

# 第四章 线性空间

§1 集合 映射

§2 线性空间的定义与简单性质

§3 维数 基与坐标

§4 基变换与坐标变换

§5 线性子空间

§6 子空间的交与和

§7 子空间的直和

§8 线性空间的同构

# §1 集合 · 映射

## 1. 集合

**集合:** 就是指作为整体看的一堆东西.  
是数学中最基本的概念之一.

组成集合的东西称为这个集合的**元素**.

若元素 $a$ 属于集合 $A$ , 记为 $a \in A$ .

若元素 $a$ 不属于集合 $A$ , 记为 $a \notin A$  或  $a \in A$ .

不包含任何元素的集合称为**空集**, 记为 $\emptyset$ .

## 集合之间的关系

子集  $M \subset N$ , 糖  $N \supset M$ , 不是子集  $M \not\subset N$ ,

真子集  $M \subsetneq N$

集合相等  $M = N \Leftrightarrow N \subset M$ , 痹  $N \subset M$ .

## 集合运算

集合的交  $M \cap N$  集合的并  $M \cup N$

集合的补(大集合  $U, M \subset U$ )  $U^c$  或  $\mathbf{C}_U M$

集合的差  $M - N = \{x \mid x \in M \text{ 挫 } x \notin N\}$

## 2.映射

设  $X$  与  $Y$  是两个集合，所谓集合  $X$  到集合  $Y$  的一个**映射**是指一个法则，它使  $X$  中每一个元素  $x$  都有  $Y$  中一个确定的元素  $y$  与之对应，如果映射  $f$  使元素  $x \in X$  与元素  $y \in Y$  对应，记为

$$f: X \longrightarrow Y$$

或

$$x \longmapsto y$$

$$y = f(x)$$

$y$  称为  $x$  在映射  $f$  下的**像**，而  $x$  称为  $y$  在映射  $f$  下的一个**原像**.

## 映射的乘积（也称复合映射）

设映射

$$f: X \longrightarrow Y,$$

$$g: Y \longrightarrow Z,$$

定义  $f, g$  的乘积  $gf$  为

$$gf: X \longrightarrow Z$$

$$x \longmapsto z = g(f(x))$$

即

$$(gf)(x) = g(f(x)).$$

也称  $gf$  为  $g$  与  $f$  的**复合映射**，也记为  $g \circ f$ .

## 乘法结合律

设

$$f: X \rightarrow Y, g: Y \rightarrow Z, h: Z \rightarrow W,$$

则

$$h(gf) = (hg)f.$$

乘法交换律不满足  $gf \neq fg$ .

**单位映射** 所谓集合  $X$  上的**单位映射**是指

$$1_M : X \rightarrow X$$
$$x \mapsto 1_M(x) = x.$$

单位映射也记为  $\text{Id}_X$ . 在不致于混淆的情况下简记为  $\text{Id}$ .

对于任意映射  $f: X \longrightarrow Y$ ,

总有

$$f1_X = 1_Y f = f.$$

设映射  $f : X \rightarrow Y$ ,

若对于任意  $y \in Y$ , 都存在  $x \in X$ , 使得  $y = f(x)$ ,  
则称  $f$  为**满射**或**映上的**.

若对于任意  $x_1, x_2 \in X, x_1 \neq x_2$ , 都有  $f(x_1) \neq f(x_2)$ ,  
则称  $f$  为**单射**.

若  $f$  既是单射又是满射, 则称  $f$  为**双射**或**1—1对应**.



## 逆映射

设映射  $f: X \rightarrow Y$ , 若存在映射  $g: Y \rightarrow X$ , 使得

$$gf = 1_X, fg = 1_Y,$$

则称  $f$  是**可逆的**, 映射  $g$  称为  $f$  的**逆映射**.

**命题1** 若  $f$  是可逆的, 则其逆映射是唯一的.  
此时记  $f$  的逆映射为  $f^{-1}$ .

**命题2**  $f$  是可逆的充分必要条件是  $f$  是双射.

## §2 线性空间的定义 与简单性质

### 引例1

在解析几何中所讨论的三维空间中的向量. 按平行四边形法则定义了向量的加法, 同时也定义了向量与数量乘法. 定义的加法和数乘都具有有一些性质, 如加法的交换律, 结合律, 加法对数乘的分配律, 存在零向量与负向量等.

## 引例2

在解线性方程组时，我们讨论过  $n$  元有序数组  $(a_1, a_2, \dots, a_n)$  作为元素的  $n$  维向量空间. 对于它们，也有加法与数量乘法，而且这些运算也与解析几何向量的运算有着完全类似的性质.

## 引例3

考虑闭区间  $[a, b]$  上所有连续函数的全体  $C[a, b]$ , 我们知道连续函数的和是连续函数，连续函数与实数的数量乘积还是连续函数，这就是说在集合  $C[a, b]$  中可以定义加法和数量乘法，显然它们也具有类似的性质.

# 定义1

设 $V$ 是一个非空集合， $P$ 是一个数域.在集合 $V$ 的元素之间定义一种代数运算，称为**加法**；

即给出了一个法则，对于 $V$ 中的任意两个元素 $\alpha$ 与 $\beta$ ，在 $V$ 中都有唯一的一个元素 $\gamma$ 与它们对应，称为 $\alpha$ 与 $\beta$ 的**和**，记为 $\gamma = \alpha + \beta$ .

在数域 $P$ 与集合 $V$ 的元素之间还定义了一种运算，称为**数量乘法**；

即对应数域 $P$ 中任一个数 $k$ 与 $V$ 中任一元素 $\alpha$ ，在 $V$ 中都有唯一的一个元素 $\delta$ 与它们对应，称为 $k$ 与 $\alpha$ 的数量乘积，记为 $\delta = k\alpha$ .

如果加法与数量乘法满足下列规则，则称 $V$ 为数域 $P$ 上的**线性空间**.

加法满足下面四条规则：

- 1) **交换律**  $\alpha + \beta = \beta + \alpha$ ;
- 2) **结合律**  $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$ ;
- 3) **存在零元素**

即在 $V$ 中有一个元素 $0$ ，对应 $V$ 中任一元素 $\alpha$ 都有

$$\alpha + 0 = \alpha$$

- 4) **存在负元素**

即对于 $V$ 中每一个元素 $\alpha$ ，都有 $V$ 中的元素 $\beta$ ，都有

$$\alpha + \beta = 0$$

数量乘法满足下面两条规则:

5)  $1\alpha = \alpha;$

6)  $k(l\alpha) = (kl)\alpha.$

数量乘法与加法满足下面两条规则:

7) **数乘对数量加法有分配律**  $(k + l)\alpha = k\alpha + l\alpha;$

8) **数乘对向量加法有分配律**  $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta.$

上述规则中,  $k, l$  等表示数域P中的任意数;  $\alpha, \beta, \gamma$  等表示集合V中任意元素.

**例1** 几何空间中全部向量组成的集合是一个实数域上的线性空间.

分量属于数域 $P$ 的全体 $n$ 元数组构成数域 $P$ 上的一个线性空间, 记为 $P^n$ .

**例2** 数域 $P$ 上一元多项式的全体 $P[x]$ , 按通常的多项式的加法和数与多项式的乘法, 构成一个数域 $P$ 上线性空间.

$P[x]$ 中次数小于 $n$ 的多项式的全体, 再添上零多项式也构成数域 $P$ 上的一个线性空间, 记为 $P[x]_n$ .

**例3** 元素属于数域 $P$ 的 $m \times n$ 矩阵的全体，按矩阵的加法和矩阵与数的数量乘法，构成数域 $P$ 上的一个线性空间，记为 $P^{m \times n}$ .

**例4** 全体实函数，按函数的加法和数与函数的数量乘法，构成一个实数域上的线性空间.

**例5** 数域 $P$ 按照本身的加法与乘法，即构成一个自身上的线性空间.



线性空间的元素也称为**向量**.

线性空间有时也称为**向量空间**.

以下经常用小写的系列字母  $\alpha, \beta, \gamma, \dots$  表示线性空间  $V$  中的元素, 用小写的拉丁字母  $a, b, c, \dots$  表示数域  $P$  中的数.

# 线性空间的简单性质

1 零元素是唯一的.

2 负元素是唯一的.

定义**减法**为  $\alpha - \beta = \alpha + (-\beta)$ .

3.  $0\alpha = 0$  ;  $k0 = 0$  ;  $(-1)\alpha = -\alpha$ .

4.  $k\alpha = 0 \Rightarrow k = 0$  或  $\alpha = 0$

# 1 零元素是唯一的.

假设  $0_1, 0_2$  是线性空间  $V$  中的两个零元素.

下证  $0_1 = 0_2$ .

$$0_1 = 0_1 + 0_2 = 0_2 + 0_1 = 0_2.$$

$0_2$  是零元素

$0_1$  是零元素

## 2 负元素是唯一的.

即对于给定的 $\alpha$ , 满足条件 $\alpha + \beta = 0$ 的 $\beta$ 是唯一的  
设 $\alpha + \beta_1 = 0, \alpha + \beta_2 = 0$ , 则

$$\begin{aligned}\beta_1 &= \beta_1 + 0 = \beta_1 + (\alpha + \beta_2) = (\beta_1 + \alpha) + \beta_2 \\ &= 0 + \beta_2 = \beta_2\end{aligned}$$

**注** 验证了负元素的唯一性之后, 记 $\alpha$ 的负元素为 $-\alpha$ .

定义**减法**为 $\alpha - \beta = \alpha + (-\beta)$ .

3.  $0\alpha = 0$  ;  $k0 = 0$  ;  $(-1)\alpha = -\alpha$ .

$$\alpha + 0\alpha = 1\alpha + 0\alpha = (1+0)\alpha = 1\alpha = \alpha \Rightarrow 0\alpha = 0$$

$$k0 + k0 = k(0+0) = k0 \Rightarrow k0 = 0.$$

$$\alpha + (-1)\alpha = (1+(-1))\alpha = 0\alpha = 0 \Rightarrow (-1)\alpha = -\alpha$$

依次加上  $\alpha$ ,  $k0$ ,  $\alpha$  的**负元素**

4.  $k\alpha = 0 \Rightarrow k = 0$  或  $\alpha = 0$

若  $k \neq 0$ , 则

$$\alpha = (k^{-1}k)\alpha = k^{-1}(k\alpha) = k^{-1}0 = 0$$

### § 3 维数 基和坐标

#### 定义2 (线性组合、线性表出)

设  $V$  为数域  $P$  上一个线性空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \in V$ ,  
 $k_1, k_2, \dots, k_r \in P, r \geq 1$ , 向量

$$\alpha = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r,$$

称  $\alpha$  为向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  的一个线性组合. 称  $\alpha$   
可由向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性表出.

**注1** 单个向量 $\alpha$  线性相关  $\Leftrightarrow \alpha = 0$ .

**注2**  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性相关

$\Leftrightarrow$  其中有一个向量是其余向量的线性组合

$\Leftrightarrow$  存在某个向量 $\alpha_m$  ( $2 \leq m \leq r$ ) 使得向量 $\alpha_m$ 可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{m-1}$  线性表出.

**注3** 两个等价的线性无关的向量组, 必含有相同个数的向量.

**注4** 若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关, 而 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$  相关, 则 $\beta$  可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性表出, 且表示法唯一.

## 定义5 (线性空间的维数)

如果在线性空间 $V$ 中有 $n$ 个线性无关的向量，但是任意 $n+1$ 个向量都是线性相关的，则称 $V$ 为 **$n$ 维的**；

如果在 $V$ 中可以找到任意多个线性无关的向量，就称 $V$ 为**无限维的**。

本课程的主要研究对象之一就是有限维线性空间。  
若线性空间 $V$ 是 $n$ 维的，记为 $\dim_p V = n$ 或 $\dim V = n$ 。



**例如** 几何空间中的向量，线性无关的向量最多是3个，而任意4个向量都是线性相关的，所以它是3维线性空间。

$n$ 元有序数组所成的向量空间，有  $n$  个线性无关的向量，而任意 $n+1$ 个向量都是线性相关的，所以它是 $n$ 维线性空间。

线性空间 $P[x]_n$ 是 $n$ 维的。

所有实系数多项式的全体构成的线性空间 $\mathbf{R}[x]$ ,  
是无限维的, 因为对于任意的 $n$ , 都有 $n$ 个线性无关的  
向量

$$1, x, x^2, \dots, x^{n-1}.$$

无限维空间是一个专门研究对象, 它与有限维空间有比较大的差别。它的代数结构与拓扑结构都比较复杂, 将在**泛函分析**中作详细讨论。

**注** 如果数域  $P$  上线性空间  $V$  只有一个向量, 则由线性空间的定义可知,  $V = \{0\}$ . 此时, 称  $V = \{0\}$  为零维线性空间. 上述定义中数域  $P$  中的线性空间指的非零维的.

**注** 对于同一个集合 $V$ ，会因为数域 $P$ 的不同，导致维数的不同。例如

设 $V=\mathbf{C}$ （复数的全体），当 $P=\mathbf{R}$ 时， $V$ 为2维的线性空间。显然， $\{1, i\}$ 是一组基。

一方面，若  $a + bi = 0$ , ( $a, b \in \mathbf{R}$ )，则  $a = b = 0$ 。即1与 $i$ 线性无关。另一方面，对于任一  $z \in \mathbf{C}$ ， $z$ 可由1与 $i$ 线性表出。

设 $V=\mathbf{C}$ （复数的全体），当 $P=\mathbf{C}$ 时， $V$ 为1维的线性空间。显然， $\{1\}$ 是一组基。

事实上，对于任一  $z = a + bi \in \mathbf{C}$ ， $z = (a + bi)1$ ，即 $z$ 可以用1线性表出。

## 定义6 (基、坐标)

在 $n$ 维线性空间 $V$ 中,  $n$ 个线性无关的向量

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$$

称为 $V$ 的一组**基**。

设 $\alpha$ 是 $V$ 中任一向量, 于是 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n, \alpha$ 线性相关, 因此 $\alpha$ 可以被基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 线性表出:

$$\alpha = a_1 \varepsilon_1 + a_2 \varepsilon_2 + \cdots + a_n \varepsilon_n$$

其中系数 $a_1, a_2, \cdots, a_n$ 是被向量 $\alpha$ 和 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 唯一确定的, 这组数就称为 $\alpha$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的**坐标**, 记为 $(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n)$ .

## 注 线性空间中基的本质

- 1 线性无关性;
- 2  $V$  中任一向量都可由它线性表出。

事实上，上述两条本身就可作为基的定义。

**定理1** 如果在线性空间  $V$  中有  $n$  个线性无关的向量

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n,$$

且  $V$  中任一向量都可以用它们线性表出, 则  $V$  是  $n$  维的, 而  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  就是  $V$  的一组基。

**证明:** 因为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是线性无关的, 所以

$$\dim V \geq n.$$

下证  $\dim V \leq n$ 。为此只需证明  $V$  中任意  $n+1$  个向量必定线性相关的。

设  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n+1}$  为  $V$  中任意  $n+1$  个向量, 它们可以用  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表出, 假如它们线性无关, 则  $n+1 \leq n$ , 矛盾。

**例1** 在线性空间 $P[x]_n$ 中,

$$1, x, x^2, \dots, x^{n-1},$$

是 $n$ 个线性无关的向量, 而且每一个次数小于 $n$ 的数域 $P$ 上的多项式都可以被它们线性表出, 所以 $P[x]_n$ 是 $n$ 维的, 而 $1, x, x^2, \dots, x^{n-1}$  就是它的一组基。

在这组基下, 多项式

$$f(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_{n-1}x^{n-1}$$

的坐标就是它的系数 $(a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$ .

如果在 $V$ 中取另外一组基

$$\varepsilon'_1 = 1, \varepsilon'_2 = (x - a), \dots, \varepsilon'_n = (x - a)^{n-1}.$$



如果在 $V$ 中取另外一组基

$$\varepsilon'_1 = 1, \varepsilon'_2 = (x - a), \dots, \varepsilon'_n = (x - a)^{n-1}.$$

则按Taylor公式

$$f(x) = f(a) + f'(a)(x - a) + \dots + \frac{f^{(n-1)}(a)}{(n-1)!} (x - a)^{n-1}.$$

因此,  $f(x)$ 在基 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$ 下的坐标是

$$(f(a), f'(a), \dots, \frac{f^{(n-1)}(a)}{(n-1)!}).$$

**例3** 在线性空间 $P^n$ 中,

$$\varepsilon_1 = (0, 1, \cdots, 0),$$

$$\varepsilon_2 = (1, 0, \cdots, 0),$$

.....

$$\varepsilon_n = (0, 0, \cdots, 1)$$

是一组基。对每一个向量 $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$ , 都有

$$\alpha = a_1 \varepsilon_1 + a_2 \varepsilon_2 + \cdots + a_n \varepsilon_n.$$

所以 $(a_1, a_2, \cdots, a_n)$ 就是向量 $\alpha$ 在这组基下的坐标。

不难证明

$$\begin{cases} \varepsilon'_1 = (1, 1, \dots, 1), \\ \varepsilon'_2 = (0, 1, \dots, 1), \\ \dots\dots\dots \\ \varepsilon'_n = (0, 0, \dots, 1) \end{cases}$$

是 $P^n$ 中 $n$ 个线性无关的向量。

在基 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$ 下, 对于向量 $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ , 有

$$\begin{aligned} \alpha &= (a_1 - a_2)\varepsilon'_1 + (a_2 - a_3)\varepsilon'_2 + \dots + (a_{n-1} - a_n)\varepsilon'_{n-1} + a_n\varepsilon'_n \\ &= a_1\varepsilon'_1 + (a_2 - a_1)\varepsilon'_2 + \dots + (a_n - a_{n-1})\varepsilon'_n. \end{aligned}$$

因此,  $\alpha$  在基 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$ 下的坐标为

$$(a_1, a_2 - a_1, \dots, a_n - a_{n-1}).$$

练习:

证明:

(1) 实数域上所有二阶方阵组成一个线性空间。

(2) 求上述空间的一组基

## §4 基变换与坐标变换

设  $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n\}$  和  $\{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n\}$  是  $V$  的两组基. 它们之间的关系是

$$\eta_1 = a_{11}\varepsilon_1 + a_{21}\varepsilon_2 + \dots + a_{n1}\varepsilon_n$$

$$\eta_2 = a_{12}\varepsilon_1 + a_{22}\varepsilon_2 + \dots + a_{n2}\varepsilon_n$$

... ..

$$\eta_n = a_{1n}\varepsilon_1 + a_{2n}\varepsilon_2 + \dots + a_{nn}\varepsilon_n$$

上式可以写成**矩阵形式**如下:

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

□  $A = (a_{ij})$ , 枷笔咆料 □ 柄

$$(\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A$$

上式称为基 $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n\}$ 到 $\{\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n\}$ 的**基变换公式**,  
矩阵 $A$ 称为由 $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n\}$ 到 $\{\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n\}$ 的**过渡矩阵**.

## 坐标变换公式的推导

设  $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n\}$  与  $\{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n\}$  是  $n$  维向量空间  $V$  的两组基. 从  $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n\}$  到  $\{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n\}$  的过渡矩阵为  $A$ , 即

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)A.$$

向量  $\xi$  在上述两组基下的坐标分别为

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) \text{ 与 } (x'_1, x'_2, \dots, x'_n),$$

即

$$\xi = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$



向量  $\xi$  在上述两组基下的坐标分别为

$(x_1, x_2, \dots, x_n)$  与  $(x'_1, x'_2, \dots, x'_n)$ ,

即

$$\xi = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \dots + x_n \varepsilon_n = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\xi = x'_1 \eta_1 + x'_2 \eta_2 + \dots + x'_n \eta_n = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}$$

故

$$(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \xi = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) A \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}$$

于是

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}, \quad \text{或者} \quad \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

**坐标变换公式**

## §5 线性子空间

### 定义7 (线性子空间)

数域  $P$  上线性空间  $V$  的一个非空子集  $W$  称为  $V$  的 **线性子空间** (或简称**子空间**)，如果  $W$  对于  $V$  的加法与数乘也成为线性空间.

## 定理2

如果线性空间 $V$ 的非空子集 $W$ 满足对于 $V$ 的两种运算是封闭的, 那么 $W$ 就是一个子空间.

## 命题1

设 $W$ 为线性空间 $V$ 的子空间，则 $\dim W \leq \dim V$ .

## 例1 (平凡子空间)

零子空间 $\{0\}$ ；整个空间 $V$ .

除上述两个子空间外，其余称为非平凡子空间.

**例2**  $P[x]_n$  为  $P[x]$  的非平凡子空间.

**例3** 齐次线性方程组  $Ax=0$  的解空间构成  $R^n$  的一个子空间, 其中  $A$  为  $m \times n$  阶矩阵.

### 定义3 (生成子空间)

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  为线性空间  $V$  的一组向量, 集合

$$L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) = \{k_1\alpha_1 + \dots + k_r\alpha_r \mid k_1, \dots, k_r \in P\}.$$

容易验证  $L(\alpha_1, \dots, \alpha_r)$  为  $V$  的线性子空间, 称为由  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  **生成的子空间**.

## 定理3

(1)  $L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) = L(\beta_1, \dots, \beta_s) \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_r$  与  $\beta_1, \dots, \beta_s$  等价.

(2)  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  的极大线性无关组为  $L(\alpha_1, \dots, \alpha_r)$  的一组基, 进而  $L(\alpha_1, \dots, \alpha_r)$  的维数等于向量组的秩, (极大无关组中向量的个数) .



## 定理4

设  $W$  为数域  $P$  上线性空间  $V$  的一个  $m$  维子空间,  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  为  $W$  的一组基, 那么这组向量必定可扩充为整个空间  $V$  的基.

证明思路:

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$  若不是  $V$  的基, 存在向量  $\alpha_{m+1}$

$\alpha_1, \dots, \alpha_{m+1}$  线性无关。若  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m+1}$  仍不是基

$\alpha_{m+2}$  可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m+1}$  线性表出  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m+2}$

**证明：**对维数差 $n - m$ 作数学归纳法。

当 $n - m = 0$ ，定理显然成立。

事实上，此时 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 已经是 $V$ 的基了。

假定 $n - m = k$ 时定理成立，现考虑 $n - m = k + 1$ 的情形。

既然 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 还不是 $V$ 的一组基，它又是线性无关的，则在 $V$ 中必定有一个向量 $\alpha_{m+1}$ 不能被 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出，把 $\alpha_{m+1}$ 添加进去得

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$$

必定线性无关的。

由定理3, 子空间

$$L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1})$$

是  $m+1$  维的。

因为  $n-(m+1)=(n-m)-1=k+1-1=k$ , 由归纳假设,  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1})$  的基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$  可以扩充为整个空间的基。

根据归纳法原理, 定理得证。

□□彼纪榴□□瑁□肇□□□绦冒□竦、

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_4 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_5 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$  蟾绦 ! □竦柄3

## §6 子空间的交与和

### 定理5

如果 $V_1, V_2$ 是线性空间 $V$ 的两个子空间, 则它们的交 $V_1 \cap V_2$ 也是 $V$ 的子空间.

**证明:**

首先,  $0 \in V_1, 0 \in V_2$ , 可知 $0 \in V_1 \cap V_2$ , 因而 $V_1 \cap V_2$ 是非空的.

其次, 如果 $\alpha, \beta \in V_1 \cap V_2$ , 即

$$\alpha, \beta \in V_1, \text{ 且 } \alpha, \beta \in V_2,$$

则 $\alpha + \beta \in V_1$ , 且 $\alpha + \beta \in V_2$ , 因此 $\alpha + \beta \in V_1 \cap V_2$ .

对数量乘积可以同理证明. 所以 $V_1 \cap V_2$ 是子空间.

## 子空间的交的运算规律

**交换律**

$$V_1 \cap V_2 = V_2 \cap V_1$$

**结合律**

$$(V_1 \cap V_2) \cap V_3 = V_1 \cap (V_2 \cap V_3)$$

由结合律，可以定义有限多个子空间的交：

$$V_1 \cap V_2 \cap \cdots \cap V_s = \bigcap_{i=1}^s V_i,$$

它也是子空间.

## 定义8

设  $V_1, V_2$  是线性空间  $V$  的两个子空间, 所谓  $V_1, V_2$  的和, 是指由所有能表示成  $\alpha_1 + \alpha_2$ , 而  $\alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2$  的向量组成的子集合, 记作  $V_1 + V_2$ .

即

$$\{\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 \mid \alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2\}.$$

**证明:** 显然,  $V_1 + V_2$  非空.

任取  $\alpha, \beta \in V_1 + V_2$ , 即存在  $\alpha_i, \beta_i, i = 1, 2$ , 使得

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2, \beta = \beta_1 + \beta_2.$$

则

$$\alpha + \beta = (\alpha_1 + \beta_1) + (\alpha_2 + \beta_2),$$

又因为  $V_1, V_2$  是子空间, 故  $\alpha_1 + \beta_1 \in V_1, \alpha_2 + \beta_2 \in V_2$ ,  
同理,

$$k\alpha = k\alpha_1 + k\alpha_2 \in V_1 + V_2,$$

所以,  $V_1 + V_2$  是  $V$  的子空间.



## 子空间的和的运算规律:

**交换律**

$$V_1 + V_2 = V_2 + V_1$$

**结合律**

$$(V_1 + V_2) + V_3 = V_1 + (V_2 + V_3)$$

由结合律, 可以定义有限多个子空间的交:

$$V_1 + V_2 + \cdots + V_s = \sum_{i=1}^s V_i,$$

它也是子空间.

$$\sum_{i=1}^s V_i = \{\alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_s \mid \alpha_i \in V_i, i = 1, 2, \cdots, s\}.$$

## 命题1

设  $V_1, V_2, W$  都是子空间, 则

- 1)  $W \subset V_1, W \subset V_2 \Rightarrow W \subset V_1 \cap V_2;$
- 2)  $V_1 \subset W, V_2 \subset W \Rightarrow V_1 + V_2 \subset W.$

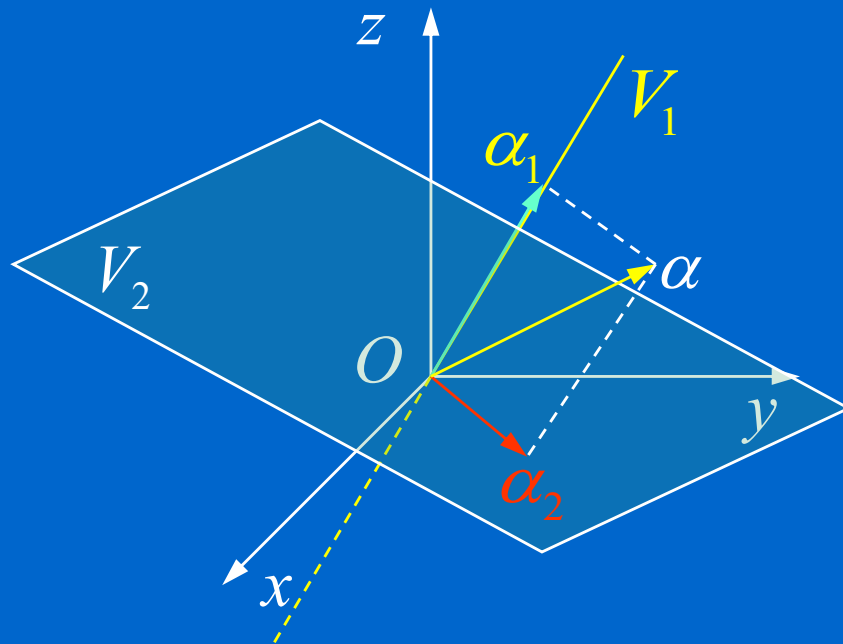
## 命题2

设  $V_1, V_2$  是子空间, 则下面三个论断等价:

- 1)  $V_1 \subset V_2;$
- 2)  $V_1 \cap V_2 = V_1;$
- 3)  $V_1 + V_2 = V_2.$

## 例1

在三维几何空间中，用 $V_1$ 表示一条过原点的直线，用 $V_2$ 表示通过原点且与 $V_1$ 垂直的平面，则 $V_1$ 与 $V_2$ 的交是 $\{0\}$ ， $V_1$ 与 $V_2$ 的和是整个空间.



**例2** 在线性空间 $P^n$ 中, 用 $V_1$ 与  $V_2$ 分别表示齐次线性方程组

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0, \\ \dots\dots\dots \\ a_{s1}x_1 + a_{s2}x_2 + \cdots + a_{sn}x_n = 0 \end{array} \right. \quad \text{与} \quad \left\{ \begin{array}{l} b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + \cdots + b_{1n}x_n = 0, \\ b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + \cdots + b_{2n}x_n = 0, \\ \dots\dots\dots \\ b_{t1}x_1 + b_{t2}x_2 + \cdots + b_{tn}x_n = 0 \end{array} \right.$$

的解空间, 则 $V_1 \cap V_2$ 就是齐次方程组

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0, \\ \dots\dots\dots \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0, \\ b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + \cdots + b_{1n}x_n = 0, \\ \dots\dots\dots \\ b_{t1}x_1 + b_{t2}x_2 + \cdots + b_{tn}x_n = 0 \end{array} \right.$$

的解空间.

**例3** 在一个线性空间V中, 我们有

$$\begin{aligned} & L(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) + L(\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t) \\ &= L(\alpha_1, \cdots, \alpha_s, \beta_1, \cdots, \beta_t). \end{aligned}$$

## 定理7 (维数公式)

如果  $V_1, V_2$  是线性空间  $V$  的两个子空间, 则

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

## 证明思路:

设  $\dim(V_1) = n_1, \dim(V_2) = n_2, \dim(V_1 \cap V_2) = m$ .

先取  $V_1 \cap V_2$  的一组基:  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ . 将它分别扩充成  $V_1, V_2$  的基:

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_{n_1-m};$$

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \gamma_1, \dots, \gamma_{n_2-m}.$$

则

$$V_1 + V_2 = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_{n_1-m}, \gamma_1, \dots, \gamma_{n_2-m})$$

只要证明了  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_{n_1-m}, \gamma_1, \dots, \gamma_{n_2-m}$  是  $V_1 + V_2$  的一组基, 就可以说明了

$$\dim(V_1 + V_2) = m + (n_1 - m) + (n_2 - m) = n_1 + n_2 - m.$$

这也等价于要证明它们线性无关.

**证明:**

根据上述分析, 问题转化为证明:

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_{n_1-m}, \gamma_1, \dots, \gamma_{n_2-m}$$

线性无关.

设

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m + p_1\beta_1 + \dots + p_{n_1-m}\beta_{n_1-m} + q_1\gamma_1 + \dots + q_{n_2-m}\gamma_{n_2-m} = 0.$$

令  $\alpha = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m + p_1\beta_1 + \dots + p_{n_1-m}\beta_{n_1-m}$   
 $\quad = -q_1\gamma_1 - \dots - q_{n_2-m}\gamma_{n_2-m}. \quad k_1 = \dots = k_m = p_1 = \dots = p_{n_1-m} = 0$

则  $\alpha \in V_1, \alpha \in V_2$ , 于是  $\alpha \in V_1 \cap V_2$ . 令

$$\alpha = l_1\alpha_1 + l_2\alpha_2 + \dots + l_m\alpha_m,$$

$$\begin{aligned} \alpha &= 0 \\ \uparrow \\ q_1 &= \dots = q_{n_2-m} = 0 \end{aligned}$$



## 推论

如果 $n$ 维线性空间 $V$ 中两个子空间 $V_1, V_2$ 的维数之和大于 $n$ , 则 $V_1, V_2$ 必含有非零的公共向量.

## 证明:

$$\begin{aligned}\dim(V_1 \cap V_2) &= \dim(V_1) + \dim(V_2) - \dim(V_1 + V_2) \\ &> n - \dim(V_1 + V_2) \\ &> 0.\end{aligned}$$

$$\text{又} \because \dim(V_1 + V_2) \leq n$$

所以,  $V_1 \cap V_2$ 中含有非零向量.

例  $V_1 = L(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), V_2 = L(\beta_1, \beta_2),$

求  $\dim(V_1 + V_2), \dim(V_1 \cap V_2).$

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 3 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 7 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$\dim(V_1 + V_2) = 3$ ,  $\alpha_1, \alpha_2, \beta_1$  蟾崩  $\square$  绦

$$\dim(V_1 \cap V_2) = \dim V_1 + \dim V_2 - \dim(V_1 + V_2) = 1$$

$$\beta_2 = -\alpha_1 + 4\alpha_2 + 3\beta_1,$$

$$-\alpha_1 + 4\alpha_2 = -3\beta_1 + \beta_2 \in V_1 \cap V_2,$$

$$-\alpha_1 + 4\alpha_2 = \begin{pmatrix} -5 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}.$$

## §7 子空间的直和

### 定义9

设  $V_1, V_2$  是线性空间  $V$  的子空间, 如果和  $V_1 + V_2$  中每个向量  $\alpha$  的分解式

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2,$$

是唯一的, 这个和就称为**直和**, 记为  $V_1 \oplus V_2$ .

**注** 验证  $\alpha$  的分解式是唯一的, 即若设

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 = \beta_1 + \beta_2, \alpha_i, \beta_i \in V_i, i = 1, 2.$$

则证明必有

$$\alpha_1 = \beta_1, \alpha_2 = \beta_2.$$

**例如:** 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  为线性空间  $V$  的一组基,

$$V_1 = L(\alpha_1), V_2 = L(\alpha_2, \dots, \alpha_n)$$

则  $V_1 + V_2$  就是直和.

事实上, 设

$$\alpha = \beta_1 + \beta_2, \beta_1 \in V_1, \beta_2 \in V_2$$

令 
$$= \gamma_1 + \gamma_2, \gamma_1 \in V_1, \gamma_2 \in V_2,$$

$$\beta_1 = k_1 \alpha_1, \beta_2 = k_2 \alpha_2 + \dots + k_n \alpha_n,$$

$$\gamma_1 = l_1 \alpha_1, \gamma_2 = l_2 \alpha_2 + \dots + l_n \alpha_n,$$

$$\alpha = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_n \alpha_n = l_1 \alpha_1 + l_2 \alpha_2 + \dots + l_n \alpha_n,$$

故  $k_i = l_i, i = 1, 2, \dots, n$ , 从而  $\beta_1 = \gamma_1, \beta_2 = \gamma_2$ .

即  $\alpha$  的分解式是唯一的.

## 子空间的和是直和的充分必要条件

(1)  $V_1 + V_2$  是直和

↔ (2) **定理8** 若  $\alpha_1 + \alpha_2 = 0, \alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2$ , 则必有

$$\alpha_1 = \alpha_2 = 0.$$

即零向量的分解是唯一的.

↔ (3) **推论**  $V_1 \cap V_2 = \{0\}$

↔ (4) **定理9**  $\dim(V_1 + V_2) = \dim V_1 + \dim V_2$

(3) ↔ (4) 是显然的.

**证明:**

**(1)  $\longrightarrow$  (2)** 显然

**(2)  $\longrightarrow$  (1)** 设

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 = \beta_1 + \beta_2, \alpha_i, \beta_i \in V_i, i = 1, 2.$$

则

$$(\alpha_1 - \beta_1) + (\alpha_2 - \beta_2) = 0.$$

其中  $(\alpha_i - \beta_i) \in V_i, i = 1, 2$ , 由定理的条件, 应有

$$\alpha_i - \beta_i = 0,$$

即

$$\alpha_i = \beta_i \quad (i = 1, 2).$$

即向量  $\alpha$  的分解式是唯一的.

## (2) $\longrightarrow$ (3)

任取  $\alpha \in V_1 \cap V_2$ , 于是零向量可以写成

$$0 = \alpha + (-\alpha), \quad \alpha \in V_1, -\alpha \in V_2.$$

由(2)可知,  $\alpha = -\alpha = 0$ , 即

$$V_1 \cap V_2 = \{0\}.$$

## (3) $\longrightarrow$ (2)

设  $0 = \alpha_1 + \alpha_2, \alpha_i \in V_i, i = 1, 2$ .

则

$$\alpha_1 = -\alpha_2 \in V_1 \cap V_2.$$

由 (3) 知  $\alpha_1 = \alpha_2 = 0$ .

即零向量的分解式是唯一的.



## 定理10

设 $U$ 是线性空间 $V$ 的一个子空间, 则一定存在一个子空间 $W$ 使  $V = U \oplus W$ .

**证明:**

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 为 $U$ 的一组基, 将它扩充成 $V$ 的一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}, \dots, \alpha_n$ . 令

$$W = L(\alpha_{m+1}, \dots, \alpha_n),$$

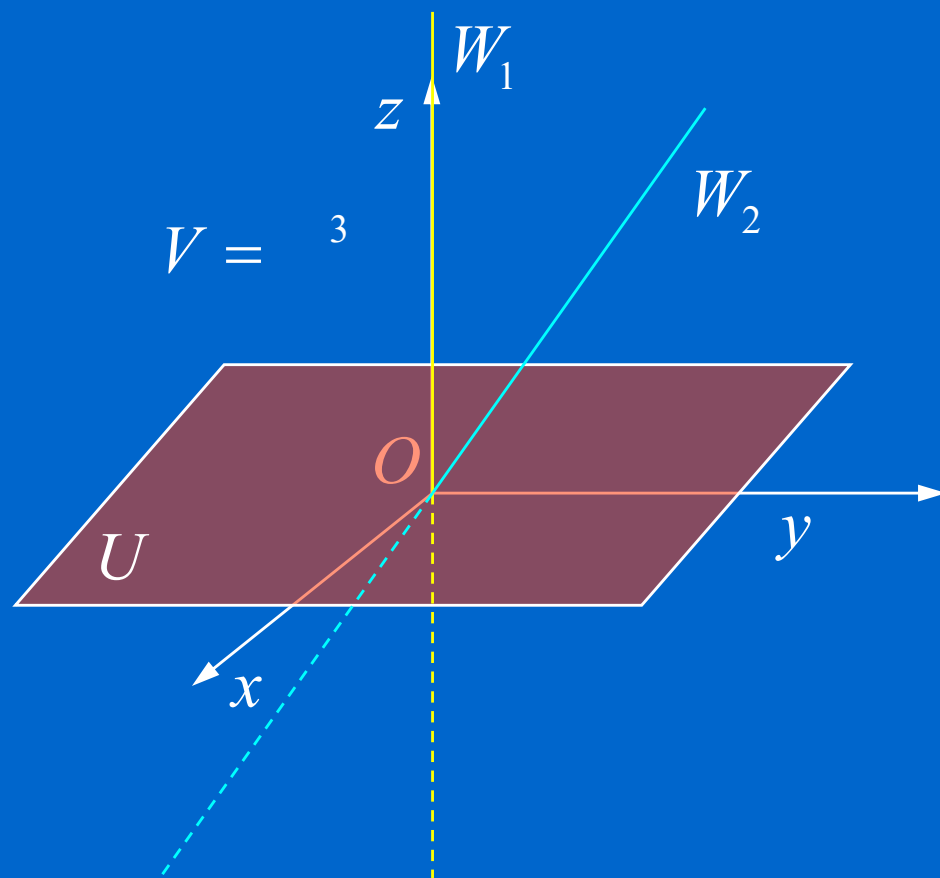
$W$ 即满足要求.

**思考：**对于同一个子空间 $U$ ，满足定理10要求的 $W$ 是否是唯一的？

回答是否定的.例如

$$V = U \oplus W_1 = U \oplus W_2,$$

显然 $W_1 \neq W_2$ .



## 多个子空间的直和

### 定义10

设  $V_1, V_2, \dots, V_s$  线性空间  $V$  的子空间, 如果和

$$V_1 + V_2 + \dots + V_s$$

中每个向量  $\alpha$  的分解式

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s,$$

$$\alpha_i \in V_i \ (i = 1, 2, \dots, s)$$

是唯一的, 这个和就称为**直和**, 记为

$$V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_s.$$

## 多个子空间的和是直和的充分必要条件

设  $V_1, V_2, \dots, V_s$  线性空间  $V$  的子空间, 下面这些条件是等价的

- (1)  $W = \sum V_i$  是直和;
- (2) 零向量的表法是唯一的;
- (3)  $V_i \cap \sum_{j \neq i} V_j = \{0\}$
- (4)  $\dim(W) = \sum \dim(V_i)$ .
- (5)  $V_i \cap \sum_{j=1}^{i-1} V_j = \{0\}$ . **(习题)**

上述结论的证明和  $s = 2$  的情形基本是一样的, 不再赘述.

## §8 线性空间的同构

线性空间  $V$  中取定一组基:

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n,$$

在这组基下,  $V$  中每个向量  $\alpha$  都有确定的坐标,

$$\alpha = a_1 \varepsilon_1 + a_2 \varepsilon_2 + \cdots + a_n \varepsilon_n,$$

而向量的坐标  $(a_1, a_2, \cdots, a_n)$  可以视为  $P^n$  的元素. 即

$$(a_1, a_2, \cdots, a_n) \in P^n.$$

由此可以构造一个映射:

$$\sigma: V \rightarrow P^n \quad \sigma(\alpha) = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$$

显然  $\sigma$  既是单射又是满射, 即为双射.

逆映射为  $\sigma^{-1}(a_1, a_2, \cdots, a_n) = a_1 \varepsilon_1 + a_2 \varepsilon_2 + \cdots + a_n \varepsilon_n.$

设

$$\alpha = a_1\varepsilon_1 + a_2\varepsilon_2 + \cdots + a_n\varepsilon_n,$$

$$\beta = b_1\varepsilon_1 + b_2\varepsilon_2 + \cdots + b_n\varepsilon_n,$$

即向量  $\alpha, \beta$  的坐标为  $(a_1, a_2, \cdots, a_n), (b_1, b_2, \cdots, b_n)$ , 则

$$\alpha + \beta = (a_1 + b_1)\varepsilon_1 + (a_2 + b_2)\varepsilon_2 + \cdots + (a_n + b_n)\varepsilon_n,$$

$$k\alpha = (ka_1)\varepsilon_1 + (ka_2)\varepsilon_2 + \cdots + (ka_n)\varepsilon_n,$$

于是向量  $\alpha + \beta, k\alpha$  的向量分别是

$$(a_1 + b_1, a_2 + b_2, \cdots, a_n + b_n),$$

$$(ka_1, ka_2, \cdots, ka_n).$$

从而有

$$\sigma(\alpha + \beta) = \sigma(\alpha) + \sigma(\beta),$$

$$\sigma(k\alpha) = k\sigma(\alpha).$$

上述分析说明在向量用坐标表示之后，它们的运算就可以归结为它们坐标的运算. 因而线性空间  $V$  的讨论也就可以归结为  $P^n$  的讨论.

对于我们的研究对象**线性空间**而言，它上面只有两种运算：**加法**和**数乘**，可以设想如果两个线性空间有一个**双射**，而且这个双射是**保加法**和**保数乘**的，则这两个线性空间的**代数结构**就是一样的.

由此可知，数域  $P$  上  $n$  维线性空间  $V$  与  $P^n$  的代数结构就是一样的.

## 定义11

数域 $P$ 上两个线性空间 $V$ 与 $V'$ 称为**同构的**，如果由 $V$ 到 $V'$ 有一个双射 $\sigma$ ，具有以下性质：

$$1) \quad \sigma(\alpha + \beta) = \sigma(\alpha) + \sigma(\beta)$$

$$2) \quad \sigma(k\alpha) = k\sigma(\alpha),$$

其中 $\alpha, \beta$  是  $V$ 中任意向量， $k$  是 $P$ 中任意数，此时称映射 $\sigma$ 为**同构映射**.



## 注1

由本节开始的分析可知，数域  $P$  上任意一个  $n$  维线性空间  $V$  与  $P^n$  是同构的.

这一点就给我们对一般线性空间中的运算带来很大的方便，加法与数乘都可以转化到  $P^n$  中加法与数乘的运算.

## 注2

同构映射具有以下基本性质：

1.  $\sigma(0) = 0, \sigma(-\alpha) = -\sigma(\alpha).$

即同构映射将零向量映为零向量，将负向量映为负向量.

2. 
$$\sigma(k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_r\alpha_r) \\ = k_1\sigma(\alpha_1) + k_2\sigma(\alpha_2) + \cdots + k_r\sigma(\alpha_r).$$

3.  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  线性相关 (线性无关)

$\longleftrightarrow \sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \cdots, \sigma(\alpha_r)$  线性相关 (线性无关)

即同构映射保向量组的线性相关 (无关) 性.

4.  $V_1$  是  $V$  的子空间

$\longleftrightarrow \sigma(V_1)$  是  $V' = \sigma(V)$  的子空间, 且  
 $\dim(V_1) = \dim(\sigma(V_1)).$

5. 同构映射的逆映射已经两个同构映射的乘积  
还是同构映射.

**注3** 由上述性质5可知, 线性空间的同构关系具有如下性质:

### 1) 反身性

即  $V$  与  $V$  自身同构, 只需取恒等映射.

### 2) 对称性

即若  $V$  与  $V'$  同构, 则  $V'$  与  $V$  同构.

事实上, 若  $\sigma: V \rightarrow V'$  为同构映射, 则  $\sigma^{-1}: V' \rightarrow V$  为由  $V'$  到  $V$  的同构映射.

### 3) 传递性

即若  $V$  与  $V'$  同构,  $V'$  与  $V''$  同构, 则  $V$  与  $V''$  同构.

事实上, 若  $\sigma: V \rightarrow V', \tau: V' \rightarrow V''$  为同构映射, 则  $\tau\sigma: V \rightarrow V''$  为由  $V$  到  $V''$  的同构映射.

因为数域  $P$  上任意一个  $n$  维线性空间  $V$  与  $P^n$  是同构的. 结合同构关系的上述性质不难得到:

## 定理12

数域  $P$  上两个有限维线性空间同构的充分必要条件是它们的维数相等.

**注** 定理12给出了数域  $P$  上所有线性空间的一个分类, 即可以按线性空间的维数进行分类, 每一类中任意两个空间都同构. 此外, 在每一类中可以取一个代表, 即  $P^n$ . 弄清楚  $P^n$  的代数结构, 它所在类的其它线性空间的代数结构也就清楚了.

我们也可以如下直接构造数域  $P$  上两个维数相同的线性空间之间的同构映射:

分别在  $V$  与  $V'$  中取定两组基为

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n; \quad \varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n,$$

定义映射

$$\sigma: V \rightarrow V',$$

$$\text{设 } \alpha = \sum_{i=1}^n k_i \varepsilon_i, \text{ 定义 } \sigma(\alpha) = \sum_{i=1}^n k_i \varepsilon'_i.$$

容易验证  $\sigma$  确为由  $V$  到  $V'$  的同构映射.

也可先定义

$$\sigma(\varepsilon_i) = \varepsilon'_i, i = 1, 2, \dots, n.$$

然后再**线性延拓**到整个线性空间 $V$ 上的映射:

$$\sigma\left(\sum_{i=1}^n k_i \varepsilon_i\right) = \sum_{i=1}^n k_i \sigma(\varepsilon_i).$$