



第一章 线性空间

本章将把向量空间的概念推广为线性空间，并讨论线性空间、线性变换及内积空间的一些性质。



本章目录

1.1 线性空间

1.2 线性子空间

1.3 线性变换

1.4 内积空间

1.5 正交变换与酉变换



1.1 线性空间

1.1.1 线性空间的概念

1.1.2 线性空间的基和维数

1.1.3 基变换和坐标变换

1.1.4 线性空间的同构



1.1.1 线性空间

- 线性代数中给出了 n 维向量的概念.
- n 元有序数组称为 n 维向量.
- 实数域 \mathbf{R} 上全体 n 维向量的集合记为 \mathbf{R}^n .
- n 维向量上可定义加法与数乘运算, 且加法与数乘运算满足若干运算律.
- 数乘中的“数”来自于一个数域, 如实数域.
- 对四则运算封闭且包含 0, 1 的数集称为数域, 如有理数域 \mathbf{Q} , 实数域 \mathbf{R} , 复数域 \mathbf{C} 等.



定义1 设 V 是一个非空集合, P 是数域. 在 V 上定义两个运算:

- ① 加法: $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V \Rightarrow \mathbf{x} + \mathbf{y} \in V$,
- ② 数乘: $\lambda \in P, \mathbf{x} \in V \Rightarrow \lambda \mathbf{x} \in V$;

如果满足:

- 1) (加法交换律) $\mathbf{x} + \mathbf{y} = \mathbf{y} + \mathbf{x}$,
- 2) (加法结合律) $(\mathbf{x} + \mathbf{y}) + \mathbf{z} = \mathbf{x} + (\mathbf{y} + \mathbf{z})$,
- 3) (零元素) 存在 $\mathbf{0} \in V$, 使得对任意 $\mathbf{x} \in V$, 总有 $\mathbf{x} + \mathbf{0} = \mathbf{x}$, ($\mathbf{0}$ 称为 V 中的零元素)



4) (负元素) 对任意 $\mathbf{x} \in V$, 存在 $\mathbf{y} \in V$, 使 $\mathbf{x} + \mathbf{y} = \mathbf{0}$,
(\mathbf{y} 称为 \mathbf{x} 的负元素, 记作 $-\mathbf{x}$)

5) (分配律) $(\lambda + \mu)\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} + \mu\mathbf{x}$,

6) (分配律) $\lambda(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = \lambda\mathbf{x} + \lambda\mathbf{y}$,

7) (数乘结合律) $\lambda(\mu\mathbf{x}) = (\lambda\mu)\mathbf{x} = \mu(\lambda\mathbf{x})$,

8) $1\mathbf{x} = \mathbf{x}$.

则称 V 为数域 P 上的线性空间.



例1 设 P 是数域, 则 P^n 是 P 上的线性空间. (向量空间)

例2 记数域 P 上的所有 $m \times n$ 矩阵组成的集合为 $P^{m \times n}$, 则 $P^{m \times n}$ 按通常矩阵的加法与数乘构成 P 上线性空间. (矩阵空间)

例3 数域 P 上的全体一元多项式组成的集合 $P[x]$ 是 P 上的线性空间; (多项式空间)

例3' 数域 P 上的次数小于 n 的多项式与零多项式组成的集合也构成 P 上的线性空间, 记作 $P[x]_n$. (多项式空间)



例4 闭区间 $[a, b]$ 上所有实连续函数组成的集合, 按函数的加法和数乘, 构成实数域 \mathbf{R} 上的线性空间, 记作 $\mathbf{C}[a, b]$. (函数空间)

注: ① 加法运算和数乘运算统称为线性运算.

② 线性空间中的元素也称为向量.

③ 实数域 \mathbf{R} 上的线性空间称为实线性空间, 复数域 \mathbf{C} 上的线性空间称为复线性空间.



性质：设 V 是数域 P 上的线性空间, $\mathbf{x} \in V, \lambda \in P$.

- ① V 中的零向量唯一;
- ② V 中每个向量的负向量唯一;
- ③ $0\mathbf{x}=\mathbf{0}, \lambda\mathbf{0}=\mathbf{0}$;
- ④ $\lambda\mathbf{x}=\mathbf{0}$ 当且仅当 $\lambda=0$ 或 $\mathbf{x}=\mathbf{0}$;
- ⑤ $(-1)\mathbf{x}=-\mathbf{x}$.



例5 记 $\mathbf{R}^+ = \{x \in \mathbf{R} \mid x > 0\}$, 在 \mathbf{R}^+ 上定义新的“加法 \oplus ”和“数乘 \otimes ”为:

$$x \oplus y = xy, \quad \lambda \otimes x = x^\lambda, \quad x, y \in \mathbf{R}^+, \lambda \in \mathbf{R}.$$

则在此加法和数乘下, \mathbf{R}^+ 为 \mathbf{R} 上的线性空间.

注: \mathbf{R}^+ 中的“零元素”为 1, x 的“负元素”为 $1/x$.



1.1.2 线性空间的基和维数

本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间.

设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r \in V, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r \in P$.

① 称 $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{x}_r$ 为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 的一个
线性组合;

② 若 \mathbf{y} 等于 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 的某个线性组合, 则
称 \mathbf{y} 可由 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性表示;



③ 若存在不全为零的 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r \in P$ 使得

$$\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{x}_r = \mathbf{0},$$

则称 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性相关, 否则称线性无关.

④ $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性无关的充要条件是:

若 $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{x}_r = \mathbf{0}$, 则 $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_r = 0$.

⑤ 在线性空间中, 也可定义秩和极大无关组, 且性质类似.

⑥ $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 的秩记作 $R(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r)$.



例6 设 P 是数域, 在 $P^{2 \times 2}$ 中, 证明

$$E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$
$$E_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, E_{22} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

线性无关.

证 设 $\lambda_1 E_{11} + \lambda_2 E_{12} + \lambda_3 E_{21} + \lambda_4 E_{22} = 0$, 则

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & \lambda_2 \\ \lambda_3 & \lambda_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

所以 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 0$, 即得.



性质 设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性无关, 但 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{y}$ 线性相关, 那么 \mathbf{y} 可由 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性表示.

证明 已知存在不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_r, l 使得

$$k_1 \mathbf{x}_1 + k_2 \mathbf{x}_2 + \dots + k_r \mathbf{x}_r + l \mathbf{y} = \mathbf{0}.$$

注意 $l \neq 0$, 否则 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性相关, 因此

$$\mathbf{y} = -\frac{1}{l} (k_1 \mathbf{x}_1 + k_2 \mathbf{x}_2 + \dots + k_r \mathbf{x}_r)$$

即得 \mathbf{y} 可由 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 线性表示.



定义2 设 V 中有 n 个向量 x_1, x_2, \dots, x_n 满足:

- ① x_1, x_2, \dots, x_n 线性无关;
 - ② V 中任一向量都可由 x_1, x_2, \dots, x_n 线性表示,
- 就称 x_1, x_2, \dots, x_n 为 V 的一组**基**, n 称为 V 的**维数**, 记作 $\dim V$.

问 基是否一定存在?

答 基一定存在, 但可能包含**无穷多**个向量.



注 ① 如果基包含无穷多个向量, 就称该线性空间是**无限维**的, 例如 $P[x]$ 和 $C[a, b]$.

② 本课程总假设线性空间是**有限维**的.

③ 如果 $\dim V = n$, 那么 V 中**最多**有 n 个向量线性无关.

性质 ① V 的基就是 V 本身的极大无关组;

② $\dim V$ 就是 V 本身的秩;

③ V 有无穷多组基.



常见线性空间的基和维数

① 由线性代数知

$$\varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \varepsilon_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix},$$

构成 P^n 的一组基, 因此 $\dim P^n = n$.



② 在例5所给的线性空间 \mathbf{R}^+ 中, 任何不等于1的正数都是基(注意1是 \mathbf{R}^+ 的零元素.)

证明 取定 $a > 0, a \neq 1$, 则对任意 $x \in \mathbf{R}^+$, 有

$$x = a^{\log_a x} = (\log_a x) \otimes a,$$

即 x 可由 a 线性表示, 因此 a 就是 \mathbf{R}^+ 的一组基, 从而 $\dim \mathbf{R}^+ = 1$.



③ 由例6知

$$E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$
$$E_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, E_{22} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

线性无关,

显然 $P^{2 \times 2}$ 中的任意矩阵可由它们线性表示,

从而它们是 $P^{2 \times 2}$ 的一组基, 故 $\dim P^{2 \times 2} = 4$.



④ 一般地, 记*i*行*j*列位置元为1, 其余位置元都为0的 $m \times n$ 矩阵为 E_{ij} , 即

$$E_{ij} = \begin{pmatrix} & & & \\ & & & \\ & & 1 & \\ & & & \end{pmatrix} \leftarrow i$$

\uparrow
 j

则

$$E_{ij}, i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n$$

是 $P^{m \times n}$ 的一组基, 因此 $\dim P^{m \times n} = mn$.



定义3 设 x_1, x_2, \dots, x_n 为 V 的一组基, 对 V 中任一向量 \mathbf{y} , 必存在一组数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in P$, 使

$$\mathbf{y} = \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 + \dots + \lambda_n x_n.$$

$$= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

称 $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)^T$ 为 \mathbf{y} 在基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的坐标.

注 向量在给定的基下的坐标是**唯一**的.



例7 在线性空间

$P[x]_n = \{a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1} | a_i \in P\}$
中.

① 证明 $1, x, \cdots, x^{n-1}$ 是一组基, 从而 $P[x]_n$ 的维数为 n .

② 求 $f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1}$ 在基 $1, x, \cdots, x^{n-1}$ 下的坐标.



解 ① 先证 $1, x, x^2, \dots, x^{n-1}$ 线性无关, 设

$$k_0 + k_1x + \dots + k_{n-1}x^{n-1} = 0$$

对任意 x 都成立, 可得

$$k_0 = k_1 = \dots = k_{n-1} = 0,$$

所以 $1, x, x^2, \dots, x^{n-1}$ 线性无关.

另一方面, 显然 $P[x]_n$ 中的任意多项式

$$a_0 + a_1x + \dots + a_{n-1}x^{n-1}$$

可由 $1, x, \dots, x^{n-1}$ 线性表示, 故 $1, x, x^2, \dots, x^{n-1}$

是 $P[x]_n$ 的一组基, 从而 $\dim P[x]_n = n$.



② 易见

$$\begin{aligned} f(x) &= a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1} \\ &= (1, x, \cdots, x^{n-1}) \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

因此 $f(x)$ 在 $1, x, \cdots, x^{n-1}$ 下的坐标为 $\begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix}$.



例8 已知 $P^{2 \times 2}$ 空间中的一组基为

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix},$$
$$A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, A_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

求 $B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 在这组基下的坐标.

解 设 $B = k_1 A_1 + k_2 A_2 + k_3 A_3 + k_4 A_4$, 计算得



线性方程组

$$\begin{cases} k_1 + k_2 + k_3 + k_4 = 1, \\ k_1 + k_2 + k_3 = 2, \\ k_1 + k_2 + k_4 = 1, \\ k_1 + k_3 + k_4 = 0. \end{cases}$$

解得

$$k_1 = 1, k_2 = 1, k_3 = 0, k_4 = -1,$$

所以 \mathbf{B} 在这组基下的坐标为 $(1, 1, 0, -1)^T$.



1.1.3 基变换和坐标变换

- 线性空间有无穷多组基;
- 一个向量在不同基下的坐标一般不相同;
- 以下讨论同一个向量在不同基下的坐标的关系.
- 本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间.



设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ 和 $\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_n$ 是 V 的两组基,
则后一组基可用前一组基唯一线性表示, 即

$$\mathbf{y}_1 = q_{11}\mathbf{x}_1 + q_{21}\mathbf{x}_2 + \dots + q_{n1}\mathbf{x}_n,$$

$$\mathbf{y}_2 = q_{12}\mathbf{x}_1 + q_{22}\mathbf{x}_2 + \dots + q_{n2}\mathbf{x}_n,$$

.....

$$\mathbf{y}_n = q_{1n}\mathbf{x}_1 + q_{2n}\mathbf{x}_2 + \dots + q_{nn}\mathbf{x}_n.$$



写成矩阵形式为

$$(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \cdots, \mathbf{y}_n)$$

$$= (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} q_{11} & q_{12} & \cdots & q_{1n} \\ q_{21} & q_{22} & \cdots & q_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ q_{n1} & q_{n2} & \cdots & q_{nn} \end{pmatrix},$$

令 $\mathbf{Q} = (q_{ij})_{n \times n}$, 则

$$(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \cdots, \mathbf{y}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) \mathbf{Q},$$

\mathbf{Q} 称为从基 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n$ 到 $\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \cdots, \mathbf{y}_n$ 的过渡矩阵, 上式称为基变换公式.



性质 ① 过渡矩阵由两组基**唯一**确定.

② 过渡矩阵一定**可逆**.

证明 ① 由坐标的唯一性即得(过渡矩阵的列是后一组基在前一组基下的坐标).

② 设 $(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \cdots, \mathbf{y}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n)\mathbf{Q}$ 如前,
再设 $(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \cdots, \mathbf{y}_n)\mathbf{S}$, 代入得

$$(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n)\mathbf{Q}\mathbf{S},$$

又显然有 $(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n)\mathbf{E}$,

由①可得 $\mathbf{Q}\mathbf{S} = \mathbf{E}$, 因此 \mathbf{Q} 可逆.



设

$$\xi = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = (\mathbf{y}_1, \cdots, \mathbf{y}_n) \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix},$$

将基变换公式代入得

$$\xi = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) \mathbf{Q} \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix}.$$

由坐标的唯一性得



$$\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = \mathbf{Q} \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix}$$
$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix} = \mathbf{Q}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix},$$

上式称为坐标变换公式.



例9 取 $P[x]$ 3的两组基

$$\alpha_1 = 1, \alpha_2 = x, \alpha_3 = x^2$$

和

$$\beta_1 = 1, \beta_2 = x - x_0, \beta_3 = (x - x_0)^2.$$

求前一组基到后一组基的过渡矩阵, 并计算
 $q = 3 - x^2$ 在后一组基下的坐标.

解 所求过渡矩阵为 $Q = \begin{pmatrix} 1 & -x_0 & x_0^2 \\ & 1 & -2x_0 \\ & & 1 \end{pmatrix}.$



解 所求过渡矩阵为 $Q = \begin{pmatrix} 1 & -x_0 & x_0^2 \\ & 1 & -2x_0 \\ & & 1 \end{pmatrix}$.

注意 $q = 3 - x^2$ 在前一组基下的坐标为 $\begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$,

所以 q 在后一组基下的坐标为

$$Q^{-1} \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 - x_0^2 \\ -2x_0 \\ -1 \end{pmatrix}.$$



性质 在 P^n 中, 从基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的过渡矩阵为

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)^{-1}(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n).$$

证明 设 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)Q$,
注意

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n), (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$$

都是 P 上的 n 阶可逆方阵, 做矩阵运算即得.

注 上公式仅在 P^n 中成立.



例10 取 P^4 的两组基:

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix},$$
$$\beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \beta_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

求前一组基到后一组基的过渡矩阵 Q .



解 所求过渡矩阵

$$\begin{aligned} Q &= (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)^{-1} (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 4 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 24 & 24 & 0 & 0 \\ -12 & 12 & 0 & 0 \\ -12 & -20 & 8 & -8 \\ 3 & -7 & 4 & 8 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$



例11 取 $P^{2 \times 2}$ 的两组基:

$$\text{(I): } \mathbf{B}_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{B}_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix},$$
$$\mathbf{B}_3 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{B}_4 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix};$$

$$\text{(II): } \mathbf{C}_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{C}_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix},$$
$$\mathbf{C}_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{C}_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

- ① 求从(I)到(II)的过渡矩阵 \mathbf{Q} ;
- ② 求(I)到(II)的坐标变换公式.



解 ① 取第3组基(III): $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$, 计算知

$$(I) = (III) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$(II) = (III) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

分别记上面两个过渡矩阵为 $\mathbf{Q}_1, \mathbf{Q}_2$, 则

$$(III) = (I)\mathbf{Q}_1^{-1}, (II) = (III)\mathbf{Q}_2,$$



代入得

$$\begin{aligned} \text{(II)} &= \text{(I)} \mathbf{Q}_1^{-1} \mathbf{Q}_2 \\ &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

② 设 \mathbf{A} 在(I)和(II)下的坐标分别为 $\boldsymbol{\xi}, \boldsymbol{\eta}$, 则坐标变换公式为

$$\boldsymbol{\xi} = \mathbf{Q}_1^{-1} \mathbf{Q}_2 \boldsymbol{\eta} \Leftrightarrow \boldsymbol{\eta} = \mathbf{Q}_2^{-1} \mathbf{Q}_1 \boldsymbol{\xi}.$$



1.1.4 线性空间的同构

定义4 设 V 与 V' 都是数域 P 上的线性空间, 若 V 与 V' 的元素之间有一个一一对应:

$$\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{x}' (\mathbf{x} \in V, \mathbf{x}' \in V'),$$

并且当 $\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{x}'$, $\mathbf{y} \leftrightarrow \mathbf{y}'$ 时, 有

$$\mathbf{x} + \mathbf{y} \leftrightarrow \mathbf{x}' + \mathbf{y}', \quad k\mathbf{x} \leftrightarrow k\mathbf{x}' (k \in P),$$

则称 V 与 V' **同构**, 记作 $V \cong V'$, 并称它们元素间的一一对应称为**同构对应**.



命题: 设 V, V', V'' 是数域 P 上的线性空间.

- ① 反身性: $V \cong V$;
- ② 对称性: 若 $V \cong V'$, 则 $V' \cong V$;
- ③ 传递性: 若 $V \cong V', V' \cong V''$, 则 $V \cong V''$.

注: ① 满足反身性, 对称性, 传递性的关系成为
等价关系.

② 线性空间的同构关系, 矩阵的相似都是等价关系.



定理1 数域 P 上的 n 维线性空间 V 与 P^n 同构.

证明 取定 V 的一组基 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$, V 中任一向量 \mathbf{x} 在这组基下有唯一的坐标 $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)^T$,

即

$$\begin{aligned}\mathbf{x} &= \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots + \lambda_n \mathbf{x}_n \\ &= (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}.\end{aligned}$$



由此建立 V 与 P^n 之间的对应关系:

$$x \leftrightarrow \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix},$$

这显然是一一对应.

设

$$x \leftrightarrow \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}, \quad y \leftrightarrow \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix},$$



计算得

$$x + y \leftrightarrow \begin{pmatrix} \lambda_1 + \mu_1 \\ \lambda_2 + \mu_2 \\ \vdots \\ \lambda_n + \mu_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix},$$
$$kx \leftrightarrow \begin{pmatrix} k\lambda_1 \\ k\lambda_2 \\ \vdots \\ k\lambda_n \end{pmatrix} = k \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix},$$

因此 V 与 P^n 同构.



推论1 数域 P 上所有**维数相同**的(有限维) 线性空间都同构.

线性空间元素间的**同构对应**有如下性质:

- ① 零元素对应零元素;
- ② 负元素对应负元素;
- ③ 线性组合对应线性组合;
- ④ 同构对应保持线性相关和线性无关;
- ⑤ 同构的(有限维) 线性空间的维数相同.



定理2 数域 P 上两个有限维线性空间**同构**的充要条件是它们的**维数相同**.

注: ① 同构的线性空间具有相同的代数结构, 因此在研究复杂的线性空间时, 可用一个维数相同但更简单线性空间来代替;

② 特别地, 可以用 P^n 来代替数域 P 上的任一 n 维线性空间.



例11 求 $P^{2 \times 2}$ 中向量组

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ 0 & 2 \end{pmatrix},$$
$$A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, A_4 = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

的极大线性无关组和秩.

解 取 $P^{2 \times 2}$ 的基 $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$, 则 A_1, A_2, A_3, A_4 的坐标分别为



解 取 $P^{2 \times 2}$ 的基 $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$, 则 A_1, A_2, A_3, A_4 的坐标分别为

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ -2 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix},$$
$$\alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_4 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$



对 $(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)$ 做初等行变换得

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ -1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

即得 $R(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = 2$, 且 α_1, α_3 是 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 的一个极大无关组,

因此 $R(A_1, A_2, A_3, A_4) = 2$, 且 A_1, A_3 是 A_1, A_2, A_3, A_4 的一个极大无关组.



1.2 线性子空间

1.2.1 线性子空间

1.2.2 维数公式

1.2.3 子空间的直和



1.2.1 线性子空间

本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间.

定义1 设 W 为 V 的一个非空子集, 如果 W 对 V 中的加法和数乘也构成 P 上的线性空间, 则称 W 为 V 的一个**线性子空间**, 简称**子空间**.

问: 设 W 是 V 的非空子集, 如何判定 W 是不是 V 的子空间?

定理1 V 的非空子集 W 是子空间的充要条件为: W 对 V 中的线性运算(加法和数乘)封闭.



注: ① 若 W 是 V 的子空间, 则 W 的基在 V 中线性无关, 其中向量个数不超过 $\dim V$, 因此

$$\dim W \leq \dim V.$$

② $\{\mathbf{0}\}$ 和 V 本身是 V 的子空间, 称为 V 的平凡子空间, 其它子空间称为非平凡子空间.

③ 约定 $\{\mathbf{0}\}$ 的基为空集, 维数为 0.

例1 $P[x]_{n-1}$ 是 $P[x]_n$ 的子空间 ($n > 1$).

例2 $\{(0, y, z)^T \mid y, z \in P\}$ 为 P^3 的子空间.



例3 设 $x_1, \dots, x_r \in V$, 则

$$\text{Span}\{x_1, \dots, x_r\} = \{\lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_r x_r \mid \lambda_k \in P\}$$

是 V 的子空间, 称为 x_1, \dots, x_r 生成的子空间,
 x_1, \dots, x_r 称为生成元.

① $y \in \text{Span}\{x_1, \dots, x_r\} \Leftrightarrow y$ 可由 x_1, \dots, x_r 线性表示.

② x_1, \dots, x_r 的极大无关组是 $\text{Span}\{x_1, \dots, x_r\}$ 的基, $\text{Span}\{x_1, \dots, x_r\}$ 的维数为 $R(x_1, \dots, x_r)$.

③ 线性空间由其一组基生成.



例4 齐次线性方程组 $\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解集构成 P^n 的子空间, 称为此方程组的解空间.

注: $\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的基础解系就是解空间的基, 解空间的维数等于 $n - R(\mathbf{A})$.

例5 在 $P^{2 \times 2}$ 中, 记

$$W = \left\{ \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \mid a_{11} + a_{22} = 0 \right\}.$$

- ① 证明 W 是 $P^{2 \times 2}$ 的子空间;
- ② 求 W 的维数和一组基.



定理2 设 V_1, V_2 是 V 的子空间, 则 $V_1 \cap V_2$ 也是 V 的子空间.

证明 V_1, V_2 都包含 V 的零元素, 故 $V_1 \cap V_2$ 非空.

设 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V_1 \cap V_2$, 则 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V_1, \mathbf{x}, \mathbf{y} \in V_2$, 故

$$\mathbf{x} + \mathbf{y}, \lambda \mathbf{x} \in V_1, \mathbf{x} + \mathbf{y}, \lambda \mathbf{x} \in V_2,$$

因此有 $\mathbf{x} + \mathbf{y} \in V_1 \cap V_2, \lambda \mathbf{x} \in V_1 \cap V_2$, 即得.



例6 设 V_1, V_2 分别为

$$\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{x} = \mathbf{0}, \mathbf{B}_{s \times n} \mathbf{x} = \mathbf{0}$$

的解空间, 则 $V_1 \cap V_2$ 为

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A}_{m \times n} \\ \mathbf{B}_{s \times n} \end{pmatrix} \mathbf{x} = \mathbf{0}$$

的解空间.



定理3 设 V_1, V_2 是 V 的子空间, 则

$$V_1 + V_2 = \{\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \mid \mathbf{x}_1 \in V_1, \mathbf{x}_2 \in V_2\}$$

也是 V 的子空间, 称为 V_1, V_2 的**和**.

证明 由 $\mathbf{0} = \mathbf{0} + \mathbf{0}$ 可知 $\mathbf{0} \in V_1 + V_2$, 故 $V_1 + V_2$ 非空.

若 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V_1 + V_2, k \in P$, 则

$$\mathbf{x} = \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2, \mathbf{y} = \mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2, \mathbf{x}_1, \mathbf{y}_1 \in V_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{y}_2 \in V_2,$$



若 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V_1 + V_2$, $k \in P$, 则

$$\mathbf{x} = \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2, \mathbf{y} = \mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2, \mathbf{x}_1, \mathbf{y}_1 \in V_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{y}_2 \in V_2,$$

于是

$$\mathbf{x} + \mathbf{y} = (\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) + (\mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2) = (\mathbf{x}_1 + \mathbf{y}_1) + (\mathbf{x}_2 + \mathbf{y}_2) \in V_1 + V_2,$$

同理

$$\lambda \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}_1 + \lambda \mathbf{x}_2 \in V_1 + V_2,$$

因此 $V_1 + V_2$ 是子空间.

注 $\text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r\} + \text{Span}\{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s\} =$
 $\text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s\}.$



例7 设 $V_1 = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2\}$, $V_2 = \text{Span}\{\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2\}$, 其中

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{y}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{y}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

分别计算 $V_1 + V_2$ 与 $V_1 \cap V_2$ 的维数和基.



解 已知

$$V_1 + V_2 = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2\},$$

计算可知 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{y}_1$ 是 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2$ 的极大无关组,

因此 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{y}_1$ 是 $V_1 + V_2$ 的基, $\dim(V_1 + V_2) = 3$.

设 $\mathbf{x} \in V_1 \cap V_2$, 则有 $\lambda_1, \lambda_2, \mu_1, \mu_2$ 使得

$$\mathbf{x} = \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 = \mu_1 \mathbf{y}_1 + \mu_2 \mathbf{y}_2,$$

由此得齐次线性方程组

$$\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 - \mu_1 \mathbf{y}_1 + \mu_2 \mathbf{y}_2 = 0,$$



即

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 3 & -1 & -1 \\ 1 & 7 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

求得通解为 $(\lambda_1, \lambda_2, \mu_1, \mu_2) = c(3, -1, 1, -4)$, 从而

$$\mathbf{x} = \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 = \mu_1 \mathbf{y}_1 + \mu_2 \mathbf{y}_2 = c(5, -2, -3, -4)^T.$$

因此 $V_1 \cap V_2$ 的元素都是 $(5, -2, -3, -4)^T$ 的倍数,
故 $V_1 \cap V_2$ 的基为 $(5, -2, -3, -4)^T$, 维数是1.



定理4 $\text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r\} = \text{Span}\{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s\}$ 的充要条件是 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r$ 和 $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s$ **等价**, 即这两个向量组可**相互线性表示**.

证明 留作习题.



1.2.2 维数公式

本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间.

引理 (基扩充) 设 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r$ 是 V 中线性无关的向量, 则 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r$ 可扩充为 V 的基.

证明 若 $V = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r\}$, 则 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r$ 就是 V 的基.

若 $V \neq \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r\}$, 则存在 $\mathbf{x}_{r+1} \notin \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r\}$, 于是 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{x}_{r+1}$ **线性无关**.

再对 $\text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{x}_{r+1}\}$ 重复以上的讨论,



由于 V 的维数有限, 最终可找到

$$\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{x}_{r+1}, \dots, \mathbf{x}_n$$

线性无关, 使得

$$V = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{x}_{r+1}, \dots, \mathbf{x}_n\},$$

即得 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{x}_{r+1}, \dots, \mathbf{x}_n$ 是 V 的一组基.

推论 设 W 是 V 的子空间, 如果 $\dim W = \dim V$, 那么 $W = V$.

证明 设 $\dim W = \dim V = r$, 取 W 的基 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$, 则 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 也是 V 的基, 即得.



定理5 (维数公式) 设 V_1, V_2 是 V 的子空间, 则

$$\dim V_1 + \dim V_2 = \dim(V_1 + V_2) + \dim(V_1 \cap V_2).$$

推论 若 $\dim V_1 + \dim V_2 > \dim V$, 则 $V_1 \cap V_2 \neq \{\mathbf{0}\}$.

证明 已知 $\dim V \geq \dim(V_1 + V_2)$, 于是

$$\dim V_1 + \dim V_2 > \dim V \geq \dim(V_1 + V_2),$$

由维数公式得

$$\dim(V_1 \cap V_2) > 0,$$

因此 $V_1 \cap V_2$ 含有非零向量.



1.2.3 子空间的直和

本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间.

定义2 设 V_1, V_2 是 V 的子空间, 若 $V_1 + V_2$ 中每个向量 \mathbf{x} 的分解式

$$\mathbf{x} = \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \quad (\mathbf{x}_1 \in V_1, \mathbf{x}_2 \in V_2)$$

都**唯一**, 则称 $V_1 + V_2$ 为直和, 记作 $V_1 \oplus V_2$.

注 分解式唯一指: 如果 $\mathbf{x} = \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 = \mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2$, 那么 $\mathbf{x}_1 = \mathbf{y}_1, \mathbf{x}_2 = \mathbf{y}_2$.



例8 在 P^3 中, 设

$$V_1 = \{(u, v, 0)^T \mid u, v \in P\},$$

$$V_2 = \{(u, 0, w)^T \mid u, w \in P\},$$

则 $V_1 + V_2$ 不是直和.

证明 注意到

$$\begin{aligned} (1, 1, 1)^T &= (1, 1, 0)^T + (0, 0, 1)^T \\ &= (0, 1, 0)^T + (1, 0, 1)^T, \end{aligned}$$

分解式不唯一, 所以 $V_1 + V_2$ 不是直和.



定理6 $V_1 + V_2 = V_1 \oplus V_2 \Leftrightarrow V_1 \cap V_2 = \{\mathbf{0}\}.$

证明 若 $V_1 \cap V_2$ 有非零元素 \mathbf{x} , 则

$$\mathbf{0} = \mathbf{x} + (-\mathbf{x}) = \mathbf{0} + \mathbf{0},$$

即 $\mathbf{0}$ 的分解式不唯一, 因此 $V_1 + V_2$ 不是直和.

反之, 若 $V_1 + V_2$ 不是直和, 则 $V_1 + V_2$ 中有向量 \mathbf{u} 的分解式不唯一. 设

$$\mathbf{u} = \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 = \mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2 \quad (\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{y}_1, \mathbf{x}_2 \neq \mathbf{y}_2),$$

则有非零元 $\mathbf{x}_1 - \mathbf{y}_1 = \mathbf{y}_2 - \mathbf{x}_2 \in V_1 \cap V_2$, 矛盾.



例8 在 P^3 中, 设

$$V_1 = \{(u, v, 0)^T \mid u, v \in P\},$$

$$V_2 = \{(u, 0, w)^T \mid u, w \in P\},$$

则 $V_1 + V_2$ 不是直和.

注 在上例中,

$$(1, 0, 0)^T \in V_1 \cap V_2,$$

所以 $V_1 + V_2$ 不是直和.



例9 设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3, \mathbf{x}_4$ 为 V 的一组基. 令

$$V_1 = \text{Span}\{\mathbf{x}_1 + 2\mathbf{x}_2, \mathbf{x}_2\},$$

$$V_2 = \text{Span}\{3\mathbf{x}_3 + \mathbf{x}_4, \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_4\},$$

讨论 $V_1 + V_2$ 是否为直和.

解 设 $\mathbf{u} \in V_1 \cap V_2$, 则有 $\lambda_1, \lambda_2, \mu_1, \mu_2$ 使得

$$\begin{aligned}\mathbf{u} &= \lambda_1(\mathbf{x}_1 + 2\mathbf{x}_2) + \lambda_2\mathbf{x}_2 \\ &= \mu_1(3\mathbf{x}_3 + \mathbf{x}_4) + \mu_2(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_4),\end{aligned}$$



整理得

$$(\lambda_1 - \mu_2)\mathbf{x}_1 + (2\lambda_1 + \lambda_2 - \mu_2)\mathbf{x}_2 - 3\mu_1\mathbf{x}_3 + (-\mu_1 + \mu_2)\mathbf{x}_4 = \mathbf{0},$$

由 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3, \mathbf{x}_4$ 线性无关得

$$\begin{aligned}\lambda_1 - \mu_2 &= 0, \quad 2\lambda_1 + \lambda_2 - \mu_2 = 0, \\ -3\mu_1 &= 0, \quad -\mu_1 + \mu_2 = 0,\end{aligned}$$

不难验证此方程组只有零解, 即得 $V_1 \cap V_2 = \{\mathbf{0}\}$, 因此是直和.



定理7 两个子空间的和是直和的充要条件是零向量的分解式唯一.

证明 若 $V_1 + V_2$ 是直和, 那么其中所有向量的分解式唯一, 当然零向量的分解式也唯一.

反之, 如果 $V_1 + V_2$ 不是直和, 则有非零元 $u \in V_1 \cap V_2$, 从而

$$0 = u + (-u) = 0 + 0 .$$

即得零向量的分解式不唯一.



定理8 $V_1 + V_2 = V_1 \oplus V_2 \Leftrightarrow$

$$\dim (V_1 + V_2) = \dim V_1 + \dim V_2.$$

定理9 V_1, V_2 的和是直和 $\Leftrightarrow V_1, V_2$ 的基合在一起为 $V_1 + V_2$ 的基.

证明 设 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r$ 和 $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s$ 分别是 V_1 和 V_2 的基, 其中 $r = \dim V_1, s = \dim V_2$, 则

$$V_1 = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r\}, V_2 = \text{Span}\{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s\},$$

于是

$$V_1 + V_2 = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_r, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_s\}.$$



若 $V_1 + V_2$ 是直和, 则由定理8知

$$\dim(V_1 + V_2) = \dim V_1 + \dim V_2 = r + s,$$

所以 $R(\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_r, \mathbf{y}_1, \cdots, \mathbf{y}_s) = r + s$, 于是

$\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_r, \mathbf{y}_1, \cdots, \mathbf{y}_s$ 线性无关, 从而是 $V_1 + V_2$ 的基.

反之, 若 $\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_r, \mathbf{y}_1, \cdots, \mathbf{y}_s$ 是 $V_1 + V_2$ 的基, 则

$$\dim(V_1 + V_2) = r + s,$$

由定理8即得 $V_1 + V_2$ 是直和.



推论 设 V_1 是线性空间 V 的子空间, 则存在 V 的另一子空间 V_2 , 使得

$$V = V_1 \oplus V_2.$$

上式称为 V 的一个 **直和分解**, 称 V_1, V_2 互为 **补空间**.

证明 取 V_1 的基 $\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_r$, 扩充为 V 的基

$$\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_r, \mathbf{x}_{r+1}, \cdots, \mathbf{x}_n.$$

令 $V_2 = \text{Span}\{\mathbf{x}_{r+1}, \cdots, \mathbf{x}_n\}$, 则有 $V = V_1 \oplus V_2$.



例10 设 V_1 和 V_2 分别为数域 P 上的齐次线性方程组

$$x_1 + x_2 + \cdots + x_n = 0$$

和

$$x_1 = x_2 = \cdots = x_n$$

的解空间, 证明 $P^n = V_1 \oplus V_2$.

注 直和可推广到多个子空间, 定义性质类似.

例如, 设 V 有一组基 x_1, \cdots, x_n , 则有

$$V = \text{Span}\{x_1\} \oplus \cdots \oplus \text{Span}\{x_n\}.$$



1.3 线性变换

1.3.1 映射

1.3.2 线性变换的运算

1.3.3 线性变换的值域与核

1.3.4 不变子空间

1.3.5 线性变换的矩阵表示



1.3.1 映射

定义1 设 V 和 W 为两个非空集合, 如果存在一个**法则** T , 使得对于 V 中**任一**元素 α , 都有 W 中**唯一**的元素 β 与之对应, 就称 T 为从 V 到 W 的**映射**, 并记

$$T: V \rightarrow W, T\alpha = \beta.$$

- ① 称 β 为 α 在 T 下的**像**;
- ② 称 α 为 β 在 T 下的**原像**;
- ③ $T(V) = \{\beta = T\alpha | \alpha \in V\}$ 称为**像集**



定义2 设 V, W 是数域 P 上的线性空间, T 是从 V 到 W 的映射, 如果对任意 $\alpha, \beta \in V, \lambda \in P$, 总有:

$$T(\alpha + \beta) = T\alpha + T\beta, \quad T(\lambda\alpha) = \lambda T\alpha,$$

就称 T 是从 V 到 W 的**线性映射**.

注: 线性映射就是**保持线性运算**的映射.

例1 取定数域 P 上的 $m \times n$ 矩阵 A , 定义

$$T: P^n \rightarrow P^m, \quad T(x) = Ax,$$

则 T 是线性映射.

例2 $T: P^{n \times n} \rightarrow P, \quad T(A) = |A|$ 不是线性映射.



定义3 集合到自身的映射称为**变换**, 线性空间 V 到自身的线性映射称为 V 上的**线性变换**.

例3 取定数域 P 上的 $n \times n$ 矩阵 A , 定义

$$T: P^n \rightarrow P^n, \quad T(x) = Ax,$$

则 T 是 P^n 上的线性变换.

例4 取定数域 P 上的 $n \times n$ 矩阵 B, C , 定义

$$T: P^{n \times n} \rightarrow P^{n \times n}, \quad T(X) = BXC,$$

则 T 是 $P^{n \times n}$ 上的线性变换.



例5 在 $\mathbf{R}[x]_n$ 或 $\mathbf{R}[x]$ 中, 定义

$$D(f(x)) = f'(x),$$

则 D 是线性变换.

例6 在 $C[a,b]$ 中, 定义

$$S(f(x)) = \int_a^x f(x)dx,$$

则 S 是线性变换.

例7 把每个向量都变为 0 的变换是线性变换, 称为零变换, 记作 O . 把每个向量都变为自身的变换是线性变换, 称为恒等变换, 记作 I .



设 T 是线性变换, 则:

① $T\mathbf{0} = \mathbf{0}, T(-\mathbf{x}) = -T\mathbf{x};$

② $T(\lambda_1\mathbf{x}_1 + \dots + \lambda_k\mathbf{x}_k) = \lambda_1 T\mathbf{x}_1 + \dots + \lambda_k T\mathbf{x}_k;$

③ 若 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k$ 线性相关, 则 $T\mathbf{x}_1, \dots, T\mathbf{x}_k$ 也线性相关.

注 ③ 的逆命题不正确. 例如, 零变换把线性无关的向量组变为线性相关的向量组.



1.3.2 线性变换的运算

本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间

(1) 线性变换的相等

设 T_1, T_2 是 V 上的线性变换, 若对 V 中任意元 \mathbf{x} , 都有 $T_1\mathbf{x} = T_2\mathbf{x}$, 就称 $T_1 = T_2$.

注 设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ 是 V 的一组基, 则 $T_1 = T_2$ 的充要条件是

$$T_1\mathbf{x}_j = T_2\mathbf{x}_j, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$



(2) 线性变换的加法, 数乘, 乘法

设 T_1, T_2 是 V 上的线性变换, $k \in P$, 定义

① 加法 $T_1 + T_2$:

$$(T_1 + T_2)\mathbf{x} = T_1\mathbf{x} + T_2\mathbf{x}, \quad \forall \mathbf{x} \in V;$$

② 数乘 kT :

$$(kT)\mathbf{x} = kT\mathbf{x}, \quad \forall \mathbf{x} \in V;$$

③ 乘法 $T_1 T_2$:

$$(T_1 T_2)\mathbf{x} = T_1(T_2\mathbf{x}), \quad \forall \mathbf{x} \in V.$$

注: $T_1 + T_2, kT, T_1 T_2$ 都是线性变换.



线性变换的乘法**不交换**, 即一般 $T_1 T_2 \neq T_2 T_1$.

例如, 在 P^2 中定义线性变换

$$T_1 \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y \\ x \end{pmatrix}, T_2 \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ 0 \end{pmatrix},$$

则

$$T_1 T_2 \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = T_1 \begin{pmatrix} x \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ x \end{pmatrix},$$

$$T_2 T_1 \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = T_2 \begin{pmatrix} y \\ x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y \\ 0 \end{pmatrix}.$$



(3) 逆变换

对于变换 T , 如果有变换 S , 使得

$$TS = ST = I,$$

就称 T **可逆**, 并称 S 为 T 的**逆变换**, 记作 $S = T^{-1}$.

注: 可以证明, 如果 T 可逆, 则 T 的逆变换唯一.



命题 线性变换 T 的逆变换 T^{-1} 也是线性变换.

证明 设 T 是可逆线性变换, 对任意向量 \mathbf{x}, \mathbf{y} ,

令 $\alpha = T^{-1}\mathbf{x}, \beta = T^{-1}\mathbf{y}$, 则 $\mathbf{x} = T\alpha, \mathbf{y} = T\beta$,

于是

$$\begin{aligned} T^{-1}(\mathbf{x} + \mathbf{y}) &= T^{-1}(T\alpha + T\beta) \\ &= T^{-1}[T(\alpha + \beta)] = \alpha + \beta = T^{-1}\mathbf{x} + T^{-1}\mathbf{y}; \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} T^{-1}(\lambda\mathbf{x}) &= T^{-1}(\lambda T\alpha) \\ &= T^{-1}[T(\lambda\alpha)] = \lambda\alpha = \lambda T^{-1}(\mathbf{x}). \end{aligned}$$



定理1

- (1) 线性变换的和、数乘、乘积仍为线性变换;
- (2) 可逆变换的逆变换仍为线性变换.



性质：设 T, T_1, T_2, T_3 为线性变换， $\lambda, \mu \in P$ ，则

(1) $T_1 + T_2 = T_2 + T_1$;

(2) $(T_1 + T_2) + T_3 = T_1 + (T_2 + T_3)$;

(3) $T + O = T$;

(4) $T + (-1)T = O$;

(5) $1T = T$;

(6) $\lambda(\mu T) = (\lambda\mu)T$;

(7) $(\lambda + \mu)T = \lambda T + \mu T$;

(8) $\lambda(T_1 + T_2) = \lambda T_1 + \lambda T_2$;

(9) $(T_1 T_2) T_3 = T_1 (T_2 T_3)$;

(10) $T I = I T = T$;

(11) $(T_1 + T_2) T_3 = T_1 T_3 + T_2 T_3$, $T_3 (T_1 + T_2) = T_3 T_1 + T_3 T_2$;

其中 O 和 I 分别为零变换和恒等变换.



注

- ① 记 V 上的所有线性变换组成的集合为 $L(V)$, 则 $L(V)$ 对于线性变换的加法和数乘也构成数域 P 上的线性空间.
- ② 线性变换的运算及其性质十分类似于方阵.



1.3.3 线性变换的值域与核

定义4 设 T 是线性空间 V 的线性变换.

① T 的像所构成的集合

$$T(V) = \{T\mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in V\}$$

是 V 的子空间, 称为 T 的**值域**或**像空间**;

② 零向量的所有原像组成的集合

$$\text{Ker } T = \{\mathbf{x} \mid T\mathbf{x} = \mathbf{0}, \mathbf{x} \in V\}$$

也是 V 的子空间, 称为 T 的**核**或**零空间**.



定理2 设 T 是线性空间 V 上的线性变换, 则

$$\dim T(V) + \dim \text{Ker}(T) = \dim V.$$

例7 取定数域 P 上的 n 阶方阵 A , 定义线性变换

$$T: P^n \rightarrow P^n, T\mathbf{x} = A\mathbf{x}.$$

① $T(V)$ 为 A 的列生成的空间, 其维数为 $R(A)$.

② $\text{Ker}(T) = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} = \mathbf{0}\}$ 是 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解空间, 其维数为 $n - R(A)$.

因此

$$\begin{aligned} \dim T(V) + \dim \text{Ker}(T) \\ = R(A) + n - R(A) = n. \end{aligned}$$



1.3.4 不变子空间

定义5 设 T 是线性空间 V 的线性变换, W 是 V 的子空间, 如果

$$T(W) = \{T\mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in W\} \subseteq W,$$

就称 W 为 T 的 **不变子空间**, 简记为 T -子空间.

- ① $T(V)$ 与 $\text{Ker}(T)$ 是 T -子空间.
- ② $\mathbf{R}[x]_n$ 是 $\mathbf{R}[x]$ 的子空间, 因为求导后次数降低, 所以 $\mathbf{R}[x]_n$ 是求导变换 D 的不变子空间.



例8 设 T, S 是线性空间 V 上的线性变换, 且
$$TS=ST.$$

证明: $S(V)$ 与 $\text{Ker}(S)$ 都是 T -子空间.



1.3.5 线性变换的矩阵表示

本小节总假设 V 是数域 P 上的线性空间, $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 是 V 的一组基.

设 $T \in L(V)$, $\mathbf{x} = \xi_1 \mathbf{e}_1 + \xi_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \xi_n \mathbf{e}_n$, 计算可知

$$T\mathbf{x} = \xi_1 T\mathbf{e}_1 + \xi_2 T\mathbf{e}_2 + \dots + \xi_n T\mathbf{e}_n.$$

注: ① T 由 $T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 唯一决定.

② $T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 与它们的坐标一一对应.

③ T 与 $T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 的坐标一一对应.



把 $T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 用基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 线性表示,

$$\begin{cases} T\mathbf{e}_1 = a_{11}\mathbf{e}_1 + a_{21}\mathbf{e}_2 + \cdots + a_{n1}\mathbf{e}_n, \\ T\mathbf{e}_2 = a_{12}\mathbf{e}_1 + a_{22}\mathbf{e}_2 + \cdots + a_{n2}\mathbf{e}_n, \\ \quad \dots\dots\dots \\ T\mathbf{e}_n = a_{1n}\mathbf{e}_1 + a_{2n}\mathbf{e}_2 + \cdots + a_{nn}\mathbf{e}_n, \end{cases}$$

可写成

$$\begin{aligned} & (T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n) \\ &= (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \end{aligned}$$



记 $T(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) = (T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n)$, $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$,
则

$$T(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)\mathbf{A}.$$

称 \mathbf{A} 为 T 在基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 下的矩阵.

注: ① 线性变换的矩阵的列是基的像的坐标.

② 取定一组基, 则

1) 线性变换的矩阵唯一.

2) 任一方阵可唯一确定一个线性变换.

3) 线性变换和方阵一一对应.



例 9 取多项式空间 $\mathbf{R}[x]_4$ 的一组基 $1, x, x^2, x^3$, 计算求导变换 D 在这一组基下的矩阵 \mathbf{A} .

定理 3 设 T 是线性空间 V 上的线性变换, T 在基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 下的矩阵为 \mathbf{A} . 若向量 \mathbf{x} 在基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 下的坐标是 ξ , 则 $T\mathbf{x}$ 在 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 下的坐标为 $\mathbf{A}\xi$.



例10 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 是线性空间 V 的一组基,
 $T \in L(V)$ 在这组基下的矩阵为

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 5 & 5 \\ 2 & 2 & 2 & 2 \end{pmatrix}.$$

分别求 $T(V)$ 与 $\text{Ker } T$ 的维数和一组基.



记 T, S 是 V 上的线性变换设, 且

$$T(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \mathbf{A},$$

$$S(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \mathbf{B}.$$

计算可得

$$\begin{aligned} & (T+S)(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \\ &= T(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) + S(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \\ &= (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \mathbf{A} + (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \mathbf{B} \\ &= (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) (\mathbf{A} + \mathbf{B}), \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} & (\lambda T)(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \\ &= \lambda T(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \\ &= \lambda(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)\mathbf{A} \\ &= (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)\lambda\mathbf{A}, \end{aligned}$$

于是 $T + S$ 的矩阵为 $\mathbf{A} + \mathbf{B}$, λT 的矩阵为 $\lambda\mathbf{A}$, 即线性变换与方阵的一一对应保持线性运算.

定理 4 设 V 是数域 P 上的 n 维线性空间, 则

$$L(V) \cong P^{n \times n}.$$

注: 上述同构对应需要先取定一组基.



定理 5 (1)线性变换乘积对应的矩阵的乘积;
(2)可逆变换的矩阵也可逆, 且逆变换对应逆矩阵.



设 $T \in L(V)$, e_1, e_2, \dots, e_n 和 u_1, u_2, \dots, u_n 分别是 V 的两组基, $(u_1, u_2, \dots, u_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n)Q$, 且

$$T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n)A,$$

$$T(u_1, u_2, \dots, u_n) = (u_1, u_2, \dots, u_n)B,$$

由定理1得

$$T(u_1, u_2, \dots, u_n) = T[(e_1, e_2, \dots, e_n)Q]$$

$$= (e_1, e_2, \dots, e_n)AQ$$

$$= (u_1, u_2, \dots, u_n)Q^{-1}AQ$$

于是 $B = Q^{-1}AQ$.



定理 6 设线性变换 T 在不同的两组基下的矩阵分别为 \mathbf{A} , \mathbf{B} , 则

$$\mathbf{B} = \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{Q},$$

其中 \mathbf{Q} 是前一组基到后一组基的过渡矩阵.

注: 可以证明, 若方阵 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 相似, 则它们必定是某个线性变换在不同基下的矩阵.



例 11 取多项式空间 $\mathbf{R}[x]_4$ 的两组基:

$$1, x, x^2, x^3$$

和

$$1, x - x_0, \frac{(x - x_0)^2}{2!}, \frac{(x - x_0)^3}{3!},$$

计算求导变换 D 在这两组基下的矩阵 \mathbf{A} 、 \mathbf{B} ,
并用此例验证它们相似



解 计算得

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

过渡矩阵

$$\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} 1 & -x_0 & x_0^2/2 & -x_0^3/6 \\ 0 & 1 & -x_0 & x_0^2/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & -x_0/2 \\ 0 & 0 & 0 & 1/6 \end{pmatrix}.$$



注意 Q 可逆, 再验证

$$AQ = QB = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -x_0 & x_0^2/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & -x_0/2 \\ 0 & 0 & 0 & 1/6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

即得 $B = Q^{-1}AQ$.



例12 设 $T, S \in L(P^2)$, 且

$$T(\alpha_1, \alpha_2) = (\alpha_1, \alpha_2) \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}, \alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix};$$

$$S(\beta_1, \beta_2) = (\beta_1, \beta_2) \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}, \beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

- ① 求 $T + S$ 在 β_1, β_2 下的矩阵;
- ② 求 TS 在 α_1, α_2 下的矩阵;
- ③ 求 $T\xi$ 在 α_1, α_2 下的坐标, 其中 $\xi = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix}$;
- ④ 求 $S\xi$ 在 β_1, β_2 下的坐标.



1.4 内积空间

1.4.1 欧氏空间与酉空间

1.4.2 标准正交基

1.4.3 正交补空间



1.4.1 欧氏空间与酉空间

- 线性空间中只定义了加法和数乘;
- 在向量代数中, 内积是一个重要的概念;
- 内积是向量长度、夹角等概念的基础;
- 在实(复)线性空间中引入内积, 即得内积空间.



定义1 设 V 是实(复)线性空间, 在 V 中定义一个二元实(复)函数 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) , 如果对任意 $\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in V$, $\lambda, \mu \in \mathbf{R}(\mathbf{C})$, 都有

① 共轭对称性: $(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \overline{(\mathbf{y}, \mathbf{x})}$,

② 线性性: $(\lambda\mathbf{x} + \mu\mathbf{y}, \mathbf{z}) = \lambda(\mathbf{x}, \mathbf{z}) + \mu(\mathbf{y}, \mathbf{z})$,

③ 正定性: $(\mathbf{x}, \mathbf{x}) \geq 0$, 且 $(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$;

就称 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 为 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 的 **内积**. 定义了内积的线性空间称为 **内积空间**.



- ① 实内积空间称为**Euclid空间**, 简称**欧氏空间**;
- ② 复内积空间称为**酉空间**.
- ③ 在欧氏空间中, 内积 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 是实数, 从而满足**对称性** $(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = (\mathbf{y}, \mathbf{x})$.
- ④ 在酉空间中, 内积 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 是复数, 一般不满足对称性. 但 (\mathbf{x}, \mathbf{x}) 是非负实数.



性质 设 V 是内积空间, $\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in V, \lambda, \mu \in \mathbf{R}(\mathbf{C})$.

① $(\mathbf{0}, \mathbf{x}) = (\mathbf{x}, \mathbf{0}) = 0$;

② $(\mathbf{x}, \lambda \mathbf{y} + \mu \mathbf{z}) = \bar{\lambda}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \bar{\mu}(\mathbf{x}, \mathbf{z})$;

特别地, 若 V 是欧氏空间, 则

$$(\mathbf{x}, \lambda \mathbf{y} + \mu \mathbf{z}) = \lambda(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \mu(\mathbf{x}, \mathbf{z}).$$

即欧氏空间中的内积满足双线性性.



例1 在 n 维向量空间 \mathbf{R}^n 中, 对向量

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T, \quad \mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T,$$

定义二元实函数

$$(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{y}^T \mathbf{x} = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n,$$

容易验证 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 是 \mathbf{R}^n 中的内积, 使得 \mathbf{R}^n 成为一个欧氏空间.

注 此内积称为 \mathbf{R}^n 中的**标准内积**, 也是默认的内积.



例2 设 $C[a, b]$ 表示 $[a, b]$ 上的所有实连续函数构成的线性空间, 在 $C[a, b]$ 上定义二元实函数

$$(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx,$$

则 (f, g) 是 $C[a, b]$ 中的内积, 使得 $C[a, b]$ 成为一个欧氏空间.

注 在多项式空间 $\mathbf{R}[x]$ 或 $\mathbf{R}[x]_n$ 中, 也可定义此内积, 使得它们成为欧氏空间.



例3 在实线性空间 $\mathbf{R}^{m \times n}$ 中, 对矩阵

$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}, \mathbf{B} = (b_{ij})_{m \times n},$$

定义二元实函数

$$(\mathbf{A}, \mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{B}^T \mathbf{A}) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij},$$

其中 tr 表示方阵的迹(即主对角元素之和),

则 (\mathbf{A}, \mathbf{B}) 为 $\mathbf{R}^{m \times n}$ 中的内积, 使得 $\mathbf{R}^{m \times n}$ 成为一个欧氏空间.



例4 在 n 维复向量空间 \mathbf{C}^n 中, 对向量

$$\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T, \mathbf{y} = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)^T,$$

定义二元复函数

$$(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{y}^H \mathbf{x} = \xi_1 \bar{\zeta}_1 + \xi_2 \bar{\zeta}_2 + \dots + \xi_n \bar{\zeta}_n,$$

其中 $\mathbf{y}^H = (\bar{\zeta}_1, \bar{\zeta}_2, \dots, \bar{\zeta}_n)$.

容易验证 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 是 \mathbf{C}^n 中的内积, 使得 \mathbf{C}^n 成为一个酉空间.

注 此内积称为酉空间 \mathbf{C}^n 中的标准内积, 也是默认内积.



定义2 称

$$\|x\| = \sqrt{(x, x)}$$

为向量 x 的范数或长度, 并称范数为1的向量为单位向量.

注 对任一非零向量 x ,

$$\frac{x}{\|x\|}$$

是单位向量, 称为把 x 单位化.



在向量代数中, 两个非零向量 \mathbf{x}, \mathbf{y} 的夹角 θ 满足

$$\cos \theta = \frac{(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\|}.$$

问 在内积空间中, 是否可按此定义**夹角**?

答 ① **酉空间不行**, 因为 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 可能为复数.

② **欧氏空间可以**, 但要先证明

$$\frac{(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\|\mathbf{x}\| \cdot \|\mathbf{y}\|} \in [-1, 1].$$



定理1 (Cauchy-Schwarz不等式) 对内积空间 V 中任意两个元 \mathbf{x}, \mathbf{y} , 都有

$$|(\mathbf{x}, \mathbf{y})| \leq \|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\|,$$

且等号成立当且仅当 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 线性相关.

证明 若 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 线性相关, 则不妨设 $\mathbf{x} = \lambda \mathbf{y}$, 于是

$$\begin{aligned} |(\mathbf{x}, \mathbf{y})|^2 &= (\mathbf{x}, \mathbf{y}) \overline{(\mathbf{x}, \mathbf{y})} = (\lambda \mathbf{y}, \mathbf{y}) \overline{(\lambda \mathbf{y}, \mathbf{y})} \\ &= (\lambda \mathbf{y}, \mathbf{y}) \overline{\lambda (\mathbf{y}, \mathbf{y})} = (\lambda \mathbf{y}, \lambda \mathbf{y}) \overline{(\mathbf{y}, \mathbf{y})} \\ &= (\mathbf{x}, \mathbf{x}) (\mathbf{y}, \mathbf{y}) = \|\mathbf{x}\|^2 \cdot \|\mathbf{y}\|^2. \end{aligned}$$



若 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 线性无关, 则 $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$, 且对任意 $\lambda \in \mathbf{R}(\mathbf{C})$, 都有 $\mathbf{x} - \lambda \mathbf{y} \neq \mathbf{0}$, 所以

$$\begin{aligned} 0 &< (\mathbf{x} - \lambda \mathbf{y}, \mathbf{x} - \lambda \mathbf{y}) \\ &= (\mathbf{x}, \mathbf{x}) - \lambda (\mathbf{y}, \mathbf{x}) - \bar{\lambda} (\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \lambda \bar{\lambda} (\mathbf{y}, \mathbf{y}), \end{aligned}$$

取 $\lambda = (\mathbf{x}, \mathbf{y})/(\mathbf{y}, \mathbf{y})$ 代入得

$$(\mathbf{x}, \mathbf{x})(\mathbf{y}, \mathbf{y}) - |(\mathbf{x}, \mathbf{y})|^2 > 0,$$

从而 $|(\mathbf{x}, \mathbf{y})| \leq \|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\|$.

注 在不同的内积空间中, Cauchy-Schwarz 不等式有不同的形式.



例5 在欧氏空间 \mathbf{R}^n 中, Cauchy-Schwarz不等式为

$$|x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n| \\ \leq \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2} \sqrt{y_1^2 + y_2^2 + \cdots + y_n^2},$$

其中 $x_k, y_k \in \mathbf{R}, k = 1, 2, \dots, n$.



例6 在欧氏空间 $C[a,b]$ 中, Cauchy-Schwarz 不等式为

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \sqrt{\left| \int_a^b f^2(x)dx \right|} \cdot \sqrt{\left| \int_a^b g^2(x)dx \right|}.$$



例7 在西空间 \mathbf{C}^n 中, Cauchy-Schwarz不等式为

$$\begin{aligned} & |\xi_1 \bar{\zeta}_1 + \xi_2 \bar{\zeta}_2 + \cdots + \xi_n \bar{\zeta}_n| \\ & \leq \sqrt{|\xi_1|^2 + |\xi_2|^2 + \cdots + |\xi_n|^2} \\ & \quad \cdot \sqrt{|\zeta_1|^2 + |\zeta_2|^2 + \cdots + |\zeta_n|^2}, \end{aligned}$$

其中 $\xi_k, \zeta_k \in \mathbf{C}, k = 1, 2, \dots, n$.



在欧氏空间中, 两个非零向量 \mathbf{x} , \mathbf{y} 之间的夹角 θ 定义为

$$\theta = \arccos \frac{(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\|}.$$

定义3 在内积空间(包括酉空间)中, 如果 $(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = 0$,

就称 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 正交, 记作 $\mathbf{x} \perp \mathbf{y}$.

注 零向量与任一向量正交.



范数有如下性质:

① 非负性: $\|\mathbf{x}\| \geq 0, \|\mathbf{x}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$;

② 齐次性: $\|\lambda \mathbf{x}\| = |\lambda| \|\mathbf{x}\|, \forall \lambda \in \mathbf{R} \text{ 或 } \mathbf{C}$;

③ 三角不等式: $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$,

可推广为

$$\begin{aligned} & \|\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 + \cdots + \mathbf{x}_m\| \\ & \leq \|\mathbf{x}_1\| + \|\mathbf{x}_2\| + \cdots + \|\mathbf{x}_m\|; \end{aligned}$$

④ 勾股定理: 如果 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 正交, 那么

$$\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|^2 = \|\mathbf{x}\|^2 + \|\mathbf{y}\|^2.$$



1.4.2 标准正交基

定义4 内积空间中,

- ① 一组两两正交的非零向量称为正交向量组,
- ② 一组两两正交的单位向量称为标准正交向量组.



定理2 正交向量组必**线性无关**.

证明 设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r$ 为正交向量组, 且

$$\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{x}_r = \mathbf{0},$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 是实数或复数.

两边与 \mathbf{x}_k 作内积得

$$\lambda_k (\mathbf{x}_k, \mathbf{x}_k) = 0,$$

再由 $\mathbf{x}_k \neq \mathbf{0}$ 可知 $(\mathbf{x}_k, \mathbf{x}_k) > 0$, 所以 $\lambda_k = 0$, 即得.



定义5 由正交向量组构成的基称为**正交基**, 由标准正交向量组构成的基称为**标准正交基**.

命题1 设 V 是 n 维内积空间, $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n \in V$, 则 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 是标准正交基 \Leftrightarrow

$$(\mathbf{e}_i, \mathbf{e}_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j, \end{cases} \quad (i, j = 1, 2, \dots, n).$$



命题 设 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 是标准正交基.

① 设

$$\mathbf{x} = \lambda_1 \mathbf{e}_1 + \lambda_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \lambda_n \mathbf{e}_n,$$

等式两边与 \mathbf{e}_k 作内积可得 $\lambda_k = (\mathbf{x}, \mathbf{e}_k)$, 即

$$\mathbf{x} = (\mathbf{x}, \mathbf{e}_1) \mathbf{e}_1 + (\mathbf{x}, \mathbf{e}_2) \mathbf{e}_2 + \dots + (\mathbf{x}, \mathbf{e}_n) \mathbf{e}_n.$$

② 再设 $\mathbf{y} = \mu_1 \mathbf{e}_1 + \mu_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \mu_n \mathbf{e}_n$, 则计算可得

$$(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \lambda_1 \bar{\mu}_1 + \lambda_2 \bar{\mu}_2 + \dots + \lambda_n \bar{\mu}_n.$$

注 若记 $\mathbf{x} = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \boldsymbol{\lambda}$, $\mathbf{y} = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \boldsymbol{\mu}$, 则

$$(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \boldsymbol{\mu}^H \boldsymbol{\lambda}.$$



定理3 内积空间中必定**存在标准正交基**.

证明 以下给出从普通基构造标准正交基的具体过程, 称为**Schmidt正交单位化**.

设 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ 为内积空间 V 的一组基,

① 令 $\mathbf{u}_1 = \mathbf{x}_1$, $\mathbf{u}_2 = \mathbf{x}_2 - \lambda_1 \mathbf{u}_1$, 由

$$(\mathbf{u}_2, \mathbf{u}_1) = (\mathbf{x}_2 - \lambda_1 \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1) = 0$$

得 $\lambda_1 = (\mathbf{x}_2, \mathbf{u}_1) / (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1)$, 即 $\mathbf{u}_2 = \mathbf{x}_2 - \frac{(\mathbf{x}_2, \mathbf{u}_1)}{(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1)} \mathbf{u}_1$,

这样构造的 \mathbf{u}_2 与 \mathbf{u}_1 正交, 且它们都非零, 从而是正交向量组.



再令

$$\mathbf{u}_3 = \mathbf{x}_3 - \lambda_1 \mathbf{u}_1 - \lambda_2 \mathbf{u}_2,$$

代入 $(\mathbf{u}_3, \mathbf{u}_1) = (\mathbf{u}_3, \mathbf{u}_2) = 0$ 得

$$\lambda_1 = (\mathbf{x}_3, \mathbf{u}_1) / (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1), \quad \lambda_2 = (\mathbf{x}_3, \mathbf{u}_2) / (\mathbf{u}_2, \mathbf{u}_2),$$

即

$$\mathbf{u}_3 = \mathbf{x}_3 - \frac{(\mathbf{x}_3, \mathbf{u}_1)}{(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1)} \mathbf{u}_1 - \frac{(\mathbf{x}_3, \mathbf{u}_2)}{(\mathbf{u}_2, \mathbf{u}_2)} \mathbf{u}_2.$$

这样构造的 $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3$ 两两正交且都非零, 从而
是正交向量组.



重复以上过程可构造出

$$\mathbf{u}_1 = \mathbf{x}_1, \mathbf{u}_2 = \mathbf{x}_2 - \frac{(\mathbf{x}_2, \mathbf{u}_1)}{(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1)} \mathbf{u}_1,$$

$$\mathbf{u}_3 = \mathbf{x}_3 - \frac{(\mathbf{x}_3, \mathbf{u}_1)}{(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1)} \mathbf{u}_1 - \frac{(\mathbf{x}_3, \mathbf{u}_2)}{(\mathbf{u}_2, \mathbf{u}_2)} \mathbf{u}_2, \cdots,$$

$$\mathbf{u}_{r+1} = \mathbf{x}_{r+1} - \frac{(\mathbf{x}_{r+1}, \mathbf{u}_1)}{(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1)} \mathbf{u}_1 - \cdots - \frac{(\mathbf{x}_{r+1}, \mathbf{u}_r)}{(\mathbf{u}_r, \mathbf{u}_r)} \mathbf{u}_r.$$

直到 $r + 1 = n$, 可得正交向量组 $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \cdots, \mathbf{u}_n$.

② 令 $\mathbf{e}_j = \mathbf{u}_j / \|\mathbf{u}_j\|$, 得标准正交基

$$\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \cdots, \mathbf{e}_n.$$



例8 在欧氏空间 \mathbf{R}^5 中, 记

$$W = \text{Span}\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\},$$

其中

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

求 W 的一组标准正交基.



解 正交化得

$$\mathbf{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{u}_2 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \mathbf{u}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix},$$

单位化得

$$\mathbf{e}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_2 = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_3 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}.$$



例9 在欧氏空间 $\mathbf{R}[t]_3$ 中定义内积

$$(f, g) = \int_0^1 f(t)g(t)dt,$$

求 $\mathbf{R}[t]_3$ 的一组标准正交基.

解 取 $\mathbf{R}[t]_3$ 的基 $\mathbf{x}_1 = 1, \mathbf{x}_2 = t, \mathbf{x}_3 = t^2$.

正交化得 $u_1 = 1, u_2 = t - \frac{1}{2}, u_3 = t^2 - t + \frac{1}{6},$

单位化得

$$\begin{aligned} e_1 &= 1, e_2 = \sqrt{3}(2t - 1), \\ e_3 &= \sqrt{5}(6t^2 - 6t + 1). \end{aligned}$$



定义6 复方阵**A**若满足

$$\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^H = \mathbf{E},$$

则称**A**为酉矩阵, 其中 \mathbf{A}^H 表示**A**的共轭转置.

① 实酉矩阵满足 $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^T = \mathbf{E}$, 称为正交矩阵.

② n 阶复方阵为酉矩阵 \Leftrightarrow 其列向量(行向量)为 \mathbf{C}^n 中两两正交的单位向量.

③ n 阶实方阵为正交矩阵 \Leftrightarrow 其列向量(行向量)为 \mathbf{R}^n 中两两正交的单位向量.



定理4 酉空间(欧氏空间) V 中标准正交基之间的过渡矩阵是酉矩阵(正交矩阵).

证明 设 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 和 $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n$ 分别 V 的两组标准正交基, 且

$$(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)\mathbf{A}.$$

将 \mathbf{A} 按列分块为 $\mathbf{A} = (\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \dots, \mathbf{A}_n)$, 则

$$\mathbf{u}_j = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)\mathbf{A}_j, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$

由前标准正交基的性质可知

$$(\mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j) = \mathbf{A}_j^H \mathbf{A}_i.$$



$$(\mathbf{u}_j, \mathbf{u}_k) = \mathbf{A}_k^H \mathbf{A}_j.$$

又

$$(\mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

于是 \mathbf{A} 的列是两两正交的单位向量, 即得 \mathbf{A} 是酉矩阵(正交矩阵).



1.4.3 正交补空间

定义7 设 V_1, V_2 是内积空间 V 的子空间.

① 如果向量 \mathbf{x} 与 V_1 中每个向量正交, 则称 \mathbf{x} 与 V_1 正交, 记为 $\mathbf{x} \perp V_1$.

② 如果 V_1 中每个向量与 V_2 中的每个向量都正交, 则称 V_1 与 V_2 正交, 记为 $V_1 \perp V_2$.

注 ① $\mathbf{x} \perp V_1$ 的充要条件是 \mathbf{x} 与 V_1 一组基正交;

② $V_1 \perp V_2$ 的充要条件是 V_1 的一组基与 V_2 的一组基正交.



定理5 两个正交的子空间之和是直和.

证明 设 $V_1 \perp V_2$, 如果 $\mathbf{x} \in V_1 \cap V_2$, 则

$$(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = 0,$$

即得 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 所以 $V_1 \cap V_2 = \{\mathbf{0}\}$, 得 $V_1 + V_2$ 为直和.

定义8 设 V_1 是内积空间 V 的子空间. 若有另一个子空间 V_2 满足

$$V_1 + V_2 = V, \quad V_1 \perp V_2,$$

称 V_2 是 V_1 的**正交补空间**, 记作 $V_2 = V_1^\perp$.



定理6 每个子空间都有**唯一**的正交补空间.

证明 取 V_1 的标准正交基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_r$ 扩充为 V 的基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_r, \mathbf{x}_{r+1}, \dots, \mathbf{x}_n$.

正交单位化得 V 的标准正交基

$$\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_r, \mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{e}_n.$$

记 $V_2 = \text{Span}\{\mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{e}_n\}$, 则

$$V_1 + V_2 = V, \quad V_1 \perp V_2,$$

即得 $V_2 = V_1^\perp$.



设 V_2 与 V_3 都是 V_1 的正交补, 则

$$V = V_1 \oplus V_2 = V_1 \oplus V_3.$$

对任意 $\alpha \in V_2$, 则有 $\alpha_1 \in V_1, \alpha_3 \in V_3$ 使得

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_3.$$

注意到 $\alpha \perp \alpha_1, \alpha_1 \perp \alpha_3$, 于是

$$\begin{aligned} 0 &= (\alpha_1, \alpha - \alpha_3) \\ &= (\alpha_1, \alpha_1), \end{aligned}$$

即得 $\alpha_1 = 0$, 从而 $\alpha = \alpha_3 \in V_3$, 因此 $V_2 \subseteq V_3$.

同理可证 $V_3 \subseteq V_2$, 即得 $V_2 = V_3$.



注 子空间的标准正交基可扩充为全空间的标准正交基.

推论1 设 V_1 是内积空间 V 的子空间, 则

$$V_1^\perp = \{\alpha \in V \mid \alpha \perp V_1\}.$$



例 10 在欧氏空间 $\mathbf{R}^{2 \times 2}$ 中, 定义内积

$$(A, B) = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 a_{ij} b_{ij}, A = (a_{ij})_{2 \times 2}, B = (b_{ij})_{2 \times 2},$$

令 $W = \text{Span}\{\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2\}$, 其中

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

① 求 W^\perp 的基; ② 求 W^\perp 的标准正交基.



解 W^\perp 的一组基为

$$\mathbf{A}_3 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{A}_4 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

将 $\mathbf{A}_3, \mathbf{A}_4$ 正交单位化得 W^\perp 的一组标准正交基

$$\mathbf{B}_3 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{B}_4 = \frac{1}{\sqrt{15}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}.$$



1.5 正交变换与酉变换

定义 1 设 T 是欧氏(酉)空间 V 上的线性变换, 若 T 保持 V 中向量的内积不变, 即对任何 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$, 都有

$$(T\mathbf{x}, T\mathbf{y}) = (\mathbf{x}, \mathbf{y}),$$

则称 T 为**正交(酉)变换**.

注: 正交(酉)变换首先必须是线性变换.



定理 1 欧氏(酉)空间 V 中的线性变换 T 为正交(酉)变换的充要条件是 T 保持 V 中向量的长度不变, 即

$$\|Tx\| = \|x\|, \quad \forall x \in V.$$

证明 若 T 为正交变换, 则

$$\|Tx\|^2 = (Tx, Tx) = (x, x) = \|x\|^2,$$

故 T 保持向量长度不变.



反之, 若 T 保持欧氏空间 V 中向量的长度不变,
则对任意 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$,

$$\begin{aligned}\|T(\mathbf{x} + \mathbf{y})\|^2 &= \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|^2, \\ \|T\mathbf{x}\|^2 &= \|\mathbf{x}\|^2, \|T\mathbf{y}\|^2 = \|\mathbf{y}\|^2, \\ \|T\mathbf{x} + T\mathbf{y}\|^2 &= (T\mathbf{x} + T\mathbf{y}, T\mathbf{x} + T\mathbf{y}) \\ &= \|T\mathbf{x}\|^2 + 2(T\mathbf{x}, T\mathbf{y}) + \|T\mathbf{y}\|^2, \\ \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|^2 &= (\mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{x} + \mathbf{y}) \\ &= \|\mathbf{x}\|^2 + 2(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \|\mathbf{y}\|^2,\end{aligned}$$

于是 $(T\mathbf{x}, T\mathbf{y}) = (\mathbf{x}, \mathbf{y})$, 故 T 为正交变换.

对酉变换, 分别对 $\mathbf{x} + i\mathbf{y}$ 和 $\mathbf{x} - i\mathbf{y}$ 讨论即可.



定理2 线性变换 T 为正交(酉)变换的充要条件是 T 把 V 中的标准正交基变为标准正交基.

证明 设 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 为欧氏(酉)空间 V 的一组标准正交基.

若 T 为正交(酉)变换, 则

$$\begin{aligned}(T\mathbf{e}_i, T\mathbf{e}_j) &= (\mathbf{e}_i, \mathbf{e}_j) \\ &= \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j, \end{cases}\end{aligned}$$

故 $T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 为标准正交基.



反之, 若 $T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 也是标准正交基, 设

$$\mathbf{x} = \lambda_1 \mathbf{e}_1 + \lambda_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \lambda_n \mathbf{e}_n,$$

$$\mathbf{y} = \mu_1 \mathbf{e}_1 + \mu_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \mu_n \mathbf{e}_n,$$

则

$$T\mathbf{x} = \lambda_1 T\mathbf{e}_1 + \lambda_2 T\mathbf{e}_2 + \dots + \lambda_n T\mathbf{e}_n,$$

$$T\mathbf{y} = \mu_1 T\mathbf{e}_1 + \mu_2 T\mathbf{e}_2 + \dots + \mu_n T\mathbf{e}_n,$$

计算得

$$\begin{aligned} (\mathbf{x}, \mathbf{y}) &= \lambda_1 \bar{\mu}_1 + \lambda_2 \bar{\mu}_2 + \dots + \lambda_n \bar{\mu}_n \\ &= (T\mathbf{x}, T\mathbf{y}), \end{aligned}$$

即 T 保持内积, 故为正交(酉)变换.



定理3 线性变换 T 为正交(酉)变换的充要条件是 T 在标准正交基下的矩阵为正交矩阵(酉矩阵).

证明 设 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 为 V 的标准正交基, 且

$$T(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)A.$$

如果 T 为正交(酉)变换, 则由上一节定理可知

$T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 也是 V 的标准正交基,

从而 A 就是从 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 到 $T\mathbf{e}_1, T\mathbf{e}_2, \dots, T\mathbf{e}_n$ 的过渡矩阵, 因此是正交矩阵(酉矩阵).



反之, 设 \mathbf{A} 为正交(酉)矩阵. 设

$$\mathbf{x} = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n) \boldsymbol{\lambda},$$

则

$$\|\mathbf{x}\|^2 = \boldsymbol{\lambda}^H \boldsymbol{\lambda},$$

注意 $T\mathbf{x} = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n)(\mathbf{A}\boldsymbol{\lambda})$, 故

$$\begin{aligned} \|T\mathbf{x}\|^2 &= (\mathbf{A}\boldsymbol{\lambda})^H (\mathbf{A}\boldsymbol{\lambda}) = \boldsymbol{\lambda}^H \mathbf{A}^H \mathbf{A} \boldsymbol{\lambda} \\ &= \boldsymbol{\lambda}^H \boldsymbol{\lambda} = \|\mathbf{x}\|^2, \end{aligned}$$

即 T 保持向量长度不变, 故 T 为正交(酉)变换.



例1 在欧氏空间 \mathbf{R}^3 中, 定义变换

$$T \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \cos \gamma \cos \theta - y \sin \theta - z \sin \gamma \cos \theta \\ x \cos \gamma \sin \theta + y \cos \theta - z \sin \gamma \sin \theta \\ x \sin \gamma + z \cos \gamma \end{pmatrix},$$

证明 T 是正交变换.

证明 注意到

$$T \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \gamma \cos \theta & -\sin \theta & \sin \gamma \cos \theta \\ \cos \gamma \sin \theta & \cos \theta & \sin \gamma \sin \theta \\ \sin \gamma & 0 & \cos \gamma \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix},$$

从而 T 是线性变换.



计算得

$$\begin{aligned} & \left\| T \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \right\|^2 \\ &= (x \cos \gamma \cos \theta - y \sin \theta - z \sin \gamma \cos \theta)^2 \\ & \quad + (x \cos \gamma \sin \theta + y \cos \theta - z \sin \gamma \sin \theta)^2 \\ & \quad + (x \sin \gamma + z \cos \gamma)^2 \\ &= x^2 + y^2 + z^2 \end{aligned}$$

即 T 保持向量长度不变, 从而是正交变换.



注意到 T 在 \mathbf{R}^3 的标准正交基

$$\mathbf{e}_1 = (1, 0, 0)^T, \mathbf{e}_2 = (0, 1, 0)^T, \mathbf{e}_3 = (0, 0, 1)^T$$

下的矩阵为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \gamma \cos \theta & -\sin \theta & -\sin \gamma \cos \theta \\ \cos \gamma \sin \theta & \cos \theta & -\sin \gamma \sin \theta \\ \sin \gamma & 0 & \cos \gamma \end{pmatrix},$$

计算可知 \mathbf{A} 为正交矩阵, 于是 T 为正交变换.



注：① 保持向量长度不变的变换未必是线性变换，从而未必是正交变换.

② 保持内积不变的变换必定是线性变换，从而是正交变换.

例 2 设 α 是欧氏空间 V 中的一个单位向量，定义变换

$$Tx = x - 2(x, \alpha)\alpha,$$

证明：① T 是线性变换；② T 是正交变换.