# 第一章 线性映射

本章开始,我们转向线性映射的研究。

我们将用三章完成线性映射的研究。本章我们将从映射最基本的研究方式:向量的作用 开始

线性映射的独特之处在于:一方面它能在常规的映射加法和纯量乘法下构成一个线性空间;另一方面,如果我们将复合视为乘法,它可以构成一个幺环。

第一节中,我们将给出线性映射的定义及运算,并研究基本性质;

第二节中,我们将研究两种由线性映射导出的子空间,核和像,并借此提出一个概念: 秩。它和我们之前的秩也有很强的联系;

第三节到第五节中,我们将研究矩阵,它是将线性映射在基下的作用写成的一张数表,非常便于在数值上研究矩阵;

第六节中,我们将研究行列式,它是一个反对称多线性函数,我们以此为工具,为后续我们对线性映射分解的研究铺垫。

# 1.1 线性映射的定义和运算

# 1.1.1 线性映射的定义

我们首先给出线性映射的定义

### 定义 1.1.1: 线性映射

设  $V_1, V_2$  是一个 F 上的两个线性空间,, 映射  $A: V_1 \to V_2$  如果满足:

 $\forall \alpha, \beta \in V_1, k \in F$ 

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

 $A(k\alpha) = kA(\alpha)$ 

那么我们称 A 是一个从  $V_1$  到  $V_2$  的线性映射

全体  $V_1$  到  $V_2$  的线性映射的集合记作  $\hom_F(V_1,V_2)$ , 或简记作  $\hom(V_1,V_2)$ 

特别地,如果  $V_1 = V_2$ ,我们称 A 是一个  $V_1$  上的线性变换

有一些常用的线性映射,我们在这里列出来:

# 定义 1.1.2: 一些常用的线性映射

- 1. 恒等变换:  $I: V \ni \alpha \mapsto \alpha \in V$
- 2. 数乘变换:  $k: V \ni \alpha \mapsto k\alpha \in V$
- 3. 零变换:  $0: V_1 \ni \alpha \mapsto \mathbf{0}_{V_2} \in V_2$

# 1.1.2 线性映射的运算

前面我们定义了线性映射,现在我们开始赋予  $hom(V_1, V_2)$  线性空间和环的性质。 我们会定义三种运算:加法、纯量乘法、乘法

### 定义 1.1.3: 线性映射的运算

我们定义:

映射  $+: \text{hom}(V_1, V_2) \times \text{hom}(V_1, V_2) \rightarrow \text{hom}(V_1, V_2)$ , 称为加法, 如果满足:

$$\forall A, B \in \text{hom}(V_1, V_2), \alpha \in V_1, (A + B)(\alpha) = A(\alpha) + B(\alpha) \tag{1.1}$$

映射  $\cdot: F \times \text{hom}(V_1, V_2) \to \text{hom}(V_1, V_2)$ ,称为纯量乘法,如果满足:

$$\forall k \in F, A \in \text{hom}(V_1, V_2), \alpha \in F, (k \cdot A)(\alpha) = kA(\alpha)$$
(1.2)

映射。:  $hom(V_1, V_2) \times hom(V_1, V_2) \rightarrow hom(V_1, V_2)$ , 称为乘法, 如果满足:

$$\forall A, B \in \text{hom}(V_1, V_2), \alpha \in V_1, (A \circ B)(\alpha) = A(B(\alpha))$$

$$\tag{1.3}$$

我们也常常把  $k \cdot A$  简记为 kA, 将  $A \circ B$  简记为 AB

显然, $(hom(V_1, V_2), F, +, \cdot)$  是一个线性空间,0 是它的零向量;

 $(\text{hom}(V_1,V_2),+,\circ)$  是一个幺环,0 是它的加法单位元,I 是它的乘法单位元

除此之外,还有一些运算,但是它们是针对特殊的线性映射的,比如说:

### 定义 1.1.4: 线性变换的幂

 $\forall A \in \text{hom}(V, V)$ 

我们定义: 
$$A^m := \begin{cases} A \circ A^{m-1}, m \geqslant 1 \\ I, m = 0 \end{cases}$$
 ,  $m \geqslant 0$ 

如果一个映射的幂不会使其本身变化,我们称它是一个幂等变换

#### 定义 1.1.5: 幂等映射

 $A \hom(V, V)$  如果有:

 $A = A^2$ 

我们称它是一个幂等变换

我们不再讨论其他的运算,我们接下来转入线性映射一般性质的研究

### 1.1.3 线性映射的性质

1.

命题 1.1.1. 
$$\forall A \in \text{hom}(V_1, V_2), A(\mathbf{0}_{V_1}) = \mathbf{0}_{V_2}$$

证明: 
$$A(\mathbf{0}_{V_1}) = A(0 \cdot \mathbf{0}_{V_1}) = 0 \cdot A(\mathbf{0}_{V_1}) = \mathbf{0}_{V_2}$$

2.

命题 **1.1.2.** 
$$\forall A \in \text{hom}(V_1, V_2), A(-\alpha) = -A(\alpha)$$

证明: 
$$A(-\alpha) = A((-1) \cdot \alpha) = (-1) \cdot A(\alpha) = -A(\alpha)$$

3.

命题 1.1.3. 
$$\forall A \in \text{hom}(V_1, V_2), A(\sum_{i=1}^n k_i \alpha_i) = \sum_{i=1}^n k_i A(\alpha_i)$$
 证明: 对  $n$  使用数学归纳法易证。

值得注意,这个定理并不能随意地推广到 $\aleph_0$ ,因为此时依赖于度量线性空间或线性映射的进一步性质。

4.

命题 1.1.4.  $\forall A \in \text{hom}(V, V), m \ge 1, A^m = A^{m-1} \circ A$ 

证明: 对m作数学归纳法。

首先, 当 m=2 时,  $A^2=A\circ A$ , 命题成立

现在假设 m 时成立, 我们来证明 m+1 时命题也成立:

$$A^m = A \circ A^{m-1} = A \circ A^{m-2} \circ A = A^{m-1} \circ A$$
,于是命题得证。

这个命题看似显然,但是是必要的,因为线性映射环不交换。这个命题指出:递归式地推导幂时,从左右方向都是等价的。进一步,在递归中不断变换方向也不会影响结果。

5.

命题 1.1.5.  $\forall A \in \text{hom}(V_1, V_2)$ 

如果  $\alpha_1, \cdots, \alpha_s$  线性相关,那么  $A(\alpha_1), \cdots, A(\alpha_s)$  也线性相关

证明:  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  线性相关

$$\Rightarrow \exists k_1, \dots, k_s, k_1\alpha_1 + \dots + k_n\alpha_s = \mathbf{0}$$
,其中  $k_1, \dots, k_s$  不全为零

$$\Rightarrow A(k_1\alpha_1 + \dots + k_n\alpha_s) = k_1A(\alpha_1) + \dots + k_nA(\alpha_s) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow A(\alpha_1), \cdots, A(\alpha_n)$$
 线性无关

1.2 线性映射的核和像

5

值得注意的是,不同于同构映射,在这个命题中把线性相关改为线性无关会使命题变得不成立。比如说,零映射会把任何线性无关的向量组变得线性相关

6.

命题 **1.1.6.**  $\forall T, Y \in \text{hom}(V_1, V_2)$ ,  $B \neq V_1$  的一个基

如果  $\forall \alpha \in B, T(\alpha) = Y(\beta)$ , 那么 T = Y

证明: 只需证明:  $\forall \gamma \in V_1, T(\gamma) = Y(\gamma)$ 

因为  $B \in V_1$  的基,所以一定有  $\gamma = k_1\alpha_1 + \cdots + k_s\alpha_s, \alpha_1, \cdots, \alpha_s \in B$ 

此时,  $T(\gamma)=k_1T(\alpha_1)+\cdots+k_sT(\alpha_s)=k_1Y(\alpha_1)+\cdots+k_sY(\alpha_s)=Y(\gamma)$ ,于是命题得证。

这个命题指出,线性映射完全由其在基上的作用决定,因为我们其实只需要指定基上的像就指定了线性映射本身。

最后,还有一个问题未被解决: hom(V, W) 的维数和 dim V, dim W 有什么关系。这个问题比较复杂,因为涉及无限维时,维数的公式会变得和有限情形完全不同。在讲解行列式后,我们将在附录一中解决这个问题。

# 1.2 线性映射的核和像

本节中,我们将借助核与像继续研究线性映射。所谓核,即是线性映射映到零的那一部分,像则是值域。

同时,我们会引入对偶映射,借助本节中核与像的工具,我们将看到对偶和本身之间的联系。

# 1.2.1 核与像的定义

### 定义 1.2.1: 线性映射的核

设  $A \in \text{hom}(V_1, V_2)$ ,我们定义:

$$\ker A := \{\alpha \in V_1 | A(\alpha) = \mathbf{0}_{V_2}\} \tag{1.4}$$

称为线性映射 A 的核

1.2 线性映射的核和像

### 定义 1.2.2: 线性映射的像

设  $A \in \text{hom}(V_1, V_2)$ , 我们定义:

$$\operatorname{Im} A := A(V_1) := \{ A(\alpha) | \alpha \in V_1 \} \tag{1.5}$$

称为线性映射 A 的像

特别地,核与像的维数我们分别称为零化度和秩:

### 定义 1.2.3: 线性映射的零化度

设  $A \in \text{hom}(V_1, V_2)$ ,我们定义:

$$\operatorname{nullity}(A) := \dim(\ker A)$$
 (1.6)

称为线性映射 A 的零化度

### 定义 1.2.4: 线性映射的秩

设  $A \in \text{hom}(V_1, V_2)$ , 我们定义:

$$rank(A) := dim(Im A) \tag{1.7}$$

称为线性映射 A 的秩

事实上,线性映射的秩和之前我们曾提及的向量组的秩有着很大的联系,我们将在后续看到这一点。

为了方便后续性质的研究,接下来我们给出对偶映射的概念

#### 定义 1.2.5: 对偶映射

设  $A \in \text{hom}(V_1, V_2)$ ,我们定义对偶映射  $T^* \in \text{hom}(V_2^*, V_1^*)$ 

如果满足:  $\forall f \in V_2^*, \alpha \in V_1$ 

$$(T^*(f))(\alpha) = (f \circ T)(\alpha) \tag{1.8}$$

### 1.2.2 核与像的性质

接下来研究核与像的性质

1.

命题 1.2.1.  $\forall A \in \text{hom}(V, W)$ , ker A, Im A 都是线性空间

证明: 先证明 ker A 是一个线性空间

注意到, $\mathbf{0}_V \in \ker A$ ,因为  $A(\mathbf{0}_V) = \mathbf{0}_W$ ,因此  $\ker A$  非空

那么,只需注意到  $\forall \alpha, \beta \in \ker A, A(\alpha + \beta) = A(\alpha) + A(\beta) = \mathbf{0}_W \Rightarrow \alpha + \beta \in \ker A$ 

 $\forall \alpha \in \ker A, k \in F, A(k\alpha) = kA(\alpha) = \mathbf{0}_W \Rightarrow k\alpha \in \ker A$ 

再证明 Im A 是一个线性空间

注意到,  $\mathbf{0}_W = A(\mathbf{0}_V) \in \operatorname{Im} A \Rightarrow \operatorname{Im} A \neq \emptyset$ 

那么,只需注意到  $\forall A(\alpha), A(\beta) \in \text{Im } A, A(\alpha) + A(\beta) = A(\alpha + \beta) \in \text{Im } A$ 

 $\forall A(\alpha) \in \operatorname{Im} A, k \in F, kA(\alpha) = A(k\alpha) \in \operatorname{Im} A$ 

于是命题得证

2.

命题 1.2.2.  $A \in \text{hom}(V, W)$ , 那么:

A 是单射  $\Leftrightarrow \ker A = \{\mathbf{0}_V\}$ 

**证明:** 先证明充分性。注意到, $A(\mathbf{0}_V) = \mathbf{0}_W$ ,而 A 为单射,于是一定有  $\ker A = \{\mathbf{0}_V\}$  再证明必要性。设  $A(\alpha) = A(\beta)$ ,那么  $A(\alpha - \beta) = \mathbf{0}_W \Rightarrow \alpha - \beta = \mathbf{0}_V \Rightarrow \alpha = \beta \Rightarrow A$  是单射

3.

命题 1.2.3.  $A \in \text{hom}(V, W)$ , 那么:

A 是单射  $\Leftrightarrow$  Im A = W

证明: 这是显然的。

4. 秩-零化度定理 在给出定理前,我们先给出一个引理。它是一个线性空间的"同态基本定理",证明方法也很相似

#### 引理 1.2.1

 $\forall A \in \text{hom}(V, W)$ 

$$V/\ker A \cong \operatorname{Im} A \tag{1.9}$$

1.3 矩阵 8

证明:

它的直接推论是被称为秩-零化度定理的结论,它揭示了秩和零化度的联系

### 定理 1.2.2: 秩-零化度定理

 $\forall A \in \text{hom}(V, W)$ 

$$rank(A) + nullity(A) = \dim V \tag{1.10}$$

5. 有限维映射和其对偶的秩相同

命题 1.2.4. 设 
$$A\in \mathrm{hom}(V,W), \dim V, \dim W=n<\aleph_0$$
 那么  $\mathrm{rank}(A)=\mathrm{rank}(A^*)$ 

6.

命题 1.2.5. 设 
$$A \in \text{hom}(V, W)$$
, 如果  $\dim V = \dim W$ , 那么:  $A$  是满射  $\Leftrightarrow A$  是单射

# 1.3 矩阵

# 1.3.1 矩阵的定义

### 定义 1.3.1: 矩阵

形如以下的矩形阵列称为一个域 F 上的矩阵  $\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, a_{ij} \in F$ 

简记为  $(a_{ij})_{m \times n}$  或  $(a_{ij})$ 。m 称为矩阵的行数,n 称为矩阵的列数。

特别地,如果 m = n,我们称它是一个 m 阶方阵。

F 上的全体  $m \times n$  矩阵的集合记作  $M_{m \times n}(F)$ ,特别地如果 m=n,记作  $M_n(F)$ 。 我们也将矩阵  ${\bf A}$  在 m 行 n 列处的元素记作  ${\bf A}_{ij}$ 

### 1.3.2 矩阵的运算

1. 相等

1.3 矩阵 9

#### 定义 1.3.2: 矩阵的相等

设  $A \in M_{m \times n}(F), B \in M_{m \times n}(F)$ , 如果  $\forall i, j, A(i; j) = B(i; j)$ , 则称 A = B。

2. 转置

### 定义 1.3.3: 矩阵的转置

设  $A \in M_{m \times n}(F)$ ,

我们定义矩阵  $A^T \in M_{n \times m}(F)$  为满足  $A^T(i;j) = A(i;j)$  的矩阵, 称为 A 的转置。

3. 加法

#### 定义 1.3.4: 矩阵的加法

设  $A \in M_{m \times n}(F), B \in M_{m \times n}(F)$ 

我们定义: (A+B)(i;j) = A(i;j) + B(i;j)。

4. 纯量乘法

### 定义 1.3.5: 矩阵的纯量乘法

设  $A \in M_{m \times n}(F), k \in F$ ,

我们定义矩阵  $k \cdot A \in M_{m \times n}(F)$  为满足  $(k \cdot A)(i;j) = k \cdot A(i;j)$  的矩阵。

5. 乘法

#### 定义 1.3.6: 矩阵的乘法

设  $A \in M_{m \times n}(F), B \in M_{n \times p}(F)$ ,

我们定义矩阵  $A\cdot B\in M_{m\times p}(F)$  为满足  $(A\cdot B)(i;j)=\sum_{k=1}^n A(i;k)B(k;j)$  的矩阵

6. 幂

#### 定义 1.3.7: 方阵的幂

设  $A \in M_n(F)$  是一个方阵,我们定义:  $A^k = A \cdot A^{k-1}$ 

1.4 特殊矩阵 10

### 1.3.3 矩阵的性质

- 1.4 特殊矩阵
- 1.5 可逆矩阵
  - 1.6 行列式

### 1.6.1 行列式的定义和性质

### 定义 1.6.1: 行列式

设 F 是一个域, V 是 F 上的一个线性空间, 并且  $dim_F V = n$ 

映射  $\det: V^n \to F$  如果满足:

$$\textcircled{1} \det(\alpha_1, \cdots, \alpha_i + \beta_i, \cdots, \alpha_n) = \det(\alpha_1, \cdots, \alpha_i, \cdots, \alpha_n) + \det(\alpha_1, \cdots, \beta_i, \cdots, \alpha_n)$$

$$② \det(\alpha_1, \cdots, \alpha_i, \cdots, \alpha_i, \cdots, \alpha_n) = -\det(\alpha_1, \cdots, \alpha_i, \cdots, \alpha_i, \cdots, \alpha_n)$$

③ 存在 V 的一组基  $\gamma_i, \dots, \gamma_n, \det(\gamma_1, \dots, \gamma_n) = 1$ 

那么我们称 det 是一个 V 上的 n 阶行列式

由行列式的定义,我们可以推导出行列式的基本性质

命题 1.6.1. 向量组 
$$\alpha_1,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_j,\cdots,\alpha_n$$
 如果有  $\alpha_i=\alpha_j$ 那么  $\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_n)=0$ 

### 推论 1.6.1: 存在成比例变量的行列式为零

向量组  $\alpha_1,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_j,\cdots,\alpha_n$  如果有  $\alpha_i=k\alpha_j,k\in F$  那么  $\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_n)=0$ 

证明: 
$$\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_i,\cdots,\alpha_j,\cdots,\alpha_n)=k\cdot\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_j,\cdots,\alpha_j,\cdots,\alpha_n)=0$$

1.6 行列式 11

### 1.6.2 行列式在基上的展开

#### 定理 1.6.2: 行列式的展开

设 F 是一个域, V 是 F 上的一个线性空间, 并且  $dim_F V = n$ ,

V 上的 n 阶行列式 det 满足  $\det(\gamma_1,\cdots,\gamma_n)=1$ ,其中  $\{\gamma_1,\cdots,\gamma_n\}$  是 V 的一组基那么,有:

$$\det(\alpha_1, \cdots, \alpha_n) = \sum_{\sigma \in S_n} \operatorname{sgn}(\sigma) \prod_{i=1}^n a_{i,\sigma(i)}$$
(1.11)

其中  $\alpha_i = \sum_{j=1}^n a_{i,j} \gamma_j$ 

证明: 
$$\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_n) = \det\left(\sum_{i_1=1}^n a_{1,i_1}\gamma_{i_1},\cdots,\sum_{i_n=1}^n a_{n,i_n}\gamma_{i_n}\right)$$
 
$$= \sum_{i_1=1}^n \cdots \sum_{i_n=1}^n \left(\prod_{k=1}^n a_{k,i_k} \det(\alpha_{i_1},\cdots,\alpha_{i_n})\right)$$
 
$$= \sum_{\sigma \in S_n} \left(\prod_{k=1}^n a_{k,\sigma(k)} \mathrm{sgn}(\sigma)\right)$$

事实上,我们也可以改变第一个求和指标,使之称为一个固定但是可以随意选取的置换

#### 推论 1.6.3

设 F 是一个域, V 是 F 上的一个线性空间, 并且  $dim_F V = n$ ,

V 上的 n 阶行列式 det 满足  $\det(\gamma_1,\cdots,\gamma_n)=1$ ,其中  $\{\gamma_1,\cdots,\gamma_n\}$  是 V 的一组基那么,有:

$$\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_n) = \operatorname{sgn}(\rho) \sum_{\sigma \in S_n} \operatorname{sgn}(\sigma) \prod_{i=1}^n a_{\rho(i),\sigma(i)} \tag{1.12}$$

其中  $\alpha_i = \sum_{j=1}^n a_{i,j} \gamma_j$ , $\rho$  是一个置换

证明:  $\det(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = \sum_{\tau \in S_n} \operatorname{sgn}(\tau) \prod_{i=1}^n a_{i,\tau(i)}$ 

对指标作置换  $\rho$ ,累乘的结果不会变化,所以有:

$$\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_n) = \sum_{\tau \in S_n} \mathrm{sgn}(\tau) \prod_{i=1}^n a_{\rho(i),(\rho \circ \tau)(i)}$$

记 
$$\sigma=\rho\circ au$$
,那么  $\det(lpha_1,\cdots,lpha_n)=\sum_{
ho^{-1}\circ\sigma\in S_n}\mathrm{sgn}(
ho^{-1}\circ\sigma)\prod_{i=1}^na_{
ho(i),\sigma(i)}$ 

但是, $\rho^{-1}\circ\sigma\in S_n$  其实就是  $\sigma\in S_n$ ,并且我们知道  $\mathrm{sgn}(\rho^{-1}\circ\sigma)=\mathrm{sgn}(\rho)\mathrm{sgn}(\sigma)$ 

所以 
$$\det(\alpha_1,\cdots,\alpha_n)=\mathrm{sgn}(\rho)\sum_{\sigma\in S_n}\mathrm{sgn}(\sigma)\prod_{i=1}^n a_{\rho(i),\sigma(i)}$$
  $\hfill\Box$ 

1.6 行列式 12

### 1.6.3 矩阵的行列式

我们之前已经指出, $M_n(F)\cong F^{n^2}\cong (F^n)^n$ ,因此,我们可以对矩阵定义行列式:

### 定义 1.6.2: 矩阵的行列式

设矩阵  $A=(\alpha_1,\cdots,\alpha_n)\in M_n(F)$ ,我们定义:

 $|A| = \det(A) := \det(\alpha_1, \cdots, \alpha_n)$ 

并且有  $\det(e_1,\cdots,e_n)=1$ ,其中  $e_i$  是标准基向量  $(0,\cdots,1,\cdots,0)$ ,1 在第 i 个位置上。

矩阵的行列式也可以类似地在标准基上展开

### 定理 1.6.4: 矩阵的行列式的展开

设 F 是一个域,矩阵  $A=(a_{ij})\in M_{n\times n}(F)$  那么,有:

$$|A| = \sum_{\sigma \in S_n} \operatorname{sgn}(\sigma) \prod_{i=1}^n a_{i,\sigma(i)}$$
(1.13)

### 1.6.4 矩阵的行列式的余子式展开

### 1.6.5 矩阵乘积的行列式