

Mathématique Avencée IV  
高等数学 IV  
(AA1-AA3)

B.LAUGEOIS,X.HE

Pris par F.YANG

如有问题联系作者

**Email:** 2023100038@mail.buct.edu.cn

# AA1 ESPACES VECTORIELS ET APPLICATION LINÉAIRE

## 向量空间和线性映射

### 1. 基本代数结构之三：群 (Groupe)、域 (Corpe) 和向量空间 (Espace Vectoriels, EV)

代数结构 (Structure d'Algebra) 指的是数学中由非空集合上定义若干运算的抽象系统，下面简单概述三个在数学和化学中相当经典且重要的代数结构，这里从群先开始。

#### 1.1 内运算与稳定性 (Loi de composition interne et Stabilité)

**Def. (du Loi de composition interne):** 设存在一个集合  $E$ ，如果定义运算  $\cdot$  (习惯上称为乘法)，使得：

$$E^2 \rightarrow E$$

$$(a, b) \mapsto a \cdot b$$

那么我们说这个称这个运算为对  $E$  集合的**内运算**，反之，称为**外运算**。

**Def. (du Partie stable):** 对于  $E$  上的一个子集  $F$ ，如果有：

$$\forall (a, b) \in F^2 \setminus a \cdot b \in F$$

则称集合  $E$  在  $F$  部分对于运算  $\cdot$  是部分稳定的。

**Def. (du Commutativité et Associativité):** 下面给出交换律和结合律的定义：

$$\begin{cases} \text{Commutativité: } \forall (a, b) \in E^2 \setminus a \cdot b = b \cdot a \\ \text{Associativité: } \forall (a, b) \in E^2 \setminus a \cdot (b \cdot c) = a \cdot (b \cdot c) \end{cases}$$

#### 1.2 幺元、逆元与群结构 (Élément neutre ou inversible et le Groupe)

**Def. (du Élément neutre ou inversible):**

如果对于一个二元运算  $*$  对于集合  $E$  存在一个  $e \in E$ ，对于任意  $a \in E$  都有： $e * a = a$ ，这时我们称  $e$  为这个集合  $E$  的**左幺元**，如果对于任何  $a \in E$  都有： $a * e = a$ ，这时我们称  $e$  为这个集合的**右幺元**。当这个运算无分左右时，我们称  $e$  为**幺元 (Élément neutre)**。

如果已知一个集合的幺元为  $e$ ，对于任意  $a$  存在一个  $a'$  使得  $a' \cdot a = e$ ，则称  $a'$  是  $a$  的**左逆元**，如果  $a'$  使得  $a \cdot a' = e$ ，则称  $a'$  是  $a$  的**右逆元**，如果这个运算无分左右，

则称 $a'$ 是 $a$ 的逆元 (Élément inversible), 记作 $a^{-1}$ 。

**Def.(du Groupe):** 如果 $G$ 是一个集合, 如果在 $G$ 中存在一个运算 $\cdot$ , 则记 $(G, \cdot)$ 是一个原群, 如果该原群中运算满足结合律, 则称 $(G, \cdot)$ 为半群, 如果一个半群存在幺元, 则称这个半群为幺半群, 如果这个幺半群中具有逆元, 则称该幺半群为群。

因此, 对于一个集合 $G$ 和一个二元运算 $\cdot$ , 要成为群, 需要至少满足下面三个条件:

- (1)  $G$  具有一个幺元。
- (2)  $\forall g \in G, \exists g^{-1} \setminus g \cdot g^{-1} = e$
- (3) 运算 $\cdot$ 对于  $G$  是满足结合律的

如果 $(G, \cdot)$ 还满足交换律, 那么称这个群为 Abel 群 (Groupe Abélien) 也叫做交换群。

### 1.3 域和向量空间 (le Corps et l'Espace Vectoriel)

**Def.(du Corps):** 如果对于一个群  $K$  来说其存在对于第二个二元运算 (习惯上称为加法) 也满足下面情况:

- (1)  $(K, +)$ 是一个 Abel 群
- (2)  $(K \setminus \{0\}, \cdot)$ 是一个 Abel 群, 其中  $0$  作为  $K$  域的零元。
- (3) 两种运算之间存在分配律(Distributivité), 即 $(a + b)c = ac + bc$ 。

则称 $(K, \cdot, +)$ 为一个域。

**Def.(du Espace Vectoriel):** 设存在一个域 $\mathbb{K}$ 。在集合  $E$  上定义了一个内运算, 称为加法 (+) :

$$\forall (\alpha, \beta) \in E^2, \exists! \gamma \in E \setminus \gamma = \alpha + \beta$$

在域  $\mathbb{K}$  和集合  $E$  之间定义一个外运算, 称为数乘 ( $\cdot$ ) :

$$\forall \alpha \in E, k \in \mathbb{K} \exists! \delta \in E \setminus \delta = \alpha \cdot k$$

则, 如果 $(E, \cdot, +)$ 满足:

- (1)  $(E, \cdot)$ 构成 Abel 群;
- (2) 任何 $(x, y) \in E^2, (\alpha, \beta) \in \mathbb{K}^2$ 都有:

$$\begin{cases} \alpha \cdot (\beta \cdot x) = (\alpha \cdot \beta) \cdot x \\ 1 \cdot x = x \\ (\alpha + \beta) \cdot x = \alpha \cdot x + \beta \cdot x \\ \alpha \cdot (x + y) = \alpha \cdot x + \alpha \cdot y \end{cases}$$

此时称 $(E, \cdot, +)$ 为一个 $\mathbb{K}$ 上的向量空间 (un Espace Vectoriel sur  $\mathbb{K}$ )，或者称 $E$ 是 $\mathbb{K}$ -向量空间的 ( $\mathbb{K}$ -espace vectoriel)。

$E$  中的元素称为**向量 (Vecteurs)**， $\mathbb{K}$ 中的元素称为**标量 (Scalaire)**。

**Def.(du Vecteur nul, Élement nul):** 如果  $E$  是 $\mathbb{K}$ -向量空间的，它必须包含这样一个元素  $0_E$  使得对于任何  $E$  中的元素  $x$ :

$$\begin{cases} 0_E + x = x \\ x + (-x) = 0_E \end{cases}$$

则称这个元素为**零向量**。

相似地，在标量域 $\mathbb{K}$ 中也存在这样的量 $0_{\mathbb{K}}$ ，我们把这个量称为零元，即满足任意 $\alpha \in \mathbb{K}$ 都有:

$$\begin{cases} 0_{\mathbb{K}} \cdot \alpha = 0 \\ 0_E \cdot x = 0_{\mathbb{K}} \end{cases}$$

#### 1.4 线性组合 (Combinaison Linéaire)

若  $E$  是 $\mathbb{K}$ -向量空间的，有 $(x_1, \dots, x_n) \in E$ 我们说对 $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n$ 的线性组合如下:

$$x = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i$$

#### 1.5 线性空间的直积 (Produit d'EV)

若  $E, F$  都是 $\mathbb{K}$ -向量空间的，定义  $E, F$  的直积为:

$$E \times F = \{(v_1, v_2) | v_1 \in E, v_2 \in F\}$$

### 2. 子空间 (Sous-Espaces Vectoriels, SEV)

当  $F$  满足下面的条件时，说  $F$  是  $E$  的子空间 ( $E$  是 $\mathbb{K}$ -向量空间的):

$$\begin{cases} F \subset E \\ ((F, +, \cdot) \text{ est EV} \end{cases}$$

或者说  $F$  非空且  $F$  对线性组合是稳定的:

$$\begin{cases} F \neq \emptyset \\ \forall (\alpha, \beta) \in \mathbb{K}^2, (x, y) \in F^2 \setminus \alpha x + \beta y \in F \end{cases}$$

#### 2.1 张成空间 (SEV Engendré par une partie)

##### 2.1.1 子空间的交 (Intersection de SEV)

假设  $F, G$  是  $E$  的子空间， $H$  是两者的交:

$$H = F \cap G \Rightarrow \begin{cases} 0_E \in F, 0_E \in G, 0_E \in H \\ \forall (\alpha, \beta) \in \mathbb{K}^2, (x, y) \in H^2 \setminus \alpha x + \beta y \in H, F, G \end{cases}$$

或者说  $H$  是  $E, F, G$  的子空间。

### 2.1.2 张成空间 (SEV Engendré)

若  $A$  是  $E$  的某一部分 (即一个向量组) 称由  $A$  中所有元素线性组合得到的  $E$  的子空间被称为  $A$  的张成空间有下面两个记号:

$$\text{Vect}(A) = \text{Span}(A) \triangleq \{y \in E \mid (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n, A = \{x_1, \dots, x_n\}, y = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i\}$$

或者说  $H$  是  $E, F, G$  的子空间。

## 2.2 子空间的和与直和 (Somme et Somme directe)

### 2.2.1 子空间的和

如果  $F, G$  是  $E$  的两个子空间, 那么我们说  $F, G$  的和指的是:

$$F + G = \text{Vect}\{F \cup G\}$$

$$i.e. F + G = \{(x + y) \mid (x, y) \in F \times G\}$$

### 2.2.2 补空间和直和 (SEV Supplémentaire et Somme directe)

如果  $F, G$  是  $E$  的两个子空间, 如果对于  $F, G$  有:

$$\begin{cases} F + G = E \\ F \cap G = \{0_E\} \end{cases}$$

则称  $F$  和  $G$  互为补空间, 在此给出直和的定义:

$$F \oplus G = E : \begin{cases} F + G = E \\ F \cap G = \{0_E\} \end{cases}$$

### 2.2.3 直和分解 (Décomposition par une Somme directe)

若  $F, G$  是互补的空间, 且其满足对  $E$  的直和关系, 那么:

$$\forall u \in E, \exists! (x, y) \in F \times G \setminus u = x + y$$

因此, 直和是空间和的特殊情况, 此时两个互补空间的维度是独立的。

## 3. 线性映射 (Application linéaire)

假设存在一个映射  $f: E \rightarrow F$ , 当满足下面情况的时候我们说它是一个线性映射:

$$\forall (x, y) \in E^2, \forall (\alpha, \beta) \in \mathbb{K}^2, f(\alpha x + \beta y) = \alpha f(x) + \beta f(y)$$

-如果:  $E=F$ , 称  $f$  为自同态 (Endomorphisme),  $E$  的自同态集记  $\mathcal{L}(E)$ ;

-如果:  $f$  是双射, 称  $f$  为同构 (Isomorphisme),  $E$  到  $F$  的同构集记  $\mathcal{L}(E, F)$ ;

-如果:  $f$  是双射且  $E=F$  称  $f$  为自同构 (Automorphisme),  $E$  到  $F$  的自同构集记  $\mathcal{GL}(E)$ 。

因此对于一个线性映射  $f$ , 必然有:

$$f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i f(x_i)$$

## 4. 核与像 (Noyaux et Image)

### 4.1 像与逆像 (Image et Image réciproque)

像 (像集), 是指某映射  $f$  对于集合  $E$  的一部分  $E'$  的映射集, 用  $f(E')$  表示:

$$f(E') \triangleq \{f(x) | x \in E'\}$$

逆像 (逆像集) 是指某映射  $f$  对于集合  $E$  的一部分  $E'$  的映射集, 用  $f^{-1}(F')$  表示:

$$f^{-1}(F') \triangleq \{f^{-1}(y) | y \in F'\}$$

像空间, 或者叫做列空间是指某映射  $f$  对于集合  $E$  的一部分  $E'$  对应的子空间, 以  $\text{Im}(f) = \text{Col}(f) = f(E)$  表示。

### 4.2 向量空间的像与逆像

对于任何从  $E$  到  $F$  的映射, 如果  $f$  是同构, 那么必然有其逆像集是  $E$  的一部分,  $E$  的像集应该是  $F$  的一部分。

### 4.3 核 (Noyaux)

核也叫做核空间, 其定义为  $\{0_F\}$  所对应的元素在  $E$  中的集合, 记作  $\text{Ker}(f)$ :

$$\text{Ker}(f) = f^{-1}(\{0_F\}) = \{x \in E | f(x) = 0_F\}$$

### 4.4 单射-核唯一性

下面命题是真命题:

$$f(\cdot) \text{ injective} \Leftrightarrow \text{Ker}(f) = \{0_E\}$$

证明略。

## 5. $(\mathcal{L}(E, F), +, \cdot)$ 空间与线性映射的组合

### 5.1 $(\mathcal{L}(E, F), +, \cdot)$ 是向量空间 (证明略)

### 5.2 线性映射的组合

对于两个同构有:

$$f \in \mathcal{L}(E, F), g \in \mathcal{L}(F, G) \Rightarrow g \circ f \in \mathcal{L}(E, G)$$

## 6. $(\mathcal{GL}(E), \cdot)$ 群结构

$(\mathcal{GL}(E), \cdot)$  被称为线性群, 在群表示论中被称为对称群, 记为  $\text{Sym}(E)$ , 其子群被称为置换群。其么元为:  $f(\cdot) = x$

## 7. 线性方程组(Système linéaire)与解的结构

**线性方程**指的是形如 $f(x)=b$ ，其中 $f(x)$ 是 $E$ 上的一个线性映射， $b$ 是 $F$ 的一个向量

**线性方程组**指的是由多个线性方程构成的方程组，下面是一个例子：

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

### 7.1 解的结构

对于一个线性方程组来说，其的解集一定是一个 $p$ 维线性空间的子空间，因此可以通过空间核与像取进行刻画。

那么必然存在两类解：对应核的一种解（ $Sx=0$ ），称为**通解**以及对应单独的仿射子空间（ $Sx=b$ ），称为**特解**去进行刻画，因此标准解系应该是两者的和。

## 8. 投影 (Projecteur)与对称(Symétrie)

### 8.1 投影映射和其性质

**Def.(du Projecteur):** 若在 $E$ 空间中可以存在两组互补的子空间 $F, G$ ，那么由直和分解唯一性可以给出任何 $E$ 中元素 $x$ 都可以被分解为 $x = x_F + x_G$ ，其中 $x_F \in F, x_G \in G$ 那么定义下面的映射：

$$p(x) = x_F \text{ ou } p(x) = x_G$$

这个映射被称为投影。

投影有下面性质（设 $p(x) = x_F$ ）：

- (1) 是自同构
- (2) 如果 $x \in F$ ，则 $p(x) = x$ ；
- (3) 如果 $x \in G$ ，则 $p(x) = 0_F$ ；
- (4)  $\text{Ker}(p) = G$ ；
- (5)  $\text{Im}(p) = F$ ；
- (6) 复合等价性： $p \circ p = p \Leftrightarrow p$ 是投影。

### 8.2 对称映射和其性质

**Def.(du Symétrie):** 若在 $E$ 空间中可以存在两组互补的子空间 $F, G$ ，那么由直和分解唯一性可以给出任何 $E$ 中元素 $x$ 都可以被分解为 $x = x_F + x_G$ ，其中 $x_F \in F, x_G \in G$ 那么定义下面的映射：

$$s(x) = x_F - x_G$$

这个映射被称为对  $F (= \text{Ker}(s - \text{Id}_E))$ ，平行于  $G (= \text{Ker}(s + \text{Id}_E))$  的对称。

对称有下面性质（设  $p(x) = x_F$ ）：

- (1) 是自同构
- (2) 如果  $x \in F$ ，则  $s(x) = x$ ；
- (3) 如果  $x \in G$ ，则  $s(x) = -x$ ；
- (4)  $\text{Ker}(s) = 0_E$ ；
- (5)  $\text{Im}(s) = E$ ；
- (6) 复合恒等性：  $s \circ s = \text{Id}_E \Leftrightarrow s$  是对称。



## AA2 DIMENSION DES ESPACES VECTORIELS

## 向量空间的维数

## 1. 线性无关组和张成向量组 (Famille libre et Famille génératrice)

## 1.1 张成向量组 (Famille génératrice)

**Def.(du Famille génératrice):** 给出一个向量组  $(x_1, \dots, x_n)$  如果这个向量组的张成空间可以使得任意在  $E$  中的一个向量  $x$  都属于其张成空间, 那么我们说这个向量组是空间  $E$  的张成向量组 (张成组):

$$\forall x \in E \setminus x \in \text{Vect}\{x_1, \dots, x_n\}$$

**Pro.(du Famille génératrice):** 如果  $\mathcal{F}$  和  $\mathcal{G}$  都是  $E$  的一个张成组, 那么两者可以互相线性示出, 即:

$$\forall x \in \mathcal{F}, \exists (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n, (y_1, \dots, y_n) \in \mathcal{G} \setminus x = \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i$$

**Def.(du Colinéaire):** 对于一个向量组, 如果存在一组不全为 0 的标量  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  使得下面式子成立:

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i = 0$$

则称这个向量组是共线的。

**Def.(du Sur Famille, Sous Familles):** 给出一个向量组  $\mathcal{F}$ , 存在一个向量组  $\mathcal{G}$  使得  $\mathcal{G} = \mathcal{F} \cup \{\cdot\}$ , 则称组  $\mathcal{G}$  为组  $\mathcal{F}$  的超组。同理, 如果存在向量组  $\mathcal{E}$  使得  $\mathcal{E} = \mathcal{F} \setminus \{\cdot\}$  则称组  $\mathcal{E}$  是组  $\mathcal{F}$  的子组。

**Pro.(du Sur Famille, Sous Familles):** 给对于一个张成组来说, 它的超组必然是张成组。

## 1.2 线性无关组与相关组 (Famille libre, Famille liée)

**Def.(du Famille libre, Famille liée):** 如果对于某个向量组, 其中没有任何一个向量可以用组内其他向量自由组合, 则称这个向量组是线性无关的, 这个组称为线性无关组; 否则称该向量组是线性相关的, 该组称为线性相关组。

**Pro.(du Famille libre, Famille liée):** 无关组的子组是线性无关的, 相关组的超组也是相关的。含有零元的组必然相关。

## 2. 基和极大线性无关组 (Base, Famille libre et génératrice)

设有一个张成组  $\mathcal{F}$ ，其同时也是线性无关的，那么我们说组  $\mathcal{F}$  是一个极大线性无关组，称  $\mathcal{F}$  是  $E$  空间的一组基。

**△ Remarque:** 最常见的一组基是正则基 (Base Canonique)

### 2.1 坐标 (Coordonnées)

在一组基中，总存在一个有序数组  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  使得任意一个  $E$  中的向量  $x$  可以在基  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  条件下线性示出：

$$x = \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i$$

这个有序数组被称为向量  $x$  在基  $\mathcal{B}$  下的坐标。

## 3. 线性映射与基的关系

如果有一个线性映射 (记作  $v$ )，其如下定义：

$$v: \begin{cases} \mathbb{K}^n \rightarrow E \\ (x_1, \dots, x_n) \mapsto \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \end{cases}$$

当且仅当：

$$v: \begin{cases} inj. \Leftrightarrow (x_1, \dots, x_n) \text{ libre} \\ sur. \Leftrightarrow (x_1, \dots, x_n) \text{ engendré} \\ bij. \Leftrightarrow (x_1, \dots, x_n) \text{ base} \end{cases}$$

## 4. 基与线性映射的关系

设  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  是空间的一组基， $\mathcal{F} = (f_1, \dots, f_n)$  是空间的一个族，有且仅有一个线性映射  $u$  使得：

$$u: \begin{cases} u(e_i) = f_i \\ inj. \Leftrightarrow (x_1, \dots, x_n) \text{ libre} \\ sur. \Leftrightarrow (x_1, \dots, x_n) \text{ engendré} \\ bij. \Leftrightarrow (x_1, \dots, x_n) \text{ base} \end{cases}$$

## 5. 向量空间的维度 (Dimensions)

### 5.1 有限维度空间 (Espace de Dimension finie)

基是有限组的向量空间称为有限维度空间。

### 5.2 维度 (Dimension)

在空间  $E$  中，其基或说任何一组极大线性无关组的势称为空间  $E$  的维度

$$\dim(E) = \#(\mathcal{B})$$

**Pro.(du Dimension):**

- (1) 不同标量域的选择可能导致同一个空间的不同维度;
- (2) 如果  $E$  是  $n$  维的向量空间, 则无关组至多有  $n$  个元素; 张成组之多有  $n$  个元素;
- (3) 基的存在性定理: 如果  $E$  是一个有限维度空间, 则  $E$  中必然存在一组基。

**5.3 基不完备性定理**

在一个向量空间  $E$  中, 任意一个无关组可以被补为  $E$  的一组基。

即: 如果  $\mathcal{B}$  是  $E$  的一组基, 相当于  $\mathcal{B}$  是  $n$  势张成组同时也是  $n$  势无关组。

**5.4 子空间的维度**

如果  $F$  是  $E$  的一个子空间则存在:

$$\begin{cases} \dim(F) \leq \dim(E) \\ \dim(F) = \dim(E) \Leftrightarrow E = F \end{cases}$$

**5.5 补空间的存在性定理**

对于一个有限维度空间, 其任何一个子空间都有至少一个补空间, 即对任何选定的子空间都可以进行一个直和分解。

**6. 维度间关系****6.1 线性同构空间(Espace Isomorphisme)**

如果  $E, F$  是  $\mathbb{K}$ -线性空间的, 当且仅当满足下面情况时, 我们称  $F$  是  $E$  的一个线性同构空间 (即可以进行双射映射):

$$\dim(E) = \dim(F)$$

**Pro.(du Espace Isomorphisme):** 任意的线性同构空间和  $\mathbb{K}^n$  必然线性同构。

**6.2 维度和空间直积的关系**

$$\dim(E \times F) = \dim(E) + \dim(F)$$

**6.3 维度和空间和的关系**

- (1) 如果该和是空间直和

$$\dim(E \oplus \bar{E}) = \dim(E) + \dim(\bar{E})$$

- (2) 如果该和不是空间直和

$$\dim(E \oplus F) = \dim(E) + \dim(F) - \dim(E \cap F)$$

**6.4 空间直和的维度判定**

$$E = F \oplus G \Leftrightarrow \dim(E) = \dim(G) + \dim(F), F \cap G = \{0_E\}$$

$$E = F \oplus G \Leftrightarrow \dim(E) = \dim(G) + \dim(F), F + G = E$$

## 7. 秩 (Rang)

**Def.(du Rang de la famille):** 一个组  $\mathcal{F}$  对于向量空间  $E$  的秩是其张成空间的维度, 记作  $\text{rg}(\mathcal{F})$  或者  $\text{rank}(\mathcal{F})$  即:

$$\text{rg}(\mathcal{F}) \triangleq \dim(\text{Vect}\{\mathcal{F}\})$$

**Def.(du Rang de l'Application linéaire):** 一个线性映射的秩指的是该线性映射的像的维度:

$$\text{rg}(u) \triangleq \dim(\text{Im}(u))$$

**Def.(du Rang de la Matrice):** 后面我们会提到, 矩阵是线性映射的一种格式, 因此其本质是线性映射的秩, 一个矩阵的秩指的是其非零行或列的个数, 记作  $r(A)$ :

$$r(A) \triangleq N(\text{Col}(\cdot \neq 0)) = N(\text{Lin}(\cdot \neq 0))$$

## 8. 限制映射与诱导映射 (Réstriction/Iduction d'une Application)

如果  $E$  是一个空间,  $F$  是其子空间, 那么映射  $v$  是  $u$  的一个限制映射:

$$\begin{aligned} u(\cdot) &:= E \rightarrow E \\ v(x) &:= \begin{cases} F \rightarrow \text{Im}(u) \\ x \mapsto u(x) \end{cases} \end{aligned}$$

显然, 投影和对称都是一种限制映射, 同时, 给出  $u(\cdot)$  诱导 (Induit) 映射  $v$ 。

## 9. 秩-零度化定理 (Théorème du rang)

若  $E, F$  是两个空间, 存在一个线性同构  $u$  (如下定义),  $E_0$  为  $\text{Ker}(u)$  的补, 那么  $u$  必然诱导一个同构, 这个同构是从  $E_0$  到  $\text{Im}(u)$  的, 当  $E$  是有限维时:

$$u(\cdot) := E \rightarrow F$$

$$\boxed{\dim(E) = \text{rg}(u) + \dim(\text{Ker}(u))}$$

上述定理被称为秩-零度化定理。

**Appl.(du Théorème du rang):**

- (1) 用于确定映射的像与像的维数;
- (2) 用于确定映射的核与核的维数;
- (3) 用于证明空间和的维数。

## 10. 同构的判定与同构的复合

若  $E, F$  是同维空间,  $u$  是从  $E$  到  $F$  的线性映射, 那么  $u$  必然是双射。

特殊地, 如果  $F=E$ , 则  $u$  必然为自同构。

### 10.1 同构的复合

如果  $E, F, G$  是三个有限维度空间,  $u \in \mathcal{L}(E, F)$ ,  $v \in \mathcal{L}(F, G)$ , 则有以下关系:

(1) 保秩性:

$$\begin{cases} \text{rg}(u \circ v) = \text{rg}(u) \\ \text{rg}(v \circ u) = \text{rg}(v) \end{cases}$$

(2) 核扩大性:

$$\text{Ker}(u) \subset \text{Ker}(u^n)$$

(3) 像缩小性:

$$\text{Im}(u) \supset \text{Im}(u^n)$$

## 11. 超平面 (Hyperplans) 与线性型 (Forme Linéaire)

**Def.(du Hyperplans):** 对于任意有限维度空间  $E$ , 设其维度为  $n$ , 则所有  $(n-1)$  维的子空间是该空间的超平面。

**Pro.1(du Hyperplans):** 超平面的判定:

如果  $H$  是一个子空间, 那么下面三个命题真等价:

- (1)  $H$  是一个超平面
- (2) 存在线向量  $d$  使得  $H \oplus \text{Vect}d = E$
- (3) 存在非零的线性型  $f$  使得  $H = \text{Ker}(f)$

**Pro.1(du Hyperplans):** 超平面的方程:

$$0 = \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i$$

其中有标量组  $(\lambda_i)$  和基  $(e_i)$ 。

**Def.(du Forme Linéaire):** 定义在空间  $E$  中的线性映射为  $E$  中的线性型。

**Def.(du Forme Linéaire Proportionnelle):** 若两个线性型成比例, 称这对线性型构成比例型。

## AA3 MATRICE

## 矩阵

## 1. 矩阵 (Matrice)

**Def. (de la Matrice):** 称  $n$  行 (Ligne)  $p$  列 (Colonne) 在  $\mathbb{K}$  中的映射为  $\llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$  称 **np 矩阵**。

由此, 一个矩阵  $\mathbf{A}$  实质为下面映射:

$$\mathbf{A} = \begin{cases} \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket \rightarrow \mathbb{K} \\ (i, j) \mapsto a_{ij} \end{cases}$$

$\mathbf{A}$  的展开形式:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix}$$

记其中的一项:  $\mathbf{A}(i, j) = a_{ij}$

记  $\mathbf{A}$  本身:  $\mathbf{A} = (a_{ij})$

## 1.2 列向量 (Vecteur Colonne) 和行向量 (Vecteur Ligne)

- 矩阵的第  $j$  列称第  $j$  列向量 ( $j^{\text{e}}$  Vecteur colonne)

$$\begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} \in \mathbb{K}^n$$

- 矩阵的第  $i$  行称第  $i$  行向量 ( $i^{\text{e}}$  Vecteur ligne)

$$(a_{i1} \quad a_{i2} \quad \cdots \quad a_{ip}) \in \mathbb{K}^n$$

## 1.3 方阵 (Matrice Carrée) 和三角矩阵 (Matrice Triangulaire)

-  $\mathbf{A}$  中, 当  $n=p$  时,  $\mathbf{A}$  为方阵

-  $\mathbf{A}$  中, 当  $\mathbf{A}$  为方阵时, 且对角线上或对角线下的元素全为零, 则  $\mathbf{A}$  称为一个三角矩阵:

- 上三角矩阵 (Matrice Triangulaire Supérieure) :

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{pp} \end{pmatrix}$$

- 下三角矩阵 (Matrice Triangulaire Inférieure) :

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{pp} \end{pmatrix}$$

## 1.4 对角阵 (Matrice Diagonale)

-A 为方阵且仅主对角线上元素非零的矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{pp} \end{pmatrix}$$

记作  $\text{Diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{pp})$

-对角线上的元素称为**对角元** (Éléments Diagonaux)

-数量矩阵 (Matrice Scalaire) :  $\text{Diag}(a, a, \dots, a)$

-单位矩阵 (Matrice d'Identité) :  $\text{Diag}(1, 1, \dots, 1)$

## 1.5 记号

$M_{np}(\mathbb{K})$ :  $\mathbb{K}$  中的 n 行 p 列矩阵

$M_n(\mathbb{K})$ :  $\mathbb{K}$  中的 n 阶方阵

## 2. 矩阵是向量组

### 2.1 矩阵化向量

空间中有一组基  $\mathcal{B} = (e_1, e_2, \dots, e_n)$  时, 若  $x = \sum_{i=1}^n a_i e_i$ ,  $x$  可表述为:

$$x = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

### 2.2 矩阵化表述向量族

若存在一个向量族 (有 p 个向量)  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$ , 在空间  $\mathbb{K}$  中每个第 j 个元  $x_j$ , 可矩阵化表述为:

$$x_j = \sum_{i=1}^p a_{ij} e_i$$

$$M_B(x_1, x_2, \dots, x_p) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix}$$

### 2.3 矩阵与线性型

### 2.3.1 用基的像表征线性型

任何矩阵都可以看作对基线性运算的  $p \rightarrow n$  维映射从 E 的基到 F 的基  $\mathcal{B}'$  的映射，记作  $\mathbf{M}_{\mathcal{B}\mathcal{B}'}(f)$

$$f(e_j) = \sum_{i=1}^p a_{ij} e_i$$

$$\mathbf{M}_{\mathcal{B}\mathcal{B}'}(f) = \mathbf{M}_{\mathcal{B}'}(f(e_1), f(e_2), \dots, f(e_p)) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix} \in \mathbf{M}_{np}(\mathbb{K})$$

(因此，矩阵实质上是对  $(1,0), (0,1), (\dots)$  的变换)

计算:  $f(e_1), f(e_2), \dots, f(e_p)$  再进行拼接。

### 2.3.2 矩阵与线性型

若  $x=(x_1, x_2, \dots, x_p)$  在基  $y=(y_1, y_2, \dots, y_n)$  下的表述:

$$y = \sum_{i=1}^n y_i e_i' = f\left(\sum_{j=1}^p x_j e_j\right) = \sum_{j=1}^p x_j f(e_j)$$

$$y = \sum_{i=1}^n y_i e_i' = \sum_{j=1}^p x_j \sum_{i=1}^n a_{ij} e_i' = \sum_{i=1}^n \frac{(\sum_{j=1}^p x_j a_{ij}) e_i'}{y_i}$$

下面是一个例子:

$$\begin{pmatrix} 3 & 5 & 1 \\ 1 & 4 & 6 \end{pmatrix}$$

$$f(e_1) = 3f_1 + f_2$$

$$f(e_2) = 5f_1 + 4f_2$$

$$f(e_3) = f_1 + 6f_2$$

## 3. 矩阵计算

### 3.1 矩阵加法 (Addition de Matrices)

矩阵的加法是每个位置的和:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a'_{11} & a'_{12} & \cdots & a'_{1p} \\ a'_{21} & a'_{22} & \cdots & a'_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a'_{n1} & a'_{n2} & \cdots & a'_{np} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} + a'_{11} & a_{12} + a'_{12} & \cdots & a_{1p} + a'_{1p} \\ a_{21} + a'_{21} & a_{22} + a'_{22} & \cdots & a_{2p} + a'_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + a'_{n1} & a_{n2} + a'_{n2} & \cdots & a_{np} + a'_{np} \end{pmatrix}$$



### 3.1.2 矩阵加法群 $(M_{np}(\mathbb{K}), +)$ 的性质

- (1) 内运算：加法  $(+)$
- (2) 幺元：零矩阵  $(0_{M_{np}(\mathbb{K})})$
- (3) 逆元：负矩阵  $(-M_{np}(\mathbb{K}))$
- (4) 为 Abel 群

### 3.2. 矩阵的数乘 (Multiplication Scalaire)

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$$

$$\Rightarrow (b_{ij}) = \alpha \cdot (a_{ij})$$

$$\alpha \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha a_{11} & \alpha a_{12} \\ \alpha a_{21} & \alpha a_{22} \end{pmatrix}$$

### 3.2.2 数乘空间 $(M_{np}(|K|), +, \cdot)$ 的性质

- (1)  $(M_{np}(|K|), +)$  为 Abél 群
- (2) 结合律：

$$\alpha(\beta A) = \beta(\alpha A) = \alpha\beta A$$

- (3) 幺元：

$$1 \cdot A = A \cdot 1 = A$$

- (4) 分配律：

$$(A + B)(\alpha + \beta) = (\alpha + \beta)A + (\alpha + \beta)B = \alpha(A + B) + \beta(A + B)$$

### 3.2.3 线性型与矩阵 $(\mathcal{L}(E, F), M_{np}(\mathbb{K}))$

$$\varphi = \begin{cases} \mathcal{L}(E, F) \rightarrow M_{np}(\mathbb{K}) \\ f \rightarrow M_{BB'}(f) \end{cases}$$

对矩阵的任意变换为同构（线映+双射证明）

## 3.4 矩阵的基 (Bases des Matrice)

### 3.4.1 基矩阵 (Matrice Élémentaire)

在  $M_{np}(\mathbb{K})$  中，除  $ij$  为 1 其余全为 0 的矩阵称基矩阵，记作  $E_{ij}$

例：  $E_{23}$  de  $M_{45}(\mathbb{K})$ ：

$$E_{23}^{45} = E_{23} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

### 3.4.2 矩阵的正则基 (Base Canonique de Matrice)

$\mathcal{B} = \{E_{11}^{np}, \dots, E_{np}^{np}\}$  称为  $M_{np}(\mathbb{K})$  的正则基

### 3.4.3 $\mathcal{L}(E, F)$ 的维度

$$\dim(\mathcal{L}(E, F)) = \dim(E) \times \dim(F)$$

( $\forall f \in \mathcal{L}(E, F)$  都可以表示为一个矩阵)

## 3.5 矩阵的积 (Produit de Matrice)

### 3.5.1 行列积 (内积, Produit Scalaire)

行列积, 即内积是向量空间中的度规。

$$M_{B(x)} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \quad M_{B(\varphi)} = (\varphi(e_1) \quad \varphi(e_2) \quad \cdots \quad \varphi(e_p))$$

$$M_{B(x)} \times M_{B(\varphi)} = M_B(\varphi(x))$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} (a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_p) = \sum_{j=1}^p a_j x_j$$

### 3.5.2 矩阵与列向量的积

矩阵与列向量的积的结果是线性映射  $f$  的像:

$$M_{BB'}(f) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

$$M(x) = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

$$M_{BB'}(f) \times M(x) = \begin{pmatrix} b_1 a_{11} + b_2 a_{12} + b_3 a_{13} \\ b_1 a_{21} + b_2 a_{22} + b_3 a_{23} \\ b_1 a_{31} + b_2 a_{32} + b_3 a_{33} \end{pmatrix} = M(f(x))$$

### 3.5.3 矩阵与矩阵的积 (前映射在右, 后映射在左)

$$M_{BB'}(f) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

$$M_{BB'}(g) = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{pmatrix}$$

$$M_{BB'}(f) \times M_{BB'}(g) = \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} \\ a_{31}b_{11} + a_{32}b_{21} + a_{33}b_{31} & a_{31}b_{12} + a_{32}b_{22} + a_{33}b_{32} \end{pmatrix}$$

$n_1 p_1$  矩阵与  $p_1 p_2$  矩阵相乘，出  $n_1$  行  $p_2$  列矩阵，即矩阵的复合：

$$M_{n_1 p_1} \times M_{p_1 p_2} = M_{n_1 p_2}$$

**△Remarque:** 映射方向与复合方向相反。

### 3.5.4 矩阵的复合与映射方向

$$M_{BE,BG}(v \cdot u) = M_{BE,BG}(v) \times M_{BE,BG}(u)$$

### 3.6 积的分配律与结合律

分配律：

$$A(\alpha B + \beta C) = \alpha AB + \beta AC$$

$$(\alpha A + \beta B)C = \alpha AC + \beta BC$$

结合律：

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

### 3.7 方阵环 (Anneau des Matrice Carrée)

**Def.(de l'Anneau):** 设  $R$  是一个非空集合，在  $R$  上定义了两种运算 (+和 $\cdot$ )，如果  $R$  满足下面情况，则称  $R$  是一个环：

- (1)  $(R, +)$  是一个 Abel 群
- (2)  $(R, \cdot)$  是一个半群
- (3) 加法和乘法之间满足两侧分配律

(4) 在此之外，如果：i.乘法满足交换律，则称该环为交换环 (Anneau Commutatif)；ii.乘法存在幺元，称该环为含幺环 (Anneau Unitaire)；iii.如果对乘法有  $ab = 0 \Rightarrow a = 0$  ou  $b = 0$ ，则称该环为无零因子环 (Anneau sans Diviseurs de Zéro)；iv.如果对乘法满足上面三条，则称该环为整环 (Anneau Intègre)

由此定义，显然：( $M_n(K), +, \times$ ) 是一个含幺非交换的无零因子环

- ( $M_n(K), +$ ) 是 Abél 群
- 对乘法稳定且可结合可分配

- 有么元:  $I_n$
- 乘法非交换:  $(AB \neq BA)$
- 该环无零因子:  $AB = 0 \not\Rightarrow A = 0 \text{ or } B = 0$

### 3.7.1 对角阵与矩阵的积

设  $D$  为对角阵:  $\text{Diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$

则:  $DA$  为  $A$  的每行乘对角阵因子再展开

$AD$  为  $A$  的每列乘对角阵因子再展开

e.g.

$$\begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 9 \\ -1 & -6 \end{pmatrix}$$

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

### 3.7.2 可逆性和逆矩阵: 群 $\mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$

对任一矩阵:

$$AI = IA = A$$

则其逆矩阵  $A^{-1}$  定义为:

$$AA^{-1} = I = A^{-1}A$$

所有可逆阵的群称  $\mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ , 即自同构群或称线性群。

### 3.7.3 双射的对应

对一个双射  $u$ , 其对应阵  $M_{BB'}(u)$  的逆是其逆的矩阵

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

$$M_{BB'}(u)^{-1} = M_{BB'}(u^{-1})$$

### 3.7.4 可逆准则 (Critère d'Inversibilité)

(1) 对  $\forall A \in M_n(\mathbb{K})$ , 则:

$$\forall A \in M_n: AX = 0 \Rightarrow X = 0$$

(2) 若:  $AB = I$ , 则  $A, B$  亦可逆

(3) 设  $E$  为一个空间, 有基  $\mathcal{B} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 当且仅当  $M_{nB}(x_1, x_2, \dots, x_n)$  时  $M$  可逆 (上述为基, 或说  $M$  的秩为  $n$ )

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix}} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

#### 4. 基变换 (Changement des Bases)

$n$  维空间中, 若有两基  $\mathcal{B}$  与  $\mathcal{B}'$ , 对于空间中的任意向量  $x$ , 可用两基表述:

$$\begin{aligned} \text{dans } \mathcal{B}: x &= \sum_{i=1}^n x_i e_i \\ \text{dans } \mathcal{B}': x &= \sum_{i=1}^n x'_i e'_i \end{aligned}$$

$$\text{则有: } M_{\mathcal{B}}(x) = M_{\mathcal{B}}(\text{Id}_{\mathcal{E}}(x)) = M_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}(\text{Id}_{\mathcal{E}}) M_{\mathcal{B}'}(x)$$

记  $M_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}(\text{Id}_{\mathcal{E}})$  为  $P_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}$ , 称为转换矩阵 (Matrice de Passage)。

##### 4.1 转换矩阵 (Matrice de Passage)

用于将  $\mathcal{B} \rightarrow \mathcal{B}'$  的基的矩阵称转换矩阵:

$$P_{\mathcal{B}\mathcal{B}'} = M_{\mathcal{B}}(e'_1, e'_2, \dots, e'_n) = M_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}(\text{Id}_{\mathcal{E}})$$

转换矩阵方向是  $P_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}$  是由  $\mathcal{B} \rightarrow \mathcal{B}'$  的表达

$$x = P_{\mathcal{B}\mathcal{B}'} x'$$

##### 4.1.2 转换矩阵的可逆性

$$P_{\mathcal{B}\mathcal{B}'}^{-1} = P_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}$$

$$P_{\mathcal{B}\mathcal{B}'} \cdot P_{\mathcal{B}'\mathcal{B}} = M_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}(\text{Id}_{\mathcal{E}}) \cdot M_{\mathcal{B}\mathcal{B}'}(\text{Id}_{\mathcal{E}}) = \text{Id}_{\mathcal{E}}|_{\mathcal{B}' \rightarrow \mathcal{B}'}$$

##### 4.2 转换矩阵的乘位

$\mathcal{B} \rightarrow \mathcal{B}'$  (向量的线性变换)

$$x_{\mathcal{B}} = P_{\mathcal{B}'\mathcal{B}} x_{\mathcal{A}}$$

$\mathcal{B} \rightarrow \mathcal{B}'$  (矩阵的复合)

$$B = A P_{\mathcal{B}'\mathcal{B}}$$

##### 4.3 非自同态阵的基转化, 矩阵的等价

$$A' = Q^{-1} A P$$

$$\begin{cases} P = P_{\mathcal{B}\mathcal{E}\mathcal{B}'} \text{ (与 } A \text{ 等长)} \\ Q = P_{\mathcal{B}'\mathcal{F}\mathcal{B}} \text{ (与 } A \text{ 等高)} \\ A = M_{\mathcal{B}\mathcal{E}\mathcal{B}\mathcal{F}}(u) \\ A' = M_{\mathcal{B}'\mathcal{E}'\mathcal{B}\mathcal{F}}(u) \end{cases}$$

$A$  与  $A'$  互称等价矩阵 (Équivalente)

## 4.4 自同态阵的基转化，矩阵的相似

$$A' = P^{-1}AP$$

$$\begin{cases} P = P_{BEBE'} \\ A = B_{BEBE}(u) \\ A' = B_{BE'BE'}(u) \end{cases}$$

$A$ 与 $A'$ 互称相似矩阵 (Semblables)

5. 转置 (Transposition,  ${}^tA/A^T$ )

矩阵的转置是矩阵关于其超对角线的对称操作

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, p \rrbracket \times \llbracket 1, n \rrbracket \quad a_{ij} = a_{ji}$$

## 5.1 积的转置

$${}^t(AB) = {}^tB {}^tA$$

## 5.2 逆的转置

$${}^t(A^{-1}) = ({}^tA)^{-1}$$

## 6. 对称, 反对称阵和酉矩阵 (Matrice Symétrique, Antisymétrique et Unitaire)

对称阵:

$${}^tA = A$$

反对称阵:

$${}^tA = -A$$

酉矩阵 (么正矩阵):

$$A^\dagger = (A)^{-1}$$