - Transposée d'une matrice

Définition 81 (Transposée d'une matrice).

Soit une matrice $A = (a_{i,j}) = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,m} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,m} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \cdots & a_{n,m} \end{pmatrix}$ de taille $n \times m$.

La transposée de A , notée A^T , est la matrice de taille $m \times n$ définie

$$\text{par : } A^T = (a_{j,i}) = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{2,1} & \cdots & a_{n,1} \\ a_{1,2} & a_{2,2} & \cdots & a_{n,2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{1,m} & a_{2,m} & \cdots & a_{n,m} \end{pmatrix}.$$

⚠ Remarque : La transposition transforme les colonnes d'une matrice A en lignes de A^T ; elle transforme donc un vecteur colonne en vecteur ligne (et réciproquement).

3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 26. : Calculer la transposée de $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -5 \\ 2 & -3 & -1 & -2 \\ -1 & -2 & 2 & 1 \\ -2 & -6 & 1 & -3 \\ 1 & 5 & 3 & 2 \end{pmatrix}$.



3.1.3. - Addition

Définition 82 (Addition de deux matrices).

Soient $A = (a_{i,j})$ et $B = (b_{i,j})$ deux matrices de taille $n \times m$. La somme de A et B est la matrice de taille $n \times m$:

$$A + B = (a_{i,j} + b_{i,j}) = \begin{pmatrix} a_{1,1} + b_{1,1} & \cdots & a_{1,m} + b_{1,m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} + b_{n,1} & \cdots & a_{n,m} + b_{n,m} \end{pmatrix}.$$

! Remarque : l'addition matricielle généralise l'addition vectorielle en travaillant colonne par colonne.

Exemple 83.

La somme de $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -1 & -2 \end{pmatrix}$ est :

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

3.1.3. - Multiplication par un scalaire

Définition 84 (Multiplication (externe) d'une matrice par un scalaire).

Soient $A = (a_{i,j})$ une matrice de taille $n \times m$ et λ un réel ou un complexe. Le produit externe de A par λ est la matrice B de taille

$$n \times m \text{ valant } B = \lambda \cdot A = (\lambda a_{i,j}) = \begin{pmatrix} \lambda a_{1,1} & \cdots & \lambda a_{1,m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda a_{n,1} & \cdots & \lambda a_{n,m} \end{pmatrix}.$$

Exemple 85.

$$\text{Pour } A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \text{ et } \lambda = 2, \text{ on obtient } 2 \cdot A = \begin{pmatrix} 2 \times 1 & 2 \times 2 \\ 2 \times 3 & 2 \times 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 8 \end{pmatrix}$$

3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 27. *Factoriser les matrices suivantes :*

$$A = \begin{pmatrix} 2^3 & 2^4 \\ 2^5 & 2^8 \end{pmatrix} \text{ et } B = A + 4 \times \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}.$$



➔ EXERCICE 28. *Transposition :* Soit A une matrice carrée de taille n . Montrer que $A + A^T$ est une matrice symétrique et que $A - A^T$ est une matrice antisymétrique. On pourra illustrer la démonstration avec la matrice

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



3.1.3. - Multiplication d'une matrice et d'un vecteur

Définition 86 (Multiplication d'une matrice et d'un vecteur).

Soient $A = (a_{i,j})$ une matrice de taille $n \times m$ et $U = (u_i)$ un vecteur colonne de m lignes. Le produit de A par le vecteur U , noté $A \times U$ ou AU , est le **vecteur colonne** $V = (v_i)$ de n lignes dont les

coefficients pour tout indice de ligne i sont :

$$v_i = \sum_{p=1}^m a_{i,p} u_p.$$

Remarques :

- ▶ Le produit n'existe que si les dimensions de A et de U concordent : il faut que le nombre de colonnes de A soit égal au nombre de lignes de U
- ▶ Le produit entre une matrice et un vecteur a un **sens d'écriture** : UA n'existe pas (toujours)

3.1.3. - Calcul de AU

3.1.3. - Exemple

Exemple 87 (Produit entre une matrice et un vecteur).

Le produit entre la matrice $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$ (de taille 2×3) et le

vecteur $U = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ (de taille 3×1) est le vecteur V de taille 2×1 dont

les coefficients sont :

$$\blacktriangleright v_1 = \sum_{p=1}^3 a_{1,p} u_p = a_{1,1} u_1 + a_{1,2} u_2 + a_{1,3} u_3 = 1.1 + 2.(-1) + 3.0 = -1$$

$$\blacktriangleright v_2 = \sum_{p=1}^3 a_{2,p} u_p = a_{2,1} u_1 + a_{2,2} u_2 + a_{2,3} u_3 = 4.1 + 5.(-1) + 6.0 = -1$$

$$\text{Donc } V = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

3.1.3. - Application : Combinaison linéaire

Écriture matricielle d'une combinaison linéaire

Soient m de vecteurs $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_m$ ayant chacun n coordonnées (notées $v_{i,j}$ pour le vecteur \vec{v}_i) et m réels λ_j . La combinaison linéaire

$\vec{v} = \sum_{j=1}^m \lambda_j \vec{v}_j$ est un vecteur dont les n coordonnées sont données

par le vecteur colonne $\mathbf{V} = \mathbf{A} \mathbf{U}$ avec :

$$\begin{array}{c} \vec{v}_1 \quad \vec{v}_2 \quad \vec{v}_m \end{array}$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} v_{1,1} & v_{1,2} & \dots & v_{1,m} \\ v_{2,1} & v_{2,2} & \dots & v_{2,m} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ v_{n,1} & v_{n,2} & \dots & v_{n,m} \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad \mathbf{U} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix}$$

3.1.3. - Application : produit scalaire

Écriture matricielle d'un produit scalaire

Soient 2 vecteurs \vec{u} et \vec{v} définis par leurs coordonnées $\mathbf{U} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}$ et

$\mathbf{V} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$. Alors le produit scalaire canonique de \vec{u} et \vec{v} se calcule

avec : $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \sum_{i=1}^n u_i v_i = \mathbf{U}^T \mathbf{V}$ où T désigne l'opération de transposition.

⚠ Remarque : Le résultat de $\mathbf{U}^T \mathbf{V}$ est factuellement une **matrice** ne contenant qu'un terme ; par souci de simplicité, il est vu comme un nombre réel (ici le résultat du produit scalaire).

3.1.3. - Application : norme

Écriture matricielle de la norme

Soit un vecteur \vec{v} défini par ses coordonnées $\mathbf{V} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$. Alors la norme

de \vec{v} (associée au produit scalaire canonique) se calcule avec :

$$\|\vec{v}\| = \sqrt{\langle \vec{v}, \vec{v} \rangle} = \sqrt{\sum_{i=1}^n v_i^2} = \sqrt{\mathbf{V}^T \mathbf{V}} \quad \text{où } ^T \text{ désigne l'opération de transposition.}$$

3.1.3. - Multiplication de matrices

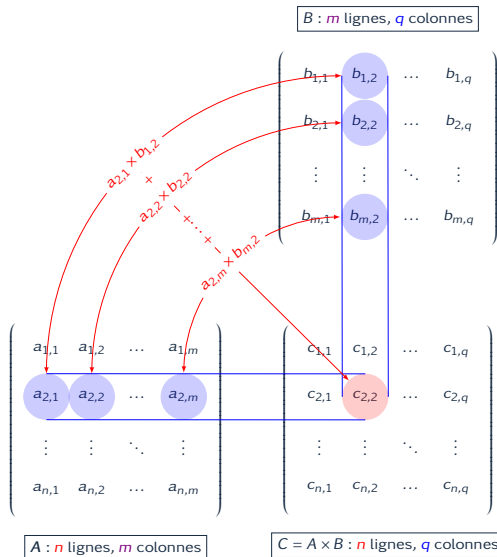
Définition 88 (Multiplication de deux matrices).

Soient $A = (a_{i,j})$ une matrice de taille $n \times m$ et $B = (b_{j,k})$ une matrice de taille $m \times q$. Alors le produit de A et B , noté $A \times B$ ou AB , est la matrice $C = (c_{i,k})$ de n lignes et q colonnes telle que pour tout indice

de ligne i et tout indice de colonne k :

$$c_{i,k} = \sum_{j=1}^m a_{i,j} b_{j,k}.$$

3.1.3. - Multiplication de matrices



3.1.3. - Exemple

Exemple 89 (Produit de

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & 1 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \text{ par}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}).$$

- ▶ $c_{1,1} = 1 \times 1 + 2 \times 4 + 3 \times 7 = 30$
- ▶ $c_{1,2} = 1 \times 2 + 2 \times 5 + 3 \times 8 = 36$
- ▶ $c_{1,3} = 1 \times 3 + 2 \times 6 + 3 \times 9 = 42$
- ▶ $c_{2,1} = (-1) \times 1 + 0 \times 4 + 1 \times 7 = 6$
- ▶ $c_{2,2} = (-1) \times 2 + 0 \times 5 + 1 \times 8 = 6$
- ▶ $c_{2,3} = (-1) \times 3 + 0 \times 6 + 1 \times 9 = 6$
- ▶ $c_{3,1} = 4 \times 1 + 5 \times 4 + 6 \times 7 = 66$
- ▶ $c_{3,2} = 4 \times 2 + 5 \times 5 + 6 \times 8 = 81$

3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 29. *Produit matriciel* :

On considère les matrices $A = \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ -3 & 0 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \end{pmatrix}$ et $C = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$.

Calculer les produits AB , BA , AC , CA , BC et CB , lorsqu'ils ont un sens. □

➔ EXERCICE 30. *Commutativité* :

Soient $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, et $B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ -1 & -3 & 1 \\ 0 & -2 & 5 \end{pmatrix}$. Calculer, après avoir justifié

leur existence les matrices AB et BA . Qu'en déduisez-vous? □

3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 31. *Produit matriciel :*

Soient $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ -1 & -3 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ et $C = \begin{pmatrix} -2 & 3 \\ 3 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$.

- ① Calculer, lorsque cela est possible, les produits suivants : AB , BA , AC , CA , BC , CB .
- ② Calculer, après avoir justifié leur existence, les matrices suivantes : $A + 2CB$, $A(CB)$, $(AC)B$, $C(BA^2)$.



3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 32. *Matrice (DS UFA 2011)* : Soient $A = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & a \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} c & 0 \\ d & c \end{pmatrix}$

deux matrices définies par les paramètres réels a, b, c et d . Les trois questions suivantes sont indépendantes.

- ① Calculer AB puis BA . Donner toutes les valeur(s) de a, b, c et d pour lesquelles on a $AB = BA$?
- ② Calculer $(A + B)^2$, puis $A^2 + 2AB + B^2$. Qu'en concluez-vous ?
Pouvait-on s'attendre à ce résultat ?



3.1.3. - Puissances de matrices

Définition 90 (Puissance entière de matrice carrée de taille n).

Soit A une matrice carrée de taille n . On définit :

- ▶ A à la puissance 0 par : $A^0 = I_n$, où I_n est la matrice identité ;
- ▶ A à la puissance 1 par : $A^1 = A$;
- ▶ A à la puissance k avec k un entier naturel non nul, par

$$A^k = \underbrace{A \times A \times \cdots \times A}_{k \text{ fois}}.$$

3.1.3. - Exercice

➔ EXERCICE 33. *Puissance d'une matrice* : Soit $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$. Calculer

A^2, A^3, A^4 puis A^n pour n entier quelconque.



3.1.3. - Exercices : Matrices diagonales

➔ EXERCICE 34. *Matrices diagonales* : Soient D_n et Δ_n les matrices $n \times n$

définies par : $D_n = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & d_n \end{pmatrix}$ et $\Delta_n = \begin{pmatrix} \delta_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \delta_n \end{pmatrix}$.

- ① Ces matrices sont-elles : carrée? triangulaire supérieure? triangulaire inférieure? diagonale? symétrique?
- ② Calculer, après avoir justifié leur existence et pour deux entiers n et k quelconques, les matrices :

① D_2^2, D_2^3, D_2^k

② D_3^2, D_3^3, D_3^k

③ D_n^2, D_n^3, D_n^k

- ③ Calculer, après avoir justifié leur existence, les matrices :

① $D_2\Delta_2, \Delta_2D_2$

② $D_3\Delta_3, \Delta_3D_3$

③ $D_n\Delta_n, \Delta_nD_n$

Qu'en déduisez-vous?

3.1.3. - Matrice inverse

Définition 91 (Matrice inverse).

Soit A une matrice carrée de taille n . On dit que A est **inversible** s'il existe une matrice appelée **inverse** et notée A^{-1} (carrée de taille n) telle que $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$.

Théorème 92 (Unicité de l'inverse).

L'inverse d'une matrice est unique.

3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 35. *Inverse d'une matrice 2×2 :*

Soit $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ une matrice 2×2 dont les coefficients a, b, c, d sont réels et tels que $ad - bc \neq 0$. Démontrer que la matrice inverse de A est

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



➔ EXERCICE 36. : $\begin{pmatrix} -3 & 5 & 6 \\ -1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$ est-elle l'inverse de $\begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ -1 & 3 & 0 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$?



➔ EXERCICE 37. *Inverse d'une matrice diagonale :* Soit $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ une matrice diagonale dont les coefficients diagonaux $a_{i,i}$ sont non nuls. Montrer que $A^{-1} = \text{diag}(\frac{1}{a_{1,1}}, \frac{1}{a_{2,2}}, \dots, \frac{1}{a_{n,n}})$.



3.1.3. - Exercices

➔ EXERCICE 38. *Inverser une matrice sans (trop) de calcul :*

- ① Soit $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$. Montrer que $A^2 = 2I_3 - A$. En déduire que A est inversible et calculer A^{-1} .
- ② Soit A une matrice telle que $A^3 - A = 4I_3$. En déduire que A est inversible et calculer A^{-1} .
- ③ Soit $A = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ 2 & -3 \end{pmatrix}$. Montrer que $A^2 + A = 2I_2$. En déduire que A est inversible et calculer A^{-1} .



3.1.4. - Propriétés de la multiplication

Théorème 93 (Associativité de la multiplication matricielle).

Soient A, B, C trois matrices. Alors $A(BC) = (AB)C$.

La multiplication matricielle n'est pas commutative

AB n'est quasiment jamais égal à BA . Plus précisément :

- ▶ Si $A \in \mathcal{M}_{n \times p}(\mathbb{R})$ et $B \in \mathcal{M}_{p \times q}(\mathbb{R})$, alors AB existe et appartient à $\mathcal{M}_{n \times q}(\mathbb{R})$, mais BA n'existe pas (sauf si $n = q$)!!!
- ▶ Si $n = q$, $AB \in \mathcal{M}_{n \times q}(\mathbb{R})$ et $BA \in \mathcal{M}_{q \times n}(\mathbb{R})$ mais les matrices sont de tailles différentes si $n \neq p$!!!
- ▶ Enfin, même si $n = p = q$, le produit ne commute pas forcément!

3.1.4. - Propriétés des opérateurs

Soient A, B deux matrices de taille $n \times m$, C et D deux matrices de taille $m \times q$ et λ, μ deux nombres réels.

Théorème 94 (Propriétés de l'addition et de la multiplication externe).

1. *Commutativité de l'addition et de la multiplication externe :*

① $A + B = B + A$

② $\lambda \cdot A = A \cdot \lambda$

2. *Associativité de l'addition et de la multiplication externe :*

① $A + (B + C) = (A + B) + C.$

② $\lambda \cdot (\mu \cdot A) = (\lambda \times \mu) \cdot A$

③ $\lambda \cdot (AB) = (\lambda \cdot A)B = A(\lambda \cdot B)$

3. *Distributivité de la multiplication sur l'addition :*

① $A(C + D) = AC + AD$

② $(A + B)C = AC + BC$

③ $\lambda \cdot (A + B) = \lambda \cdot A + \lambda \cdot B$

④ $(\lambda + \mu) \cdot A = \lambda \cdot A + \mu \cdot A$

3.1.4. - Exercices

➔ EXERCICE 39. *Commutant* : Soient a et b des réels non nuls et $A = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & a \end{pmatrix}$. Trouver l'ensemble des matrices $B \in \mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ qui commutent avec A , c'est-à-dire telles que $AB = BA$.



➔ EXERCICE 40. *Propriétés des opérations sur les matrices* : Montrer que :

- ① l'addition de matrices est une opération associative et commutative,
- ② la multiplication de matrices est une opération associative mais pas toujours commutative,
- ③ la multiplication est distributive sur l'addition,
- ④ pour toute matrice A de taille $n \times p$, $AI_p = I_n A = A$.



3.1.4. - Propriétés de la transposition

Théorème 95 (Propriétés de la transposée).

Soient A et B deux matrices de taille $n \times m$ et C une matrice de taille $m \times p$. Alors :

- ▶ $(A + B)^T = A^T + B^T$
- ▶ $(AC)^T = C^T A^T$

➔ EXERCICE 41. *Démonstration autour de la transposition :*

Soient A et B deux matrices. Soit λ un nombre réel. Montrer que :

$$\textcircled{1} (\lambda A)^T = \lambda A^T$$

$$\textcircled{2} (A + B)^T = A^T + B^T$$

$$\textcircled{3} (AB)^T = B^T A^T$$



3.1.4. - Propriétés des matrices identités et des matrices nulles

Soient A une matrice de taille $n \times m$, et q un nombre entier.

Théorème 96 (Propriétés des matrices identités).

- ▶ I est l'élément neutre de la multiplication : $I_n A = A$ et $A I_m = A$
- ▶ pour tout entier k , $(I_n)^k = I_n$

Théorème 97 (Propriétés des matrices nulles).

- ▶ 0 est l'élément neutre de l'addition : $0_{n \times m} + A = A + 0_{n \times m} = A$
- ▶ $0_{q \times n} A = 0_{q \times m}$ et $A 0_{m \times q} = 0_{n \times q}$
- ▶ pour tout entier $k > 0$, $(0_n)^k = 0_n$.

3.1.4. - Propriété des matrices inverses

Théorème 98 (Propriété).

Soient A et B deux matrices carrées inversibles de même taille. Alors

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



Remarque : Attention

$$(A + B)^{-1} \neq A^{-1} + B^{-1}$$

3.1.4. - Exercice

➔ EXERCICE 42. *Annulateur* : On considère les matrices $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}$,

$B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ et $C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & -1 \end{pmatrix}$. Calculer AB et AC . Que constate-t-on?

La matrice A peut-elle être inversible? Trouver toutes les matrices $F \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$ telles que $AF = \mathbf{0}_3$.



3.2.1. - Définitions

Définition 99 (Notation).

Soit $A = (a_{i,j})$ une matrice carrée de taille n à coefficients réels. Le déterminant de A est un nombre réel unique, noté :

$$\det(A) = \begin{vmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,n} \end{vmatrix}$$

⚠ Remarque : Dire que $\det(A) = \det(B)$ ne signifie pas forcément que $A = B$.

3.2.2. - Déterminant d'une matrice d'ordre 1

Théorème 100 (Déterminant d'une matrice carrée d'ordre 1).

Soit $A = \begin{pmatrix} a \end{pmatrix}$ une matrice carrée d'ordre 1. Alors :

$$\det(A) = |a| = a$$

Exemple 101 (Déterminant).

Soit $A = \begin{pmatrix} 2 \end{pmatrix}$. Alors $\det(A) = 2$.

3.2.2. - Déterminant d'une matrice d'ordre 2

Théorème 102 (Déterminant d'une matrice carrée d'ordre 2).

Le déterminant d'une matrice carrée $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ d'ordre 2 est :

$$\det(A) = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$$

Exemple 103 (Une matrice carrée d'ordre 2).

Soit $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$. Alors $\det(A) = 1 \times 4 - 2 \times 3 = -2$.

Aide mnémotechnique ?  $\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - cb$

3.2.2. - Exercice

➔ EXERCICE 43. *Déterminants* : Calculer les déterminants suivants :

$$\textcircled{1} \Delta_1 = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{vmatrix} \quad \textcircled{2} \Delta_2 = \begin{vmatrix} 1 & \sqrt{2} \\ 3 & 2 \end{vmatrix} \quad \textcircled{3} \Delta_3 = \begin{vmatrix} 1 & \sqrt{2} \\ 0 & -1 \end{vmatrix} \quad \textcircled{4} \Delta_4 = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 3 & 1 \end{vmatrix}$$



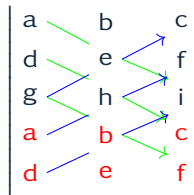
3.2.2. - Déterminant d'une matrice d'ordre 3

Théorème 104 (Règle de Sarrus).

Le déterminant d'une matrice carrée $A = \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix}$ d'ordre 3 est :

$$\det(A) = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} = aei + bfg + cdh - ceg - bdi - afh$$

💡

$$\begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} = aei + dhc + gbf - (gec + ahf + dbi)$$


3.2.2. - Exercice

➔ EXERCICE 44. *Déterminants* : Calculer les déterminants suivants, en utilisant la méthode la plus judicieuse :

$$\textcircled{1} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 \end{vmatrix} \quad \textcircled{2} \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ 2 & 0 & -1 \end{vmatrix} \quad \textcircled{3} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 \end{vmatrix} \quad \textcircled{4} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 3 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & -1 \end{vmatrix}$$



3.2.2. - Cofacteur

Définition 105 (Cofacteur).

Soit $A = (a_{i,j})$ une matrice carrée. Le **cofacteur** associé au **coefficient** $a_{i,j}$, noté $\text{cof}_{i,j}$, est le déterminant de la matrice $A_{i,j}$ obtenue en supprimant la ligne i et la colonne j de la matrice A , multiplié par $(-1)^{i+j}$:

$$\text{cof}_{i,j} = (-1)^{i+j} \det(A_{i,j})$$

3.2.2. - Développement suivant une colonne

Théorème 106 (Déterminant d'une matrice carrée d'ordre n avec développement suivant une colonne).

Soit $A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,j} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ a_{i,1} & \cdots & a_{i,j} & \cdots & a_{i,n} \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,j} & \cdots & a_{n,n} \end{pmatrix}$ une matrice à coefficients réels. Soit

j l'indice d'une colonne de A . Le déterminant de A se calcule en développant par rapport à la colonne j avec :

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{i,j} \operatorname{cof}_{i,j}$$

3.2.2. - Développement suivant une ligne

Théorème 107 (Déterminant d'une matrice carrée d'ordre n avec développement suivant une ligne).

Soit $A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,j} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \ddots & & \vdots \\ a_{i,1} & \cdots & a_{i,j} & \cdots & a_{i,n} \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,j} & \cdots & a_{n,n} \end{pmatrix}$ une matrice à coefficients réels. Soit i

l'indice d'une ligne de A . Le déterminant de A se calcule en développant par rapport à la ligne i avec :

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} \operatorname{cof}_{i,j}$$

3.2.2. - Exemple

Exemple 108 (Déterminant de $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$).

Pour l'exemple, on choisit de développer suivant la 1ère ligne. Alors :

$$\det(A) = \begin{vmatrix} \color{red}{1} & \color{blue}{2} & \color{green}{3} \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{vmatrix} = (-1)^{1+1} \times \color{red}{1} \times \underbrace{\begin{vmatrix} \cancel{\color{red}{1}} & \cancel{\color{blue}{2}} & \cancel{\color{green}{3}} \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{vmatrix}}_{\det(A_{1,1})} + (-1)^{1+2} \times$$

$$\color{blue}{2} \times \underbrace{\begin{vmatrix} \cancel{\color{red}{1}} & \cancel{\color{blue}{2}} & \cancel{\color{green}{3}} \\ 4 & \cancel{\color{blue}{5}} & 6 \\ 7 & \cancel{\color{blue}{8}} & 9 \end{vmatrix}}_{\det(A_{1,2})} + (-1)^{1+3} \times \color{green}{3} \times \underbrace{\begin{vmatrix} \cancel{\color{red}{1}} & \cancel{\color{blue}{2}} & \cancel{\color{green}{3}} \\ 4 & 5 & \cancel{\color{green}{6}} \\ 7 & 8 & \cancel{\color{green}{9}} \end{vmatrix}}_{\det(A_{1,3})} =$$

$$+ \color{red}{1} \times (5 \times 9 - 8 \times 6) - \color{blue}{2} \times (4 \times 9 - 7 \times 6) + \color{green}{3} \times (4 \times 8 - 7 \times 5) = 0$$

3.2.2. - Exercice

➔ EXERCICE 45. Calculez le déterminant : $d = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 \\ 1 & \pi & e & \frac{3}{17} \\ \sqrt{3} & \sqrt{2} & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 0 & 4 \end{vmatrix}$



➔ EXERCICE 46. Calculez les déterminants suivants :

1 $\Delta_1 = \begin{vmatrix} 1 & 3 & -2 & 2 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{vmatrix}$

2 $\Delta_2 = \begin{vmatrix} 1 & 3 & -2 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{vmatrix}$

3 $\Delta_3 = \begin{vmatrix} 0 & 3 & -2 & 2 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 3 & 1 & 1 \end{vmatrix}$

4 $\Delta_4 = \begin{vmatrix} 1 & 3 & -2 & 2 \\ 2 & 2 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 2 \\ 4 & 1 & 1 & 1 \end{vmatrix}$



3.2.2. - Exercice

➔ EXERCICE 47. Règle de Sarrus : Démontrer la règle de Sarrus

$$\begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} = aei + bfg + cdh - ceg - bdi - afh \text{ en utilisant le développement}$$

suivant une ligne ou une colonne du théorème 106.



3.2.2. - Déterminant - cas particuliers

Théorème 109 (Déterminant d'une matrice diagonale).

Soit A une matrice diagonale de taille n . Alors :

$$\det(A) = \begin{vmatrix} a_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_{n,n} \end{vmatrix} = a_{1,1} a_{2,2} \cdots a_{n,n} = \prod_{i=1}^n a_{i,i}$$

Théorème 110 (Déterminant d'une matrice triangulaire).

Soit $A = (a_{i,j})$ une matrice triangulaire de taille n . Alors son déterminant est le produit des termes diagonaux :

$$\det(A) = a_{1,1} a_{2,2} \cdots a_{n,n} = \prod_{i=1}^n a_{i,i}$$

3.2.3. - Propriétés des déterminants

Théorème 111 (Propriétés des déterminants).

1. *Multipliation par un scalaire : Soient A une matrice carrée de taille n et λ un réel. Alors :* $\det(\lambda A) = \lambda^n \det(A)$.
2. *Déterminant d'un produit de matrices : Soient A et B deux matrices carrées de taille n . Alors :* $\det(AB) = \det(A) \det(B)$.
3. *Déterminant d'une matrice transposée : Soit A une matrice carrée de taille n . Alors :* $\det(A^T) = \det(A)$.

Théorème 112 (Permutation de deux lignes ou de deux colonnes).

Lorsqu'on permute deux lignes ou deux colonnes d'une matrice dont on calcule le déterminant, le déterminant est multiplié par -1 .

3.2.3. - Propriétés des déterminants

Théorème 113 (Linéarité par rapport aux colonnes).

Soient α, β deux réels. Lorsque la colonne j d'une matrice s'exprime comme la combinaison linéaire de 2 vecteurs ($a_{i,j}$) et ($a'_{i,j}$), le calcul du déterminant peut être linéarisé par rapport à la colonne j avec :

$$\begin{array}{c} \text{colonne } j \\ \left| \begin{array}{cccc} a_{1,1} & \cdots & \alpha a_{1,j} + \beta a'_{1,j} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & \alpha a_{n,j} + \beta a'_{n,j} & \cdots & a_{n,n} \end{array} \right| \\ \end{array} = \alpha \begin{array}{c} \text{colonne } j \\ \left| \begin{array}{cccc} a_{1,1} & \cdots & a_{1,j} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,j} & \cdots & a_{n,n} \end{array} \right| \\ \end{array} + \beta \begin{array}{c} \text{colonne } j \\ \left| \begin{array}{cccc} a_{1,1} & \cdots & a'_{1,j} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a'_{n,j} & \cdots & a_{n,n} \end{array} \right| \\ \end{array}$$

! Remarque : Le théorème est également vrai pour les lignes de la matrice.

3.2.3. - Propriétés des déterminants

Théorème 114 (Ajout d'une colonne).

Dans le calcul du déterminant, ajouter une colonne C_l (éventuellement) multipliée par un coefficient β , à une (autre) colonne C_j ne change pas la valeur du déterminant :

$$\begin{array}{c} \text{colonne } l \\ \left| \begin{array}{ccccccc} a_{1,1} & \cdots & \boxed{a_{1,l}} & \cdots & \boxed{a_{1,j} + \beta a_{1,l}} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & \boxed{a_{n,l}} & \cdots & \boxed{a_{n,j} + \beta a_{n,l}} & \cdots & a_{n,n} \end{array} \right| \\ \text{colonne } j \end{array} = \begin{array}{c} \text{colonne } l \\ \left| \begin{array}{ccccccc} a_{1,1} & \cdots & \boxed{a_{1,l}} & \cdots & \boxed{a_{1,j}} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & \boxed{a_{n,l}} & \cdots & \boxed{a_{n,j}} & \cdots & a_{n,n} \end{array} \right| \\ \text{colonne } j \end{array}$$

! Remarque : Le théorème est également vrai pour les lignes de la matrice.

Lemme 115.

Le déterminant d'une matrice qui contient deux lignes ou deux colonnes identiques est nul.

3.2.3. - Exercice

➔ EXERCICE 48. *Déterminants* : Soient $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & -1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ et

$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & 4 \\ 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$. Calculer les déterminants des matrices A^2 , A^3 , AB , AB^T , $3A$ et $A - B$.



➔ EXERCICE 49. *Déterminant d'une matrice triangulaire* : Montrer que le déterminant d'une matrice triangulaire supérieure ou inférieure est égal au produit de ses termes diagonaux.



3.2.3. - Exercice

➔ EXERCICE 50. *Déterminant d'une matrice antidiagonale :*

Calculer le déterminant $\Delta_n = \begin{vmatrix} 0 & \cdots & 0 & a_1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ a_n & 0 & \cdots & 0 \end{vmatrix}.$



➔ EXERCICE 51. *Calcul :* Soient a, b, c, d quatre réels. Calculer le déterminant des matrices suivantes en fonction de a, b, c et d :

$$\textcircled{1} A = \begin{pmatrix} 1 & a & b & 1 \\ a & 1 & 1 & b \\ b & 1 & 1 & a \\ 1 & b & a & 1 \end{pmatrix} \quad \textcircled{2} B = \begin{pmatrix} 1 & a & b & ab \\ 1 & c & b & cb \\ 1 & a & d & ad \\ 1 & c & d & cd \end{pmatrix}$$



3.2.4. - Matrice inverse

Théorème 116 (Condition d'existence de l'inverse).

Soit A une matrice carrée. A est inversible si et seulement si $\det(A) \neq 0$.

Théorème 117 (Propriété).

Soit A une matrice carrée inversible. Alors $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}$.

3.2.4. - Comatrice ou matrice des cofacteurs

Définition 118 (Matrice des cofacteurs ou comatrice).

Soit A une matrice. La **matrice des cofacteurs** ou **comatrice** associée à A est la matrice notée $\text{com}(A)$ définie par :

$$\text{com}(A) = \begin{pmatrix} \text{cof}_{1,1} & \cdots & \text{cof}_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{cof}_{n,1} & \cdots & \text{cof}_{n,n} \end{pmatrix} \text{ où } \text{cof}_{i,j} \text{ sont les cofacteurs associés}$$

à A (on rappelle que $\boxed{\text{cof}_{i,j} = (-1)^{i+j} \det(A_{i,j})}$ où $A_{i,j}$ est la matrice obtenue en supprimant la ligne i et la ligne j de la matrice A).

Théorème 119 (Comatrice et inversion matricielle).

Soit A une matrice carrée et $\text{com}(A)$ sa comatrice.

Alors $\boxed{A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \cdot (\text{com}(A))^T}$.

3.2.4. - Exemple

Exemple 120 (Inverse de $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$ par les comatrices).

La comatrice de A est $B = (b_{i,j})$ avec :

- ▶ $b_{1,1} = \text{cof}_{1,1} = (-1)^{1+1} \det(A_{1,1}) = 4$ car $A_{1,1} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = (4)$
- ▶ $b_{1,2} = \text{cof}_{1,2} = (-1)^{1+2} \det(A_{1,2}) = -3$ car $A_{1,2} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = (3)$
- ▶ $b_{2,1} = \text{cof}_{2,1} = (-1)^{2+1} \det(A_{2,1}) = 2$ car $A_{2,1} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = (2)$
- ▶ $b_{2,2} = \text{cof}_{2,2} = (-1)^{2+2} \det(A_{2,2}) = 1$ car $A_{2,2} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = (1)$

Donc $\text{com}(A) = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$; puis $\text{com}(A)^T = \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}$ et

$$A^{-1} = \frac{1}{-2} \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 1 \end{pmatrix} \text{ (car } \det(A) = -2).$$

3.2.4. - Exercice

➔ EXERCICE 52. *Méthode des comatrices* : Dire si l'inversion de la matrice est possible, et si oui inverser ces matrices en utilisant la méthode des comatrices.

$$1 \quad A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$3 \quad A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 3 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$5 \quad A_5 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 4 & 2 \\ 5 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$2 \quad A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ 2 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$4 \quad A_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

$$6 \quad A_6 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 4 & 7 \\ 5 & 6 & 11 \end{pmatrix}$$



4. - Plan

Introduction aux signaux discrets

De la géométrie 2D à l'algèbre linéaire nD

Matrices

Systèmes linéaires

- Généralités sur les systèmes linéaires

- Système linéaire de Cramer

- Extension à l'inversion matricielle

- Systèmes linéaires quelconques

- Exercices

4.1.1. - Système linéaire

Définition 121 (Système linéaire).

Un système linéaire est un système d'équations de la forme :

$$\begin{cases} a_{1,1}x_1 + \cdots + a_{1,m}x_m = b_1 & (L_1) \\ \vdots \\ a_{n,1}x_1 + \cdots + a_{n,m}x_m = b_n & (L_n) \end{cases}$$

où les coefficients $a_{i,j}$, b_i sont des réels ou des complexes donnés et les x_1, \dots, x_m sont m inconnues.

Objectif de l'étude des systèmes linéaires

Déterminer les inconnues x_1 à x_m . Ces solutions forment un m -uplet. Les systèmes possèdent :

1. soit 0 solution ;
2. soit un unique m -uplet solution ; on parle alors de système de Cramer.
3. soit une infinité de m -uplet solutions.

4.1.1. - Matrices associées

Définition 122.

Matrices associées à un système linéaire On peut modéliser un système linéaire sous forme d'une **équation matricielle** de type

$\boxed{AX = B}$, avec :

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,p} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_B \begin{matrix} (L_1) \\ \vdots \\ (L_n) \end{matrix}$$

où :

- ▶ A est appelée **matrice de transformation**,
- ▶ X **vecteur d'inconnues**,
- ▶ B **vecteur de coefficients**.

4.1.1. - Matrice associée à un système

Exemple 123 (Un système).

$$\begin{cases} 2x + 4y = 3 & (L_1) \\ -x + 2y = 5 & (L_2) \\ 4x - y = 7 & (L_3) \end{cases} \iff \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -1 & 2 \\ 4 & -1 \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} 3 \\ 5 \\ 7 \end{pmatrix}}_B \begin{matrix} (L_1) \\ (L_2) \\ (L_3) \end{matrix}$$

4.2.1. - Système de Cramer

Définition 124 (Système de Cramer).

Un système linéaire

$$AX = B \iff \underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,n} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_B$$

est un **système de Cramer** lorsque A est une matrice carrée inversible. Il possède donc autant d'équations que d'inconnues ($n = m$).

4.2.1. - Exemple

Exemple 125 (Résoudre $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 5 \\ 3x_1 + 4x_2 = 6 \end{cases}$).

Ce système peut être représenté par l'équation matricielle

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \end{pmatrix} \text{ donc sous la forme } \mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{B} \text{ avec } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}.$$

Comme \mathbf{A} est carré et que $\det(\mathbf{A}) = -2$, le système est un système de Cramer possédant un unique couple (x_1, x_2) solution.

4.2.2. - Résolution avec la solution formelle

Théorème 126 (Solution formelle).

Un système de Cramer possède une unique solution donnée par :

$$X = A^{-1}B.$$

$$\text{Démonstration : } AX = B \Leftrightarrow \underbrace{A^{-1}A}_I = A^{-1}B \Leftrightarrow \underbrace{IX}_X = A^{-1}B$$

Exemple 127 (Suite de l'exemple 125).

Puisque le système a une unique solution, en utilisant la formule de l'inverse d'une matrice 2×2 (cf. exercice 35), cette solution est :

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = A^{-1}B = \frac{1}{-2} \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -4 \\ -4.5 \end{pmatrix}.$$

4.2.2. - Exercice

➔ EXERCICE 53. *Résoudre les systèmes suivants :*

$$1 \begin{cases} 2x + 3y = 5 \\ 3x + 4y = -1 \end{cases}$$

$$2 \begin{cases} 5x + 8y = 7 \\ 4x - y = 2 \end{cases}$$



4.2.3. - Résolution formelle de Cramer

Théorème 128 (Théorème de Cramer).

Soit un système de Cramer $AX = B$ avec pour vecteur d'inconnues

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}. \text{ La } k^{\text{e}} \text{ inconnue } x_k \text{ est donnée par : } x_k = \frac{\det(A_k)}{\det(A)} \text{ où } A_k \text{ est}$$

la matrice obtenue en remplaçant la k^{e} colonne de A par B .

Exemple 129 (Suite de l'exemple 125).

- ▶ $x_1 = \frac{\det(A_1)}{\det(A)}$ avec $A_1 = \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 6 & 4 \end{pmatrix}$ donc $\det(A_1) = 8$ soit $x_1 = -4$
- ▶ $x_2 = \frac{\det(A_2)}{\det(A)}$ avec $A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}$ donc $\det(A_2) = -9$ soit $x_2 = \frac{9}{2}$

4.2.3. - Exercice

➔ EXERCICE 54. Résoudre les systèmes suivants en utilisant la méthode de Cramer :

$$1 \quad \begin{cases} x + y + z = 0 \\ x + 2y + 3z = 2 \\ x + 3y + 4z = 3 \end{cases}$$

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

$$2 \quad \begin{cases} x + 2y + z = 0 \\ x + 2y - z = 2 \\ x + 2y + 3z = 1 \end{cases}$$



4.2.3. - Exercice

➔ EXERCICE 55. *Un système* : On considère le système suivant, portant sur les 3 inconnues réelles x, y, z et paramétré par un réel t :

$$\begin{cases} x + y + z = t + 1 \\ 2x - y + (4t + 3)z = 0 \\ -x + 2y + 2t^2z = 0 \end{cases}$$

- ① A quelle condition sur t le système est-il un système de Cramer ?
- ② Dans ce cas, résoudre le système en utilisant la méthode de Cramer.



4.2.4. - Résolution par substitution

Méthodologie 130 (Méthode par substitution).

Soit un système de Cramer $AX = B$ avec pour vecteur d'inconnues

$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$. On choisit une des inconnues x_k , on l'exprime en fonction

des autres inconnues puis on remplace x_k par son expression dans le système pour se ramener à un système comportant une inconnue de moins.

Exemple 131 (Même exemple que 125).

On cherche à résoudre $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 5 \\ 3x_1 + 4x_2 = 6 \end{cases}$. En utilisant la 2^{de} équation,

on déduit que $x_2 = \frac{6 - 3x_1}{4}$, donc en remplaçant x_2 par son

expression dans la 1^{ère} équation, on obtient :

$x_1 + \frac{6 - 3x_1}{2} = 5 \Leftrightarrow -\frac{1}{2}x_1 + 3 = 5 \Leftrightarrow x_1 = -4$. Finalement, en

remplaçant x_1 par sa valeur dans l'expression de x_2 , on déduit :

$x_2 = 9/2$.

4.2.4. - Exercice

➔ EXERCICE 56. *Résolution par substitution* : Résoudre avec la méthode de substitution le système linéaire suivant :

$$\begin{cases} 2x + 3y + 4z = 7 & (a) \\ y + 2z = 2 & (b) \\ 6z = 12 & (c) \end{cases}$$



4.2.5. - Notion compacte d'un système

Matrices associées à un système linéaire

Soit un système de type $AX = B$, avec :

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,m} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_B \quad \begin{matrix} (L_1) \\ \vdots \\ (L_n) \end{matrix}$$

En omettant les inconnues x_1, \dots, x_m , un système linéaire peut être modélisé par la **représentation compacte** suivante :

$$\left[\begin{array}{ccc|c} a_{1,1} & \cdots & a_{1,m} & b_1 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,m} & b_n \end{array} \right] \quad \begin{matrix} (L_1) \\ \vdots \\ (L_n) \end{matrix}$$

4.2.5. - Systèmes linéaires équivalents

Définition 132 (Systèmes linéaires équivalents).

Deux systèmes linéaires sont **équivalents** s'ils possèdent le même ensemble de solutions.

Théorème 133 (Règles d'équivalence).

Les opérations permises sur les lignes, car conduisant à des systèmes équivalents, sont les suivantes :

1. Permutation de la ligne L_i et de la ligne L_j , notée $L_i \leftrightarrow L_j$;
2. Multiplication d'une ligne par un réel α non nul, notée $L_i \leftarrow \alpha L_i$;
3. Ajout de la ligne L_j à la ligne L_i , éventuellement multipliées par les réels α et β non nuls, noté $L_i \leftarrow \alpha L_i + \beta L_j$.

Aucune opération sur les colonnes n'est permise car elles modifient l'ordre des inconnues dans le système.

4.2.5. - Méthode du pivot de Gauss

Méthodologie 134 (Méthode du pivot de Gauss).

On utilise les règles d'équivalence sur les lignes conduisant à des systèmes linéaires équivalents pour faire apparaître un système de la forme $A'X = B'$ dans lequel :

- ▶ *au mieux $A' = I_n$ (auquel cas les solutions sont dans B')*
- ▶ *ou au pire A' est triangulaire supérieure (dans ce cas, reste à utiliser la méthode de substitution).*

4.2.5. - Algorithme du pivot de Gauss

Pivot de Gauss pour un système de Cramer

Partant du système en notation compacte :

$$\left[\begin{array}{cccc|c} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} & b_1 \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \cdots & a_{n,n} & b_n \end{array} \right] \begin{array}{l} (L_1) \\ (L_2) \\ \vdots \\ (L_n) \end{array}$$

```

for k allant de 1 à n do
  if il existe une ligne  $i \geq k$  telle que  $a_{i,k} \neq 0$  then
    | Permutation  $L_k \leftrightarrow L_i$ ;
  else
    | Le système n'a pas de solution ; break ;
  end
  pivot  $\leftarrow a_{k,k}$ ;
   $L_k \leftarrow \frac{1}{a_{k,k}} L_k$  de sorte que  $a_{k,k} \leftarrow 1$ ;
  for j allant de 1 à n, et différent de k do
    |  $L_j \leftarrow L_j - a_{j,k} L_k$  de sorte que  $a_{j,k} \leftarrow 0$ 
  end
end

```


4.2.5. - Exemple

Exemple 135 (Même exemple que 125).

On cherche à résoudre $(S) \left[\begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 3 & 4 & 6 \end{array} \right] \begin{matrix} (L_1) \\ (L_2) \end{matrix}$.

- ▶ 1^e pivot = 1^e coeff diagonal (ici 1) porté par la ligne 1 et la colonne 1
 - Permutation pas nécessaire
 - $a_{1,1} \leftarrow 1$: déjà fait!
 - $a_{j,1} \leftarrow 0$: on modifie toutes les lignes autres que celle du pivot de sorte à annuler les coef dans la colonne 1 en utilisant (L_1) :

$$(S) \Leftrightarrow \left[\begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 0 & -2 & -9 \end{array} \right] \text{ en faisant } L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1$$
- ▶ 2^e pivot = 2^e coef diagonal (ici -2) porté par la ligne 2 et la colonne 2
 - Permutation pas nécessaire
 - $a_{2,2} \leftarrow 1$: $(S) \Leftrightarrow \left[\begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 9/2 \end{array} \right]$ en faisant $L_2 \leftarrow -L_2/2$
 - $a_{j,1} \leftarrow 0$: on modifie toutes les lignes autres que celle du pivot de sorte à annuler les coef dans la colonne 2 en utilisant (L_2) :

$$(S) \Leftrightarrow \left[\begin{array}{cc|c} 1 & 0 & -4 \\ 0 & -2 & -9 \end{array} \right] \text{ en faisant } L_1 \leftarrow L_1 - 3L_2$$
- ▶ On conclut que $x_1 = -4$ et $x_2 = 9/2$.

! Remarque : Seule la matrice **A** détermine les étapes dans la résolution par la méthode du pivot.

4.2.6. - Exercices

➔ EXERCICE 57. Résoudre avec la méthode du pivot de Gauss, les systèmes d'équations suivants :

$$1 \begin{cases} 2x + y + 2z = 7 \\ 3x - 2y + 3z = 2 \\ 2x + 2y - 3z = 9 \end{cases}$$

$$2 \begin{cases} x + y + z = 1 \\ x + 2y + 3z = 2 \\ x + 3y + 4z = 2 \end{cases}$$



➔ EXERCICE 58. Exercice type : Soit le système d'équations

$$\begin{cases} x + \lambda y = 1 \\ x - y = \alpha \end{cases}$$

- ① A quelle condition sur λ s'agit-il d'un système de Cramer ?
- ② Résoudre le système, en fonction de λ et α .



4.2.6. - Exercices

➔ EXERCICE 59. *Résolution d'un problème d'interpolation* : Connaissant trois points d'une courbe : $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 2 \\ 7 \end{pmatrix}$ et $C = \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \end{pmatrix}$, trouver une fonction de la forme $ax^2 + bx + c$ qui passe par ces points.



➔ EXERCICE 60. *Gauss* : Écrire les systèmes suivants sous forme matricielle et les résoudre à l'aide de la méthode de Gauss :

$$1 \quad \begin{cases} x + y + z = 0 \\ x + 2y + 3z = 2 \\ x + 3y + 4z = 3 \end{cases}$$

$$2 \quad \begin{cases} x + 2y + z = 0 \\ x + 2y - z = 2 \\ x + 2y + 3z = 1 \end{cases}$$

$$3 \quad \begin{cases} x + y + z = 1 \\ x + 2y + 3z = 2 \\ x + 3y + 4z = 2 \end{cases}$$



4.3.1. - Application à l'inversion matricielle

Objectif : On cherche à inverser la matrice A .

Inversion matricielle par la méthode de Cramer

On cherche une matrice $X = (x_{i,j})$ telle que $AX = I_n$. Il s'agit donc de résoudre le système obtenu en développant le produit $AX = I_n$, avec pour inconnues les coefficients $x_{i,j}$. C'est à la fois :

- ▶ un système linéaire de Cramer à n^2 équations et n^2 inconnues,
- ▶ et n systèmes de Cramer indépendants à résoudre comportant chacun n lignes et n inconnues.

4.3.1. - Interprétation par un exemple

Exemple 136 (Inversion matricielle).

Soit $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} x_{1,1} & x_{1,2} \\ x_{2,1} & x_{2,2} \end{pmatrix}$. Alors :

$$AB = I_2 \Leftrightarrow \begin{cases} x_{1,1} & +2x_{2,1} & = 1 \\ & x_{1,2} & +2x_{2,2} & = 0 \\ 3x_{1,1} & +4x_{2,1} & = 0 \\ & 3x_{1,2} & +4x_{2,2} & = 1 \end{cases} \quad (1)$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1,1} \\ x_{1,2} \\ x_{2,1} \\ x_{2,2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad (2)$$

$$\Leftrightarrow A'X' = B' \quad (3)$$

On obtient un système linéaire à 4 équations et 4 inconnues, qu'on peut résoudre à l'aide de l'une des 3 méthodes vues précédemment.

$$AB = I_2 \Leftrightarrow \begin{cases} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1,1} \\ x_{2,1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1,2} \\ x_{2,2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \end{cases} \quad (4)$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} AX_1 = B_1 \\ AX_2 = B_2 \end{cases} \quad (5)$$

$$(6)$$

On se ramène donc à deux systèmes linéaires de même matrice de transformation A . Et comme la méthode du pivot est dictée par la matrice A on peut les résoudre **simultanément**.

4.3.2. - Méthode du pivot de Gauss

Méthodologie 137 (Pivot de Gauss pour l'inversion matricielle).

Pour calculer l'inverse de A , en utilisant les règles d'équivalence sur les lignes, on passe du système

$$[A|I_n] = \left[\begin{array}{ccc|ccc} a_{1,1} & \cdots & a_{1,p} & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,p} & 0 & \cdots & 1 \end{array} \right] \text{ au système } [I_n|A^{-1}]. \text{ Il n'y a}$$

plus qu'à relire la matrice A^{-1} .

4.3.2. - Exercice

➔ EXERCICE 61. Dire, si les matrices qui suivent sont inversibles, et si oui, calculer leur inverse avec la méthode du pivot de Gauss :

$$1 \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$2 \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$3 \quad C = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}$$

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

$$5 \quad E = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$



4.3.2. - Exercice

➔ EXERCICE 62. *Inversion de matrices 2x2* : Dire si l'inversion de la matrice est possible, et si oui inverser-la :

1 $A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$

2 $A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 6 \\ 9 & 3 \end{pmatrix}$

3 $A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$

4 $A_4 = \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}$

5 $A_5 = A_1 \times A_2$

6 $A_6 = A_2 \times A_4$

7 $A_7 = A_3 \times A_4$

8 $A_8 = A_2^T$

9 $A_9 = 3A_1$.



4.3.2. - Exercice

➔ EXERCICE 63. *Inversion des matrices 2x2* : Soit $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$.

① Montrer que $A^2 - (a + d)A + (ad - bc)I_2 = 0$.

② En déduire que si A est inversible, alors $A^{-1} = \frac{1}{ad - bc}((a + d)I_2 - A)$.



➔ EXERCICE 64. *Inversibilité* : Pour tout nombre réel m , on considère la

matrice $A(m) = \begin{pmatrix} 1 & m & m^2 \\ m & m^2 & m \\ 1 & 0 & m \end{pmatrix}$. Déterminer pour quelles valeurs de m la

matrice $A(m)$ est inversible, puis déterminer l'inverse avec la méthode du pivot de Gauss.



4.4.1. - Système linéaire quelconque

Définition 138 (Lignes linéairement indépendantes).

Soit un système linéaire quelconque de m inconnues et n équations. Les lignes du système sont linéairement indépendantes s'il n'existe

pas n coefficients λ_k autres que 0 tels que
$$\sum_{k=1}^n \lambda_k L_k = \mathbf{0}_{1,n}.$$

Exemple 139 $\left(\begin{cases} x - y = 2 & (L_1) \\ 2x - 2y = 4 & (L_2) \end{cases} \right).$

Avec $L_1 = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$ et $L_2 = \begin{pmatrix} 2 & -2 & 4 \end{pmatrix}$, on a $2L_1 - L_2 = \mathbf{0}_{1,3}$ donc deux lignes linéaires dépendantes.

4.4.1. - Système linéaire quelconque

Définition 140 (Système linéaire sous-déterminé).

Un système linéaire est **sous-déterminé** lorsque le nombre de lignes linéairement indépendantes est inférieur au nombre d'inconnues.

Définition 141 (Système linéaire sous-déterminé, sur-déterminé).

Un système linéaire est **sur-déterminé** lorsque le nombre de lignes linéairement indépendantes est supérieur au nombre d'inconnues.

Exemple 142 (Des systèmes).

$$\begin{cases} 2x + y + z = 1 \\ x + y - z = -1 \end{cases} \text{ est sous-déterminé; } \begin{cases} 2x + y = 1 \\ x + y = -1 \\ x - y = 3 \end{cases} \text{ est sur-déterminé}$$

4.4.1. - Nombre de solutions d'un système linéaire quelconque

Théorème 143 (Nombre de solutions d'un système).

Soit un système linéaire $AX = B$. Alors :

- ▶ S'il possède autant d'inconnues (p) que d'équations et s'il est de Cramer (lignes linéairement indépendantes), alors il possède une solution unique $X = A^{-1}B$ (cf. méthodes précédentes).

Sinon :

- ▶ Si le système est sous-déterminé, il possède une infinité de solutions ;
- ▶ Si le système est sur-déterminé, il ne possède aucune solution.

4.4.2. - Systèmes carrés ($n = m$)

Méthodologie 144 (Pivot de Gauss pour les systèmes carrés ($n = m$)).

Partant du système matriciel carré, ① utiliser les règles d'équivalence pour obtenir un système linéaire équivalent $A'X = B'$ dans lequel A' est triangulaire supérieure :

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,n} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_B \Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} a'_{1,1} & \cdots & a'_{1,n} \\ & \ddots & \vdots \\ 0 & & a'_{n,n} \end{pmatrix}}_{A'} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b'_1 \\ \vdots \\ b'_n \end{pmatrix}}_{B'}$$

Puis ② analyser les cas de figure :

- ▶ Si la dernière ligne de A' est non nulle : système de Cramer avec une **solution unique** qui se résout par substitution progressive.
- ▶ Si les k dernières lignes de A' sont nulles et correspondent chacune à des coefficients nuls dans B' : système sous-déterminé avec une **infinité de solutions** obtenues en exprimant k inconnues en fonction des $n - k$ inconnues restantes ;
- ▶ Si l'une des lignes de A' est nulle et correspond à un coefficient non nul dans B' : système sur-déterminé n'ayant **pas de solution**.

4.4.3. - Systèmes non carrés avec $n < m$

Méthodologie 145 (Pivot de Gauss pour les systèmes non carrés avec $n < m$).

Partant du système matriciel, ① utiliser les règles d'équivalence sur les lignes pour obtenir un système linéaire équivalent $A'X = B'$ dans lequel A' est le début d'une matrice triangulaire supérieure :

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,m} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_B \Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} a'_{1,1} & \cdots & \cdots & \cdots & a'_{1,m} \\ & \ddots & & & \vdots \\ 0 & & a'_{n,k} & \cdots & a'_{n,m} \end{pmatrix}}_{A'} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b'_1 \\ \vdots \\ b'_n \end{pmatrix}}_{B'}$$

Puis ② analyser les cas de figure :

- ▶ Si les k dernières lignes de A' sont nulles et que les k dernières lignes de B' sont nulles aussi : Système sous-déterminé ayant une infinité de solutions obtenues en exprimant k inconnues en fonction des $m - k$ restantes ;
- ▶ Si l'une des lignes (la k^e) de A' est nulle tandis que la k^e ligne de B' n'est pas nulle : Système sur-déterminé n'ayant pas de solution.

4.4.3. - Systèmes non carrés avec $n > m$

Méthodologie 146 (Pivot de Gauss pour les systèmes non carrés avec $n > m$).

Partant du système matriciel, ① utiliser les règles d'équivalence pour obtenir un système linéaire équivalent $A'X = B'$ dans lequel les m premières lignes de A' constituent une **matrice triangulaire supérieure** dont les $n-m$ lignes dernières sont nulles :

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & & a_{m,m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,m} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_B \Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} a'_{1,1} & \cdots & a'_{1,m} \\ & \ddots & \vdots \\ & & a'_{k,m} \\ & 0 & \vdots \end{pmatrix}}_{A'} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} b'_1 \\ \vdots \\ b'_k \\ \vdots \\ b'_n \end{pmatrix}}_{B'}$$

② Analyser ensuite les solutions :

- ▶ Si les m 1^{ère} lignes de A' sont non nulles, si les $n - m$ dernières lignes de A' sont nulles et si les m derniers coefficients de B' sont nuls : système de Cramer avec une **solution unique** obtenue en ne gardant que les m 1^{ères} lignes.
- ▶ Si k lignes de A' sont nulles et sont chacune associées à un coefficient dans B' nul : infinité de solutions obtenues en exprimant k inconnues en fonction de $m - k$ paramètres ;
- ▶ Si une ligne de A' (la k^{e}) est nulle et que le k^{e} coefficient de B' est non nul : aucune solution.

4.4.4. - Rang d'une matrice

Définition 147 (Rang).

Soit A une matrice de taille $n \times m$. Le rang de A est la taille de la plus grande matrice carrée extraite de A de déterminant non nul. C'est un nombre et on le note $\text{rang}(A)$.

Propriétés

- ▶ $\text{rang}(A) \leq \min(n, m)$
- ▶ Le rang d'une matrice représente le nombre de colonnes (ou de lignes) indépendantes (non linéairement dépendantes).

Définition 148 (Rang plein).

Soit A une matrice de taille $n \times m$. On dit que A est de rang plein si $\text{rang}(A) = \min(n, m)$.

4.4.4. - Nombre de solutions d'un système linéaire

Théorème 149 (Solutions d'un système linéaire et rang).

Soit A une matrice de taille $n \times m$ et B un vecteur colonne de taille n impliqué dans un système linéaire de la forme $AX = B$ (où X est le vecteur d'inconnues). En notant $(A|B)$ la matrice obtenue en concaténant A et B suivant les colonnes, alors :

- ▶ si $\text{rang}(A|B) = m$, le système possède une unique solution ;
- ▶ si $\text{rang}(A|B) < m$, le système possède une infinité de solutions paramétrées par $m - \text{rang}(A)$ variables $x_1, \dots, x_{m-\text{rang}(A)}$;
- ▶ si $\text{rang}(A|B) > m$, le système n'a aucune solution.

4.5. - Exercices

➔ EXERCICE 65. *Résolution de systèmes linéaires* : Pour chacun des systèmes linéaires suivants, donner la notation matricielle compacte correspondante, puis trouver l'ensemble de solutions en utilisant la méthode la plus appropriée :

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

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

$$2 \quad \begin{cases} 2x + y - z = 1 \\ x + y + z = -1 \\ 4x + 3y + z \end{cases}$$

$$4 \quad \begin{cases} 2x + y - z = 1 \\ x - y + z = 1 \\ x + y + z = -1 \\ x + y - z = 2 \end{cases}$$



4.5. - Exercices

➔ EXERCICE 66. *Résolution d'un système linéaire paramétré* : Soit $\lambda \in \mathbb{C}$ un nombre complexe quelconque. Résoudre et discuter suivant la valeur de λ le

système d'équations :
$$\begin{cases} (\lambda - 1)x + (1 - \lambda) = 0 \\ 2x + (1 + \lambda)y + (1 + \lambda)z = 2 \\ x + y + \lambda z = 1 \end{cases}$$



➔ EXERCICE 67. *Matrice de rotation* : Soit $x \in \mathbb{R}$ un nombre réel quelconque et soit $A(x)$ la matrice définie par $A(x) = \begin{pmatrix} \cos x & -\sin x \\ \sin x & \cos x \end{pmatrix}$.

- ① Montrer que $A(x)$ est inversible, puis calculer son inverse et montrer que $A^{-1}(x) = A(-x)$.
- ② Montrer que $A(x)^2 = A(2x)$.
- ③ En déduire $A(x)^n$ pour tout entier relatif n .

