Algèbre linéaire - Résumé

Mahel Coquaz

Semestre de printemps 2025

Contents

1	\mathbf{Cal}	cul matriciel 5
	1.1	Opérations matricielles
		1.1.1 Addition de matrices
		1.1.2 Multiplication scalaire
		1.1.3 Produit matriciel 6
		1.1.4 Propriétés
	1.2	Opérations et matrices élémentaires 6
		1.2.1 Opérations élémentaires 6
	1.3	Rang, déterminant et décomposition colonne-ligne
		1.3.1 Rang 7
		1.3.2 Déterminant
		1.3.3 Décomposition colonne ligne 8
	1.4	Inverses
		1.4.1 Inverses 2×2
		1.4.2 Inverses 3×3
2	Stri	${f uctures}$ vectorielles de ${\Bbb R}^2$ et ${\Bbb R}^3$
_	2.1	Bases de \mathbb{R}^2 et \mathbb{R}^3
		$\begin{array}{cccccccccccccccccccccccccccccccccccc$
		$\begin{array}{cccccccccccccccccccccccccccccccccccc$
	2.2	Sous-espaces affines
		2.2.1 Droites affines de \mathbb{R}^2
		2.2.2 Plans affines de \mathbb{R}^3
3	Anr	olications linéaires 15
J	Ар 3.1	Caractérisation
	$\frac{3.1}{3.2}$	Ensemble image et rang
	ა.∠	3 2.1 Ensemble image
		- 0.2.1 - 1205C002C 11182C

4 CONTENTS

Introduction

Ce qui suit se veut être un résumé du cours d'Algèbre pour MàN (PREPA-032) donné au semestre de printemps 2025 à l'EPFL. Le contenu de ce cours ne m'appartient pas et est quasiment intégralement extrait du cours des Professeurs Mathieu Huruguen, Simon Bossoney et Sacha Friedli qui l'ont enseigné. J'ai cependant modifié des formulations et ajouté des notes lorsqu'il me semblait pertinent de le faire.

Ce résumé/polycopié n'est pas exempt d'erreurs, si vous en trouvez une, vous pouvez me contacter sur mon adresse EPFL mahel.coquaz@epfl.ch ou via le repo GitHub https://github.com/hotwraith/LectureNotes.

Le repository GitHub est aussi où se trouvent les dernières versions des fichiers PDFs et TEXpour ce cours (et éventuellement d'autres).

Enfin (et surtout) l'algèbre linéaire est une matière où la visualisation des concepts peut permettre d'avoir une bien meilleure intuition, comme ce résumé se concentre sur l'aspect calculatoire je ne peux que vous recommander de visionner les vidéos Essence of linear algebra de 3Blue1Brown pour vous faire une meilleure intuition des concepts abordés.

Notations

Dans ce résumé les notations suivantes seront utilisées sauf mention du contraire:

- Les matrices seront dénotées par une lettre majuscule (A, B, C, ...)
- Les éléments de ces matrices seront dénotés par une lettre grecque avec ij la ligne et colonne de position de l'élément $(\alpha_{ij}, \beta_{ij}, \gamma_{ij}, ...)$
- rg(A) = rang de la matrice A. dim(A) = dimension de la matrice A. det(A) = déterminant de la matrice A.
- Les constantes quelconques appartenant à $\mathbb R$ seront en général dénotées par λ ou k.
- \hat{i} et \hat{j} sont les vecteurs unitaires de la base canonique, $\hat{i}=\begin{pmatrix}1\\0\end{pmatrix},\,\hat{j}=\begin{pmatrix}0\\1\end{pmatrix}$ (pour \mathbb{R}^2)
- On note \vec{v} un vecteur quelconque exprimé en base canonique et $[\vec{v}]_B$ le même vecteur exprimé en coordonées de la base B.
- ullet On note $\mathbb B$ la base canonique et $\mathbf B$ une base autre quelconque.

Chapter 1

Calcul matriciel

1.1 Opérations matricielles

Définition d'une matrice Une matrice est un tableau de taille $\mathbf{n} \times \mathbf{p}^1$ avec n le nombre de **lignes** et p le nombre de **colonnes**.

Exemple avec n = p = 2:

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

On dénote un élément quelconque position de la matrice par α_{ij} avec **i sa ligne** et **j sa colonne**. Exemple: a est l'élément α_{11} et b l'élément α_{12} .

1.1.1 Addition de matrices

Soit deux matrices A et B de même taille $n \times p$.

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a' & b' \\ c' & d' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a+a' & b+b' \\ c+c' & d+d' \end{pmatrix}$$

Formant une nouvelle matrice C composés d'éléments γ_{ij} .

Soit pour tout élément $\gamma_{ij} \in \mathbb{C}$, la nouvelle matrice on a:

$$\gamma_{ij} = \alpha_{ij} + \beta_{ij}$$

1.1.2 Multiplication scalaire

Soit une matrice A d'éléments α_{ij} et un scalaire $\lambda \in \mathbb{R}$ et C notre matrice de résultat composés des éléments γ_{ij} .

$$\lambda A = C$$

$$\lambda \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda a & \lambda b \\ \lambda c & \lambda d \end{pmatrix}$$

Soit tous les éléments \in C:

$$\gamma_{ij} = \lambda \times \alpha_{ij}$$

 $^{^{1}}$ On utilise aussi $\mathbf{m} \times \mathbf{n}$ dans certaines notations.

1.1.3 Produit matriciel

Soit trois matrices A, B et C respectivement composées des éléments α_{ij} , β_{ij} , γ_{ij} , on a:

$$A \cdot B = C$$

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a' & b' \\ c' & d' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} aa' + bc' & ab' + bd' \\ ca' + dc' & cb' + dd' \end{pmatrix}$$

On note qu'il faut que A, de taille $m \times n$, et B de taille $n \times p$ pour que la multiplication soit possible (avec m et $p \in \mathbb{R}$) Ou de manière générale:

$$\gamma_{ij} = \sum_{k=1}^{n} \alpha_{ik} \beta_{kj}$$

et on obtient une matrice C de taille $\mathbf{m} \times \mathbf{p}$.

1.1.4 Propriétés

- A + B = B + A (commutativité)
- A + (B + C) = (A + B) + C (associativité)
- $A \cdot (B + C) = A \cdot B + A \cdot C$ (distributivité)
- $A \cdot (B \cdot C) = (A \cdot B) \cdot C$

1.2 Opérations et matrices élémentaires

1.2.1 Opérations élémentaires

Soit A une matrice de taille n \times p, d'éléments α_{ij} , de colonnes C_i et de lignes L_i .

Sur les lignes L_j

- $L_j \leftrightarrow L_k \ (j \neq k)$
- $L_j \leftarrow \lambda L_j \ (\lambda \neq 0)$
- $L_i \leftarrow L_j + \lambda L_k \ (\lambda \in \mathbb{R}, j \neq k)$

Ces opérations ne changent **pas** l'ensemble de solutions de $A\vec{x} = \vec{b}$. Elles sont dites **inversibles**.

Sur les colonnes C_i

- $C_i \leftrightarrow C_k \ (j \neq k)$
- $C_i \leftarrow \lambda C_i \ (\lambda \neq 0)$
- $C_i \leftarrow C_i + \lambda C_k \ (\lambda \in \mathbb{R}, j \neq k)$

Ces **opérations élémentaires** sont la base de la méthode de Gauss pour résoudre des systèmes linéaires: **l'échelonnement**.

1.3 Rang, déterminant et décomposition colonneligne

1.3.1 Rang

Lors d'une application linéaire représentée par une matrice A on appelle $\operatorname{rang}(A)$ = $\operatorname{dim}(\operatorname{Im}(A))$.

Le rang de A (ou sa dimension image) représente l'ensemble des possibilités après une application linéaire. Il est représenté par le **nombre de pivots** restants après l'échelonnement d'une matrice.

Un exemple:

On prend A de taille 2×2 et de rg(A) = 2. Pour un \vec{x} quelconque $A\vec{x}$ sera représenté sur un plan de dimension 2.

Une application linéaire représente une transformation de l'espace d'origine vers un nouvel espace. Celui ci peut-être au mieu de même dimension que la matrice d'origine, au pire de rang 0 (l'espace se contracte en un point: l'origine (0,0)).

Exemple avec rg(A) = 1:

$$A \cdot I_2 = ?$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$$

Ici les colonnes des la matrice I_2 représentent les vecteurs de la base canonique \hat{i} et \hat{j} auxquels on applique l'application linéaire A.

On remarque qu'après coup $\hat{i} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ et $\hat{j} = \lambda \hat{i}$ avec $\lambda = 2$. Par conséquent l'ensemble représentable est devenu une ligne et non plus un plan $(\mathbb{R}_2 \to \mathbb{R}_1)$.

1.3.2 Déterminant

Propriétés

- Le déterminant n'est pas affecté par les opération élémentaires sur les lignes/colonnes.
- Multiplier une ligne de la matrice A par $\lambda \in \mathbb{R} \to \lambda \cdot det(A)$
- Échanger deux lignes ou deux colonnes $(L_i \leftrightarrow L_k \text{ ou } C_i \leftrightarrow C_k)$ revient à changer le signe du déterminant.
- Le déterminant det(A) représente dans \mathbb{R}_2 la multiplication de l'aire causée par l'application linéaire A, et dans \mathbb{R}_3 la multiplication du volume.
- $det(AB) = det(A) \cdot det(B)$
- Si $det(A) \neq 0$ alors A possède une matrice inverse A^{-1} qui satisfait $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$

Déterminant d'une matrice 2 \times **2** Le déterminant d'une matrice 2 \times 2 s'écrit de la manière suivante:

$$det\left(\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}\right) = ad - bc$$

Note de lecture:

- $det(A) = 0 \iff rg(A) \le 1$
- $det(A) \neq 0 \iff rg(A) = 2$

Comme nous sommes dans \mathbb{R}_2 un déterminant = 0 signifie que tous les points de notre espace ont été "écrasés" sur une ligne (\mathbb{R}_1) ou un point (l'origine), donc l'aire du parallépipède formés par les vecteurs d'une matrice quelconque est forcément nulle (vecteurs colinéaires). Si on a encore une aire après l'application linéaire alors notre $\operatorname{rg}(A) = 2$ car on peut encore former un parallépipède.

Déterminant d'une matrice 3×3

$$\begin{split} \det(A) &= \det\left(\begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix}\right) \\ \Rightarrow \det(A) &= a \cdot \det\left(\begin{pmatrix} e & f \\ h & i \end{pmatrix}\right) - b \cdot \det\left(\begin{pmatrix} d & f \\ g & i \end{pmatrix}\right) + c \cdot \det\left(\begin{pmatrix} d & e \\ g & h \end{pmatrix}\right) \\ \Rightarrow \det(A) &= a \cdot (ei - fh) - b \cdot (di - fg) + c \cdot (dh - eg) \end{split}$$

 2 ou

$$\Rightarrow det(A) = a \cdot det\left(\begin{pmatrix} e & f \\ h & i \end{pmatrix}\right) - d \cdot det\left(\begin{pmatrix} b & c \\ h & i \end{pmatrix}\right) + g \cdot det\left(\begin{pmatrix} b & c \\ e & f \end{pmatrix}\right)$$
$$\Rightarrow det(A) = a \cdot (ei - fh) - d \cdot (bi - ch) + g \cdot (bf - ce)$$

³ Le signe du coefficient est déterminé par la logique suivante:

$$\begin{pmatrix} + & - & + \\ - & + & - \\ + & - & + \end{pmatrix}$$

1.3.3 Décomposition colonne ligne

Exemple pour une matrice 2x2:

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 3 & 6 \end{pmatrix} = \begin{cases} 2x + 4y \\ 3x + 6y \end{cases}$$
$$\Rightarrow \begin{cases} 2 & (x+2y) \\ 3 & (x+2y) \end{cases} \Rightarrow \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \end{pmatrix}$$

²Développement par colonnes.

 $^{^3}$ Développement par lignes

1.4. INVERSES 9

1.4 Inverses

Un inverse existe pour une matrice A quelconque n'existe que pour $det(A) \neq 0$, la logique ? Si la matrice d'application linéaire A n'est pas de $\operatorname{rg}(A) = \dim(A)$ alors il n'est pas possible pour elle de faire $\mathbb{R}_n \to \mathbb{R}_{n-1} \to \mathbb{R}_n$ telle que $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$.

1.4.1 Inverses 2×2

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$
$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \begin{pmatrix} \mathbf{d} & -b \\ -c & \mathbf{a} \end{pmatrix}$$

1.4.2 Inverses 3×3

On échelonne réduit A face à I_3 en répétant chaque opération élémentaire faites pour réduire A sur I_3

$$A|I_3$$

Exemple:

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

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 2 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{1}{4} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{1}{4} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Le côté droit est la matrice inversée A^{-1} .

Chapter 2

Structures vectorielles de \mathbb{R}^2 et \mathbb{R}^3

2.1 Bases de \mathbb{R}^2 et \mathbb{R}^3

$\mathbf{2.1.1}$ \mathbb{R}^2

Une base de \mathbb{R}^2 nécessite deux vecteurs linéairement indépendants, donc non-colinéaires, on écrit alors:

$$B = vec\left(\vec{v_1}, \vec{v_2}\right)$$

La base canonique \hat{i} , \hat{j} de \mathbb{R}^2 est représentée par la matrice $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, et un exemple de matrice de base de \mathbb{R}^2 serait $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$, car $\vec{v_1}$ et $\vec{v_2}$ ne sont pas linéairement dépendants.

Si $\vec{v_1}$ et $\vec{v_2}$ forment une base **B** de \mathbb{R}^2 et $\vec{v} \in \mathbb{R}^2$ ce \vec{v} peut se décomposer en éléments $\vec{v} = t_1 \vec{v_1} + t_2 \vec{v_2}$. On a $[\vec{v}]_B = \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$.

Exemple:

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} B^{-1} = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 3/2 & -1/2 \end{pmatrix} \ et \ \vec{v} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$[\vec{v}]_B = \begin{pmatrix} -2 & 1\\ 3/2 & -1/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2\\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3\\ \frac{5}{2} \end{pmatrix}$$

On vérifie:

$$\vec{v} = -3 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} + \frac{5}{2} \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3+5 \\ -9+10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

De manière plus générale:

$$\mathbf{\tilde{v}} = \mathbf{B} \cdot [\mathbf{\tilde{v}}]_{\mathbf{B}}$$

$$[\mathbf{\tilde{v}}]_{\mathbf{B}} = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{\tilde{v}}$$

2.1.2 \mathbb{R}^3

Même logique que pour R^2 , ici la base canonique \hat{i} , \hat{j} , \hat{k} est représentée par la matrice $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$.

La logique de changement de base est la même.

Droites et plans dans \mathbb{R}_3

Si la base B est de rg(B) = 1 on a une droite vectorielle dans R^3 , tous les éléments peuvent êtres accédés par $t \cdot \vec{v}$ avec \vec{v} le vecteur directeur de la droite.

Si la base B est de rg(B) = 2 (soit $\text{Vect}(\vec{v_1}, \vec{v_2})$) elle engendre un plan au sein de l'espace.

L'équation du plan s'écrit:

$$\det \left(\begin{pmatrix} x & \alpha_1 & \beta_1 \\ y & \alpha_2 & \beta_2 \\ z & \alpha_3 & \beta_3 \end{pmatrix} \right) = 0$$

La logique derrière ? Tous les vecteurs expressibles par $\vec{v} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ doivent, pour appartenir au plan engendré, être la combinaison linéaire $\vec{v} = t_1 \vec{v_1} + t_2 \vec{v_2}$ des deux vecteurs linéairement indépendants de la base.

Une autre manière d'exprimer cela est avec $\det(\operatorname{Vect}(\vec{v}, \vec{v_1}, \vec{v_2})) = 0$, car cela implique que $\operatorname{rg}(\operatorname{Vect}(\vec{v}, \vec{v_1}, \vec{v_2})) \leq 2$, or comme on sait que v_1 et v_2 engendrent un plan alors $\operatorname{rg} = 2$ si $\det = 0$.

Intersection de deux plans vectoriels dans \mathbb{R}^3 Soit deux plans V et V' respectivement définis par $\begin{cases} ax + by + cz = 0 \\ a'x + b'y + c'z = 0 \end{cases}$

Si (a, b, c) et (a', b', c') sont **proportionnels** alors V = V' et l'intersection s'exprime selon l'équation de l'un des deux plans.

Si (a, b, c) et (a', b', c') ne sont **pas** proportionnels,

$$V \cap V' = Vect(\vec{v_{int}})$$

οù

$$v_{int} = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} a' \\ b' \\ c' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -cb' + bc' \\ ca' - ac' \\ -ba' + ab' \end{pmatrix}$$

2.2 Sous-espaces affines

2.2.1 Droites affines de \mathbb{R}^2

On appelle droite affine **contenant** $\vec{v_0}$ et **dirigée par** $\vec{v_1}$ la droite V telle que:

$$V := \{ v_0 + tv_1 \mid t \in \mathbb{R} \} \subset \mathbb{R}^2$$

avec $v_0, v_1 \in \mathbb{R}^2 \ (v_1 \neq (0, 0))$ Remarque:

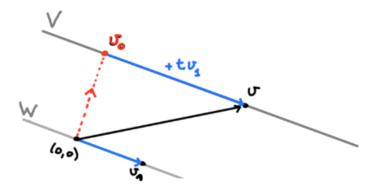


Figure 2.1: Exemple de droite affine

- Si $v_0 = (0,0)$, V est une droite (et un espace) vectorielle.
- Si $v_0 \neq (0,0)$, V n'est **pas** un espace vectoriel.
- $v \in V \Leftrightarrow v v_0 \in \text{Vect}(v_1) = W$
- On a V le translaté de W par v_0 :

$$V = v_0 + W = v_0 + Vect(v_1)$$

• On appelle W la droite vectorielle associée à V.

Équation

$$V: ax + by = c$$

Équation de la droite

Il faut noter que $\vec{v_1} = \begin{pmatrix} -b \\ a \end{pmatrix}$

$$W: ax + by = 0$$

Équation de la droite vectorielle associée

2.2.2 Plans affines de \mathbb{R}^3

Définition Si $v_0, v_1, v_2 \in \mathbb{R}^3$ tels que v_1, v_2 non colinéaire, alors:

$$V := \{ v_0 + t_1 v_1 + t_2 v_2 \mid t_1, t_2 \in \mathbb{R} \} \subset \mathbb{R}^3$$

- Si $v_0 = (0,0,0)$, V est le plan et espace vectoriel.
- Si $v_0 \neq (0,0,0)$, V est le plan affine **contenant** v_0 dirigé par v_1 et v_2
- $V = v_0 + Vect(v_1, v_2)$
- W = Vect (v_1, v_2) est le plan vectoriel associé à V, ils sont parallèles.

Avec:

$$a = \det \begin{pmatrix} \alpha_2 & \beta_2 \\ \alpha_3 & \beta_3 \end{pmatrix} \ b = \det \begin{pmatrix} \alpha_1 & \beta_1 \\ \alpha_3 & \beta_3 \end{pmatrix} \ c = \det \begin{pmatrix} \alpha_1 & \beta_1 \\ \alpha_2 & \beta_2 \end{pmatrix}$$

Comme pour la droite affine on a aussi les équation du plan vectoriel associé:

$$\begin{pmatrix} x & \alpha_1 & \beta_1 \\ y & \alpha_2 & \beta_2 \\ z & \alpha_3 & \beta_3 \end{pmatrix} = 0$$
$$\Rightarrow ax + by + cz = 0$$

Avec:

$$a = \det \begin{pmatrix} \alpha_2 & \beta_2 \\ \alpha_3 & \beta_3 \end{pmatrix} \ b = \det \begin{pmatrix} \alpha_1 & \beta_1 \\ \alpha_3 & \beta_3 \end{pmatrix} \ c = \det \begin{pmatrix} \alpha_1 & \beta_1 \\ \alpha_2 & \beta_2 \end{pmatrix}$$

Chapter 3

Applications linéaires

3.1 Caractérisation

Une application $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^p$ $(v \to f(v) \text{ est linéaire ssi } \left\{ \begin{array}{ll} 1) & \forall t \in \mathbb{R}, \forall v \in \mathbb{R}^n, & f(tv) = t \cdot f(v) \\ 2) & \forall v, v' \in \mathbb{R}^n, & f(v+v') = f(v) + f(v') \end{array} \right.$ Si l'application f est **linéaire** alors f est associée à une matrice.

3.2 Ensemble image et rang

3.2.1 Ensemble image

Définition L'ensemble image de $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^p$ est:

$$Im(f) = \{f(v) \mid v \in \mathbb{R}^n\} \subset \mathbb{R}^p$$

= \{v' \in \mathbb{R}^p \cong \pi v \in \mathbb{R}^n : f(v) = v'\}