

Mathématique Avancée 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(Corps)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· (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·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 (Élement neutre ou inversible et le Groupe)

Def.(du Élement 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 (Élement 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 (Élement 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 (Disbutivité)，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：

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

此时称 $(E, +)$ 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 (Scalaires)。

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：

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

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：

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

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

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:

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

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, 它的超组必然也是张成组。

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 (Coordonées)

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:

$$u(e_i) = f_i$$

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

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优先维度空间。

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/Induit 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:

$$\boxed{\begin{aligned} u(\cdot) &:= E \rightarrow F \\ \dim(E) &= \text{rg}(u) + \dim(\text{Ker}(u)) \end{aligned}}$$

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, $u \in \mathcal{L}(E, F)$, $v \in \mathcal{L}(F, G)$, 则有下面关系:

(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(λ_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 $[\![1, n]\!] \times [\![1, p]\!]$ 称 **np 矩阵**。

由此, 一个矩阵 \mathbf{A} 实质为下面映射:

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

\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^{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^{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

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

$\mathbf{M}_n(\mathbb{K})$: \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:

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

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

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 $M_{\mathcal{B}\mathcal{B}'}(f)$

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

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

(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:

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

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

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

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

3.2. 矩阵的数乘 (Multiplication Scalaire)

$$\forall (i, j) \in [\![1, n]\!] \times [\![1, p]\!]$$

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

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

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

- (1) $(M_{np}(|K|), +)$ 为 Abel 群

(2) 结合律:

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

(3) 兮元:

$$\mathbf{1} \cdot A = A \cdot \mathbf{1} = A$$

(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 Matrices)

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。

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

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

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

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)

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

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

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

-n₁p₁矩阵与 p₁p₂矩阵相乘，出 n₁行 p₂列矩阵，即矩阵的复合：

$$\mathbf{M}_{n_1p_1} \times \mathbf{M}_{p_1p_2} = \mathbf{M}_{n_1p_2}$$

⚠ 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

$$\mathbf{M}_{BE,BG}(v \cdot u) = \mathbf{M}_{BE,BG}(v) \times \mathbf{M}_{BE,BG}(u)$$

3.6 积的分配律与结合律

分配律：

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

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

结合律：

$$(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$$

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·)，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,·)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 ⇒ 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), +, ×)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

- 有幺元: I_n
- 乘法非交换: $(AB \neq BA)$
- 该环无零因子: $AB = \mathbf{0} \nRightarrow A = \mathbf{0} \text{ or } B = \mathbf{0}$

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:

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

(2) 若: $AB = I$, 则 A, B 亦可逆

(3) 设 E 为一个空间, 有基 $B = (x_1, x_2, \dots, x_n)$, 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)

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

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：

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

则有： $\mathbf{M}_B(x) = \mathbf{M}_B(\text{Id}_E(x)) = \mathbf{M}_{B'B}(\text{Id}_E)\mathbf{M}_{B'}(x)$

记 $\mathbf{M}_{B'B}(\text{Id}_E)$ 为 $\mathbf{P}_{B'B}$ ，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：

$$\mathbf{P}_{B'B} = \mathbf{M}_B(e'_1, e'_2, \dots, e'_n) = \mathbf{M}_{B'B}(\text{Id}E)$$

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

$$x = \mathbf{P}_{B'B} x'$$

4.1.2 转换矩阵的可逆性

$$\mathbf{P}_{B'B}^{-1} = \mathbf{P}_{B'B}$$

$$\mathbf{P}_{B'B} \cdot \mathbf{P}_{B'B}^{-1} = \mathbf{M}_{B'B}(\text{Id}E) \cdot \mathbf{M}_{B'B}^{-1}(\text{Id}E) = \text{Id}E|_{\mathcal{B}' \rightarrow \mathcal{B}}$$

4.2 转换矩阵的乘位

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

$$x_B = \mathbf{P}_{B'B} x_A$$

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

$$B = AP_{B'B}$$

4.3 非自同态阵的基转化，矩阵的等价

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

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathbf{P} = \mathbf{P}_{BEBE'} \text{ (与 A 等长)} \\ \mathbf{Q} = \mathbf{P}_{BFBF'} \text{ (与 A 等高)} \\ \mathbf{A} = \mathbf{M}_{BEBF}(u) \\ \mathbf{A}' = \mathbf{M}_{BEBF'}(u) \end{array} \right.$$

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

$$\begin{aligned} A' &= P^{-1}AP \\ \begin{cases} P = P_{BE'BE'} \\ A = B_{BE'BE'}(u) \\ A' = B_{BE'BE'}(u) \end{cases} \end{aligned}$$

A 与 A' 互称相似矩阵 (Semblables)

5. 转置 (Transposition, ${}^t A/A^T$)

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) :

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