

第7章 向量空间及向量的正交性

7.1 向量空间

7.1.1 向量空间的概念

定义7-1 设 V 是 n 元向量的集合, 如果

V 非空,

并且对于向量的线性运算封闭

(即对任意 $\boldsymbol{v}_1 \in V, \boldsymbol{v}_2 \in V, k \in \mathbb{R}$, 都有 $\boldsymbol{v}_1 + \boldsymbol{v}_2 \in V, k\boldsymbol{v}_1 \in V$)

则称 V 是向量空间.

只含有零向量的集合 $V = \{\mathbf{0}\}$ 是一个向量空间.

例7-1 所有 n 元实向量的集合 \mathbb{R}^n 是一个向量空间.

例7-2 齐次线性方程组 $Ax=0$ 的所有解向量构成的集合 S 是一个向量空间. 把它叫做这个齐次线性方程组的解空间.

证明 因为齐次线性方程组一定有解, 所以 S 非空。

$$\forall v_1, v_2 \in S, k \in R \implies Av_1 = 0, Av_2 = 0$$

$$\implies A(v_1 + v_2) = 0, A(kv_1) = 0$$

$$\implies v_1 + v_2 \in S, kv_1 \in S$$

这说明 S 关于向量的线性运算封闭,

所以 S 是向量空间.

例7-3 若 V 是向量空间, 则 V 一定含有零向量.

证明 因为 V 是向量空间, 所以 V 非空。

设 $v \in V$, 根据 V 关于向量的线性运算封闭可得

$$0=0 \cdot v \in V$$

所以 V 含有零向量。

注意 (1) 含有零向量是 V 为向量空间的必要条件.

(2) 由于非齐次线性方程组 $Ax=b$ 的解集不含零向量, 所以 $Ax=b$ 的解集不是向量空间.

例7-4 集合 $V = \{ \boldsymbol{v} = (x, y)^T \mid x, y \in R \text{ 且 } xy = 0 \}$ 不是向量空间.

证明 因为 $\boldsymbol{v}_1 = (1, 0)^T \in V$, $\boldsymbol{v}_2 = (0, 1)^T \in V$,

但是 $\boldsymbol{v}_1 + \boldsymbol{v}_2 = (1, 1)^T \notin V$.

这说明关于加法不封闭, 所以 V 不是向量空间.

例7-5 设 a_1, a_2, \dots, a_m 是 m 个已知的 n 元向量, 则集合

$$V = \left\{ \mathbf{v} = \sum_{j=1}^m x_j \mathbf{a}_j \mid x_1, x_2, \dots, x_m \in R \right\} \text{ 是一个向量空间.}$$

叫做由向量 a_1, \dots, a_m 所生成的向量空间.

简记为 $V = \text{span}\{a_1, a_2, \dots, a_m\}$

证明 显然 V 非空

$$\text{设 } \mathbf{v}_1 = \sum_{j=1}^m x_j^{(1)} \mathbf{a}_j \in V, \mathbf{v}_2 = \sum_{j=1}^m x_j^{(2)} \mathbf{a}_j \in V, k \in R$$

$$\text{则有 } \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 = \sum_{j=1}^m (x_j^{(1)} + x_j^{(2)}) \mathbf{a}_j \in V, k\mathbf{v}_1 = \sum_{j=1}^m kx_j^{(1)} \mathbf{a}_j \in V$$

这说明关于线性运算封闭, 所以 V 是向量空间.

定义7-2 设 V_1 和 V_2 是两个向量空间.

(1) 若 $V_1 \subseteq V_2$ ，则称 V_1 是 V_2 的**子空间**.

(2) 若 $V_1 \subseteq V_2$ 且 $V_2 \subseteq V_1$ ，则称**这两个向量空间相等**，记作 $V_1 = V_2$.

例 $V = \left\{ \boldsymbol{v} = (x, y, z)^T \mid x, y, z \in \mathbb{R} \text{ 且 } x = y \right\}$ 是一个向量空间.

证：显然 V 非空.

设 $\boldsymbol{v}_1 = (x_1, y_1, z_1)^T \in V$, $\boldsymbol{v}_2 = (x_2, y_2, z_2)^T \in V$, $k \in \mathbb{R}$,

则 $x_1 = y_1$, $x_2 = y_2$.

$$x_1 + x_2 = y_1 + y_2, \quad kx_1 = ky_1$$

$$\boldsymbol{v}_1 + \boldsymbol{v}_2 = (x_1 + x_2, y_1 + y_2, z_1 + z_2)^T \in V,$$

$$k\boldsymbol{v}_1 = (kx_1, ky_1, kz_1)^T \in V.$$

这说明 V 关于向量的线性运算封闭, 所以 V 是向量空间.

例 $V = \{v = (1, x, y)^T \mid x, y \in \mathbb{R}\}$ 不是一个向量空间.

讨论:

当 $v_1 = (1, x_1, y_1)^T \in V$, $v_2 = (1, x_2, y_2)^T \in V$ 时,

$$v_1 + v_2 = (2, x_1 + x_2, y_1 + y_2)^T \notin V,$$

这说明 V 关于向量的线性运算不封闭, 所以 V 不是向量空间.

注: 由于 V 不含零向量, 也可得知 V 不是向量空间.

7.1.2 向量空间的基与维数

定义7-3

向量空间 V 的一个极大无关组叫做 V 的一个基.

向量空间 V 的秩叫做 V 的维数, 记作 $\dim(V)$.

若 $\dim(V) = r$, 则称 V 为 r 维向量空间.

在三维几何空间中, 如果把向量的起点都平移到原点, 把每个向量和它的终点对应起来, 则 \mathbf{R}^3 就是三维几何空间。

\mathbf{R}^3 的一个二维子空间就是一个过原点的平面。

若 $\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_r$ 为 r 维向量空间 V 的基, 则向量空间 V 可以表示为

$$V = \left\{ \boldsymbol{v} = x_1 \boldsymbol{v}_1 + \dots + x_r \boldsymbol{v}_r \mid x_1, \dots, x_r \in R \right\}$$

这样, 我们就找到了表示向量空间的一种方法, 并且可用 V 的基作为代表来对 V 进行理论研究。

定理7-1 设 V 是 n 维向量空间, $m < n$, 则 V 中任一线性无关的向量组 v_1, v_2, \dots, v_m 都可扩充成 V 的一个基.

证明 因为 $m < n$, 所以一定存在向量 $v_{m+1} \in V$, 使得向量组 $v_1, v_2, \dots, v_m, v_{m+1}$ 线性无关.

(否则, 对于任意的 $v \in V$, 都有 v_1, v_2, \dots, v_m, v 线性相关. 根据定理5-4, v 可由向量组 v_1, v_2, \dots, v_m 线性表示.

再根据定理5-12可知, v_1, v_2, \dots, v_m 是 V 的极大无关组.

$\dim(V) = m < n$, 这与 $\dim(V) = n$ 矛盾)

如果 $m+1=n$, 则定理得证

如果 $m+1 < n$, 重复上面的想法可以证明.

7.1.3 向量在基下的坐标

在空间解析几何中，把 \vec{a} 按基本向量 $\vec{i}, \vec{j}, \vec{k}$ 的分解式 $\vec{a} = a_x \vec{i} + a_y \vec{j} + a_z \vec{k}$ 中的系数叫做 a 在空间直角坐标系下的坐标。

设 a_1, a_2, \dots, a_n 是 n 维向量空间 V 的一个基（即极大无关组），则对于 V 中任一向量 b ，存在唯一一组有序数 x_1, x_2, \dots, x_n ，使得 $b = x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n$ 。

反过来，任给一组有序数 x_1, x_2, \dots, x_n ，存在唯一的向量 $b \in V$ ，使得 $b = x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n$ 。

可见，在基 a_1, a_2, \dots, a_n 下，向量 b 与有序数 x_1, x_2, \dots, x_n 一一对应。

把这组有序的数叫做向量 b 在这个基下的坐标。

定义 7-4

设 a_1, a_2, \dots, a_n 是 n 维向量空间 V 的一个基，
对任意向量 $b \in V$ ，把满足

$$b = x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n$$

的有序数 x_1, x_2, \dots, x_n 叫做向量 b 在这个基下的坐标. $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 叫做向量 b 在这个基下的坐标向量.

注意: $b = x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n \Leftrightarrow Ax = b, A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$
求向量在基下的坐标就是解方程组 $Ax = b$.

A 一定是列满秩矩阵。

当 A 为方阵时， A 是可逆矩阵。

例7-6 求 R^3 中的向量 $\mathbf{b} = (3, 0, 10)^T$ 在基 $\mathbf{a}_1 = (1, 0, 2)^T$, $\mathbf{a}_2 = (0, 1, -1)^T$, $\mathbf{a}_3 = (1, 1, 3)^T$ 下的坐标向量.

解: $\mathbf{b} = x_1\mathbf{a}_1 + x_2\mathbf{a}_2 + x_3\mathbf{a}_3 \Leftrightarrow \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$, 在本题中 \mathbf{A} 可逆.

$$(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 2 & -1 & 3 & 10 \end{pmatrix} \xrightarrow{\quad} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\quad} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\quad} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\quad} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

\mathbf{b} 在该基下的坐标向量为 $\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix}$.

例 求向量空间 $V = \{ \mathbf{a} = (x, x, y)^T \mid x, y \in \mathbb{R} \}$ 的维数和它的一个基，
并求向量 $\mathbf{b} = (2, 2, 3)^T$ 在该基下的坐标向量。

解： 由于 V 中的向量 $\mathbf{a}_1 = (1, 1, 0)^T$ ， $\mathbf{a}_2 = (0, 0, 1)^T$ 线性无关，
 V 中任一向量 $\mathbf{a} = (x, x, y)^T$ 都可由 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2$ 线性表示，

$$\mathbf{a} = (x, x, y)^T = x(1, 1, 0)^T + y(0, 0, 1)^T = x\mathbf{a}_1 + y\mathbf{a}_2,$$

所以根据定理5-12可知 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2$ 是 V 的一个极大无关组，
也就是 V 的一个基。

V 的秩为2， $\dim(V) = 2$ 。

注意： V 是 \mathbb{R}^3 的一个2维子空间。

由 $\mathbf{b} = (2, 2, 3)^T = 2(1, 1, 0)^T + 3(0, 0, 1)^T = 2\mathbf{a}_1 + 3\mathbf{a}_2$ 可知，

\mathbf{b} 在该基下的坐标向量为 $(2, 3)^T$ 。

7.1.4 过渡矩阵与坐标变换

设 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ 为 n 维向量空间 V 的一个基(旧基), 则 V 的另一个基(新基) $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ 可由旧基线性表示,

$$\text{设} \begin{cases} \mathbf{b}_1 = p_{11}\mathbf{a}_1 + p_{21}\mathbf{a}_2 + \dots + p_{n1}\mathbf{a}_n \\ \mathbf{b}_2 = p_{12}\mathbf{a}_1 + p_{22}\mathbf{a}_2 + \dots + p_{n2}\mathbf{a}_n \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n = p_{1n}\mathbf{a}_1 + p_{2n}\mathbf{a}_2 + \dots + p_{nn}\mathbf{a}_n \end{cases} \quad (7.2)$$

$$\text{其矩阵形式为 } (\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n) = (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n) \mathbf{P} \quad (7.3)$$

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nn} \end{pmatrix}$$

式(7.2)或式(7.3)称为从旧基到新基的基变换公式。
 \mathbf{P} 称为从旧基到新基的过渡矩阵。

注：从旧到新就是用旧表示新。

注：过渡矩阵一定是可逆矩阵.

证： P 满足 $[b_1, b_2, \dots, b_n] = [a_1, a_2, \dots, a_n]P$,

向量组 a_1, a_2, \dots, a_n 和 b_1, b_2, \dots, b_n 都线性无关.

由 b_1, b_2, \dots, b_n 线性无关, 得 $r([b_1, b_2, \dots, b_n]) = n$.

$$n = r([b_1, b_2, \dots, b_n]) = r([a_1, a_2, \dots, a_n]P)$$

$$\leq r(P) \leq n$$

$$r(P) = n$$

P 为满秩矩阵, 所以 P 可逆.

定理7-2 设 n 维向量空间 V 中的向量 v 在旧基 a_1, a_2, \dots, a_n 和新基 b_1, b_2, \dots, b_n 下的坐标向量分别为 x 和 y ，从旧基到新基的过渡矩阵为 P ，则有坐标变换公式

$$x = Py. \quad \text{即 } y = P^{-1}x.$$

证： 旧基 a_1, a_2, \dots, a_n 新基 b_1, b_2, \dots, b_n

$$A = (a_1, a_2, \dots, a_n) \quad B = (b_1, b_2, \dots, b_n) \quad B = AP$$

$$\left. \begin{array}{l} v = Ax \\ v = By = APy \end{array} \right\} \longrightarrow A(x - Py) = 0 \xrightarrow{\because r(A) = n} x - Py = 0$$

$$x = Py. \quad y = P^{-1}x.$$

例7-7

已知 R^3 的两个基

$$\boldsymbol{a}_1 = (1, 0, 1)^T, \boldsymbol{a}_2 = (0, 1, -1)^T, \boldsymbol{a}_3 = (1, 1, 2)^T$$

$$\text{和 } \boldsymbol{b}_1 = (0, 1, 1)^T, \boldsymbol{b}_2 = (1, 1, 0)^T, \boldsymbol{b}_3 = (2, -1, 3)^T.$$

(1) 求从基 $\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2, \boldsymbol{a}_3$ 到基 $\boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_3$ 的过渡矩阵 \boldsymbol{P} .

(2) 设向量 \boldsymbol{a} 在基 $\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2, \boldsymbol{a}_3$ 下的坐标向量为

$$\boldsymbol{x} = (4, 2, 1)^T, \text{ 求 } \boldsymbol{a} \text{ 在基 } \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_3 \text{ 下的坐标向量 } \boldsymbol{y}.$$

解：(1) 记 $A = (a_1, a_2, a_3)$, $B = (b_1, b_2, b_3)$, 则 $B = AP$.

求过渡矩阵 P , 就是解矩阵方程 $AP = B$.

方法1: 通过逆矩阵做, $P = A^{-1}B$.

方法2: 直接通过初等行变换做.

$$\begin{aligned} (A, B) &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 2 & 1 & 0 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 - r_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & -1 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{r_3 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 2 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 \div 2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{\substack{r_1 - r_3 \\ r_2 - r_3}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad P = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

解: (2) x 和 y 满足 $x = Py$.

求 y 就是解方程组 $Py = x$, 过渡矩阵 P 为可逆阵.

$$(P, x) = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ -1 & 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3 + r_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 - r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3 \div 3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$y = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$