

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

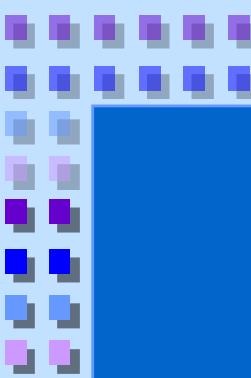
集合: 就是指作为整体看的一堆东西.
是数学中最基本的概念之一.

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 $a \bar{\in} A$ 或 $a \notin A$.

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

真子集 $M \subsetneq N$

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

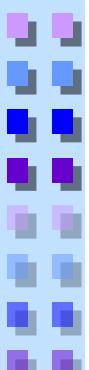
集合运算

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 $\complement_U M$

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





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

$$f: X \longrightarrow Y$$

$$x \longmapsto y$$

$$y = f(x)$$

或

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

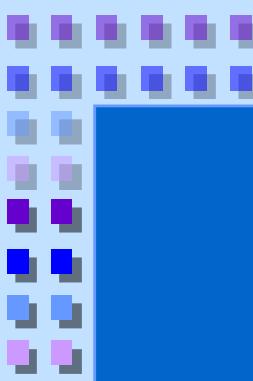
$$\begin{aligned}1_M : X &\rightarrow X \\x &\mapsto 1_M(x) = x.\end{aligned}$$

单位映射也记为 Id_X . 在不致于混淆的情况下简记为 Id .

对于任意映射 $f: X \rightarrow Y$,

总有

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

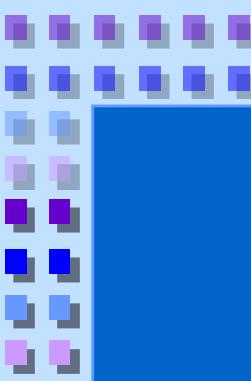


设映射 $f : X \rightarrow Y$,

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

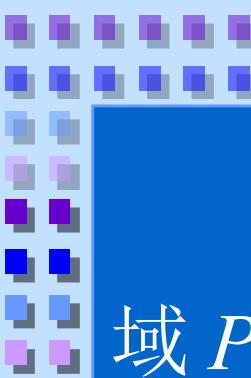
设 V 是一个非空集合, P 是一个数域. 在集合 V 的元素之间定义一种代数运算, 称为**加法**;

即给出了一个法则, 对于 V 中的任意两个元素 α 与 β , 在 V 中都有唯一的一个元素 γ 与它们对应, 称为 α 与 β 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 α , 在 V 中都有唯一的一个元素 δ 与它们对应, 称为 k 与 α 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 α 都有

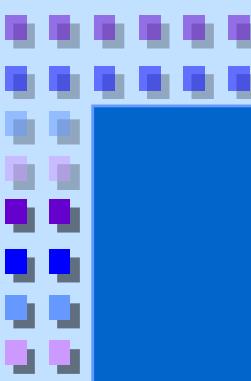
$$\alpha + 0 = \alpha$$

- 4) **存在负元素**

即对于 V 中每一个元素 α ，都有 V 中的元素 β ，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; α, β, γ 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.

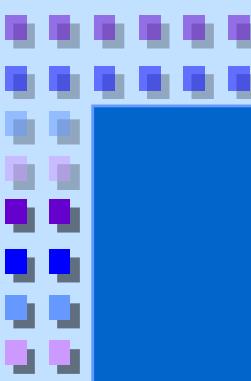
假设 $0_1, 0_2$ 是线性空间 V 中的两个零元素.

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 α , 满足条件 $\alpha + \beta = 0$ 的 β 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 α 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 α , $k0$, α 的**负元素**

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

若 $k \neq 0$, 则

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

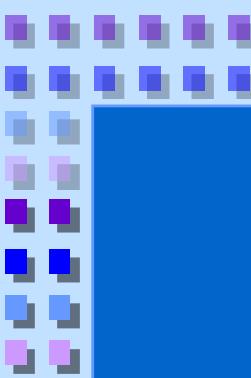
§ 3 维数 基和坐标

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



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

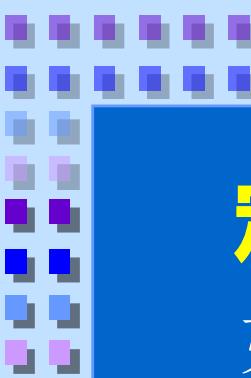
注2 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性相关

\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 α_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 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性表出，且表示法唯一.

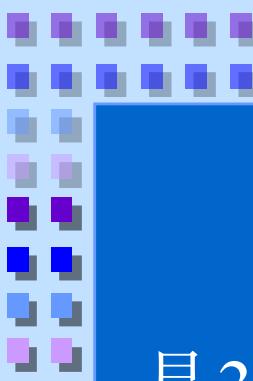


定义5 (线性空间的维数)

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**。

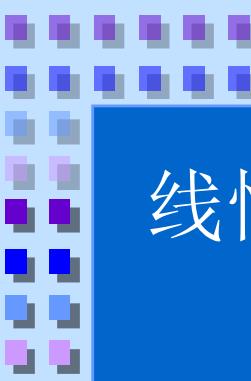
本课程的主要研究对象之一就是有限维线性空间.
若线性空间 V 是 n 维的, 记为 $\dim_P V = n$ 或 $\dim V = n$ 。



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。





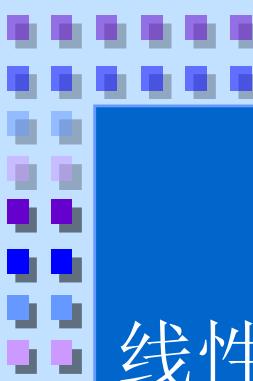
线性空间 $P[x]_n$ 是 n 维的。

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

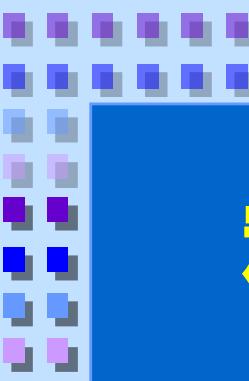
设 $V = \mathbf{C}$ (复数的全体)，当 $P = \mathbf{R}$ 时， V 为 2 维的线性空间。显然， $\{1, i\}$ 是一组基。

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

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$$

称为 V 的一组**基**。

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

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

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

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示，则 V 是 n 维的，而 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 就是 V 的一组基。

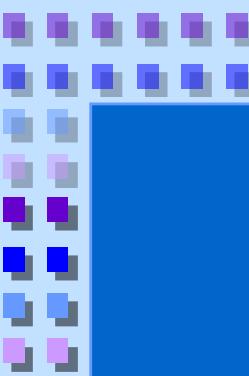
证明： 因为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是线性无关的，所以

$$\dim V \geq n。$$

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 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示，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，

$$1, x, x^2, \dots, x^n,$$

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

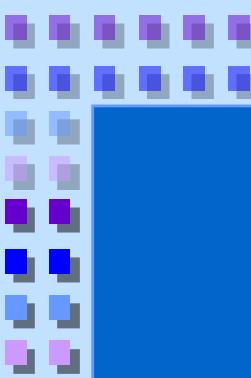
$$f(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_{n-1} x^{n-1}$$

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

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

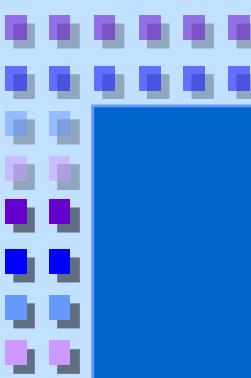
则按 Taylor 公式

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

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,

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

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

.....

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

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

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

所以 (a_1, a_2, \dots, a_n) 就是向量 α 在这组基下的坐标。





不难证明

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

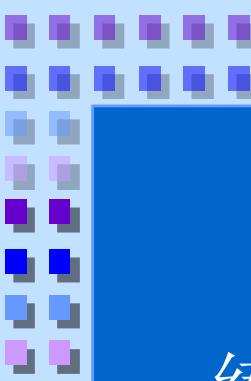
是 P^n 中 n 个线性无关的向量。

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, α 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



□{ $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ }蔽{ $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ }柄n□□忸□□V□

的两组基. 它们之间的关系是

$$\eta_1 = a_{11}\mathcal{E}_1 + a_{21}\mathcal{E}_2 + \cdots + a_{n1}\mathcal{E}_n$$

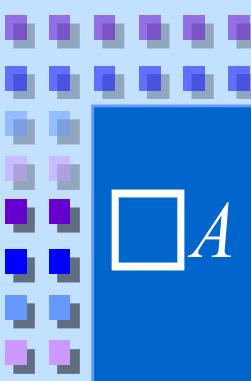
$$\eta_2 = a_{12}\mathcal{E}_1 + a_{22}\mathcal{E}_2 + \cdots + a_{n2}\mathcal{E}_n$$

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

上式可以写成**矩阵形式**如下：

式可以写成**矩阵形式**如下：

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

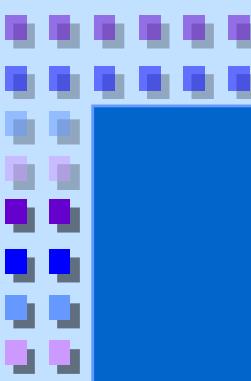


□ $A = (a_{ij})$, 楷笔唻料□柄

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

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





坐标变换公式的推导

□ $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n\}$ 蔽 $\{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n\}$ 柄 n □□忸□□ 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

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

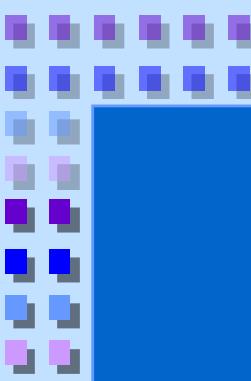
向量 ξ 在上述两组基下的坐标分别为

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

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 ξ 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

$$\xi = x_1 \mathcal{E}_1 + x_2 \mathcal{E}_2 + \dots + x_n \mathcal{E}_n = (\mathcal{E}_1, \mathcal{E}_2, \dots, \mathcal{E}_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

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



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

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix},$$

或者

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

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 的加法与数乘成为一个线性空间.

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.

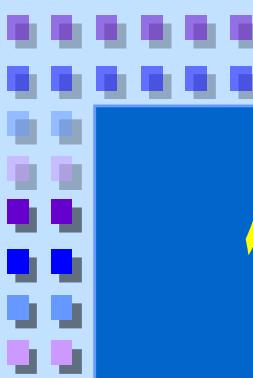
命题1

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 .

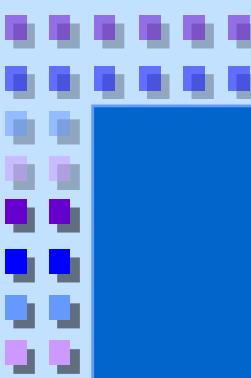
除上述两个子空间外, 其余称为非平凡子空间.



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 β_1, \dots, β_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

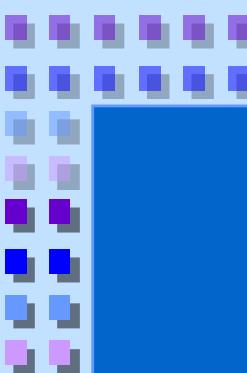
设 W 为数域 P 上线性空间 V 的一个 m 维子空间, $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 为 W 的一组基, 那么这组向量必定可扩充为整个空间 V 的基.

证明思路:

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

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

α_{m+2} 蘋 $\square \square \square$ $\alpha_1, \dots, \alpha_{m+1}$ 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。

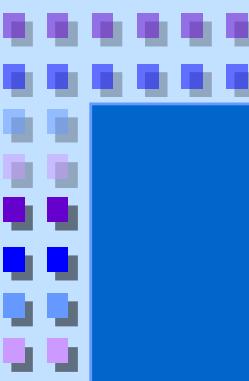
事实上, 此时 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 已经是 V 的基了。

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 α_{m+1} 不能被 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出, 把 α_{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

$\alpha, \beta \in V_1$, 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.

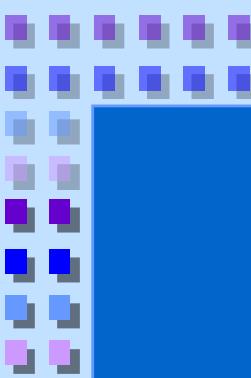


定义8

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

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

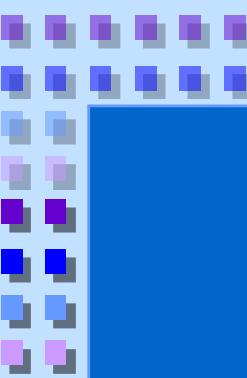
则

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

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

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

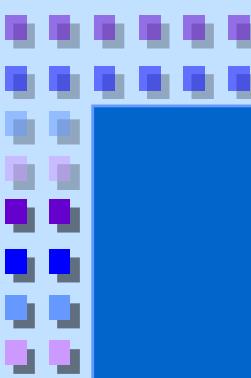
由结合律, 可以定义有限多个子空间的交:

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

它也是子空间.

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





命题1

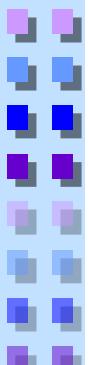
设 V_1, V_2, W 都是子空间，则

- 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

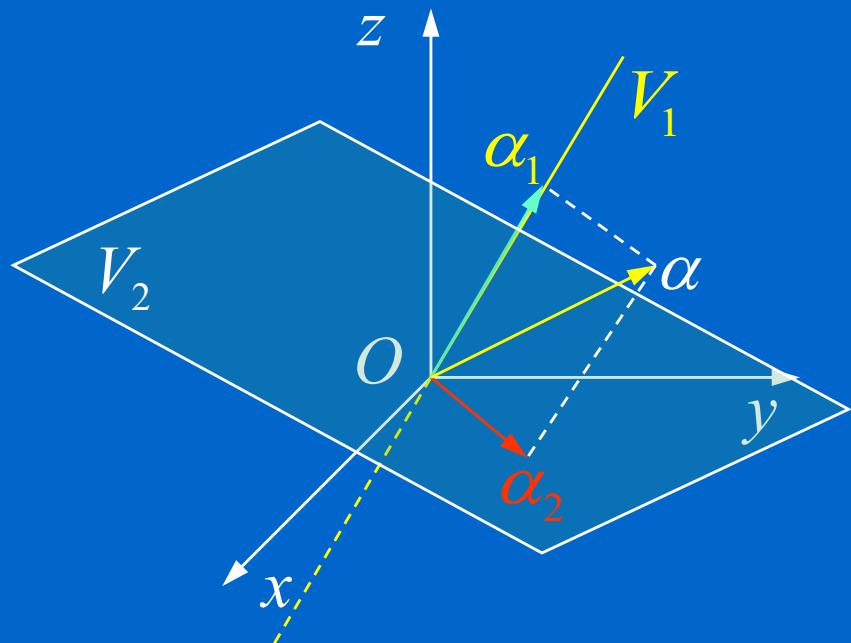
设 V_1, V_2 是子空间，则下面三个论断等价：

- 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

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

的解空间, 则 $V_1 \cap V_2$ 就是齐次方程组

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

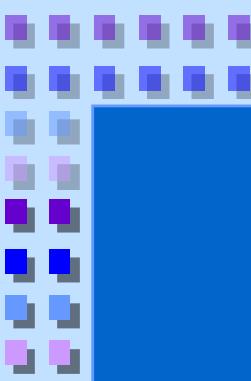
的解空间.

例3 在一个线性空间V中， 我们有

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

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

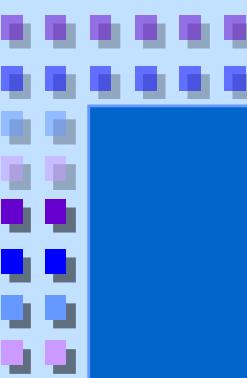
$$V_1 + V_2 = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_{n_1-m}, \gamma_1, \dots, \gamma_{n_2-m})$$

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

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

令 $\alpha = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m + p_1\beta_1 + \dots + p_{n_1-m}\beta_{n_1-m}$

$\alpha = -q_1\gamma_1 - \dots - q_{n_2-m}\gamma_{n_2-m}.$ $k_1 = \dots = k_m = p_1 = \dots = p_{n_1-m} = 0$

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

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

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：

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

$$> n - \dim(V_1 + V_2)$$

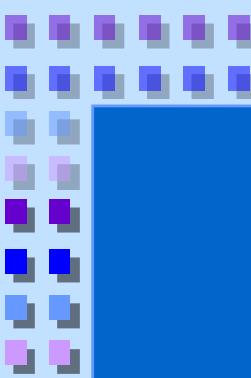
$$> 0. \quad \text{又} \because \dim(V_1 + V_2) \leq n$$

所以， $V_1 \cap V_2$ 中含有非零向量。

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

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

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



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

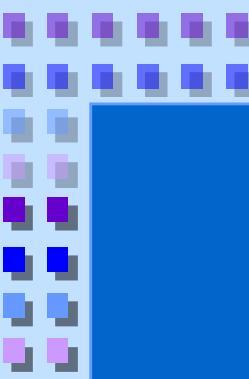
$\dim(V_1 + V_2) = 3, \alpha_1, \alpha_2, \beta_1$ 线性无关

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

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

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

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



§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 α 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 α 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

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

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

令

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

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

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

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

即 α 的分解式是唯一的.



子空间的和是直和的充分必要条件

(1) 和 $V_1 + V_2$ 是直和

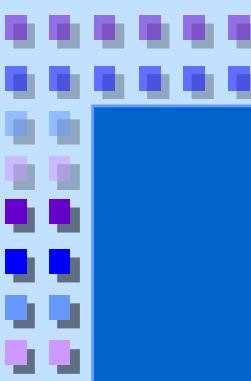
↔ (2) **定理8** 若 $\alpha_1 + \alpha_2 = 0, \alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2$, 则必有
 $\alpha_1 = \alpha_2 = 0.$

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) \rightarrow (2) 显然

(2) \rightarrow (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

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

即向量 α 的分解式是唯一的.

(2) \rightarrow (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) \rightarrow (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

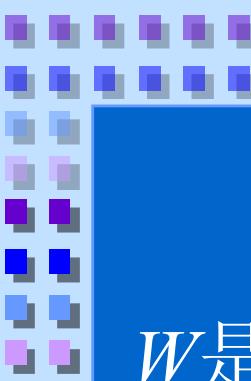
设 U 是线性空间 V 的一个子空间, 则一定存在一个子空间 W 使 $V = U \oplus W$.

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.

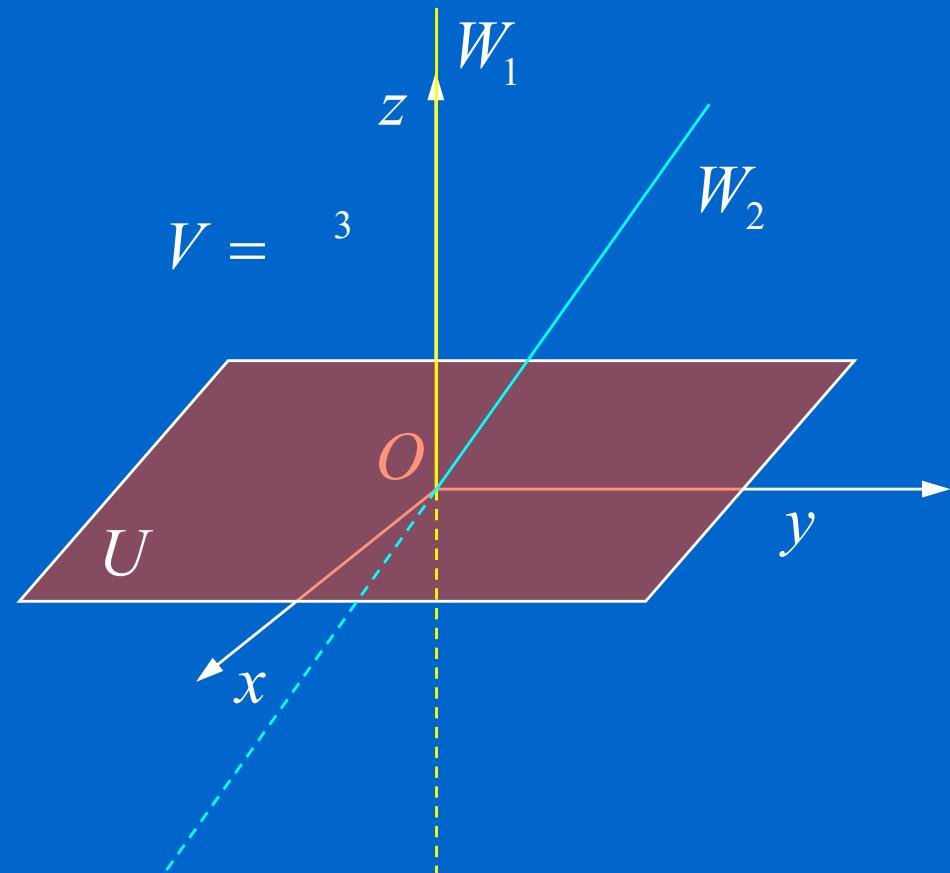


思考: 对于同一个子空间 U , 满足定理10要求的 W 是否是唯一的?

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 α 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) $\dim(W) = \sum_{i=1}^{i-1} \dim(V_i)$.

(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:

$$\mathcal{E}_1, \mathcal{E}_2, \dots, \mathcal{E}_n,$$

在这组基下, V 中每个向量 α 都有确定的坐标,

$$\alpha = a_1 \mathcal{E}_1 + a_2 \mathcal{E}_2 + \dots + a_n \mathcal{E}_n,$$

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

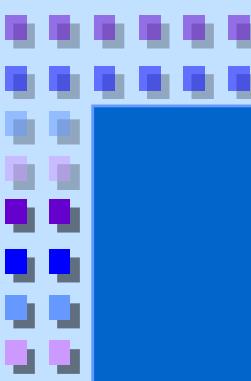
$$(a_1, a_2, \dots, a_n) \in P^n.$$

由此可以构造一个映射:

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

显然 σ 既是单射又是满射, 即为双射.

逆映射为 $\sigma^{-1}(a_1, a_2, \dots, a_n) = a_1 \mathcal{E}_1 + a_2 \mathcal{E}_2 + \dots + a_n \mathcal{E}_n$.



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 α, β 的坐标为 $(a_1, a_2, \dots, a_n), (b_1, b_2, \dots, b_n)$, 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

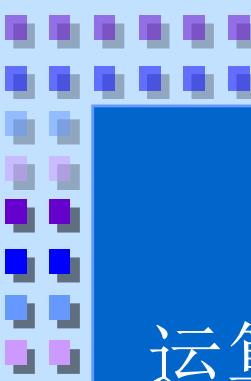
$$(a_1 + b_1, a_2 + b_2, \dots, a_n + b_n),$$

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

从而有

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

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

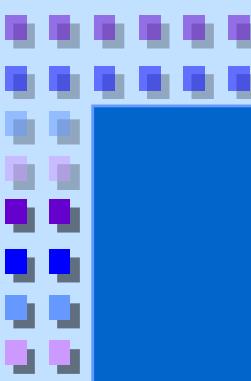


上述分析说明在向量用坐标表示之后，它们的运算就可以归结为它们坐标的运算. 因而线性空间 V 的讨论也就可以归结为 P^n 的讨论.

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.



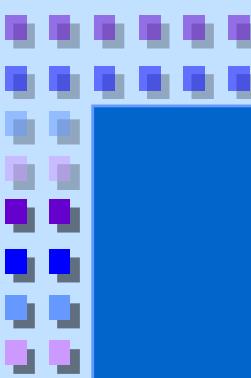


定义11

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 σ ，具有以下性质：

- 1) $\sigma(\alpha + \beta) = \sigma(\alpha) + \sigma(\beta)$
- 2) $\sigma(k\alpha) = k\sigma(\alpha)$ ，

其中 α, β 是 V 中任意向量， k 是 P 中任意数，此时称映射 σ 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.

$$\begin{aligned}\sigma(k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_r\alpha_r) \\ = k_1\sigma(\alpha_1) + k_2\sigma(\alpha_2) + \cdots + k_r\sigma(\alpha_r).\end{aligned}$$

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

$\iff \sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \dots, \sigma(\alpha_r)$ 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.

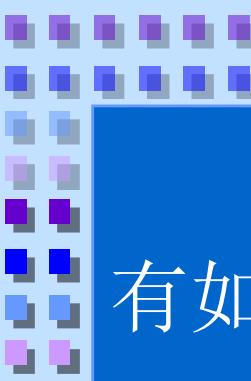
4. V_1 是 V 的子空间

$\iff \sigma(V_1)$ 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.

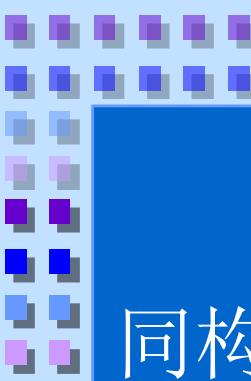
事实上，若 $\sigma: V \rightarrow V'$ 为同构映射，则 $\sigma^{-1}: V' \rightarrow V$ 为由 V' 到 V 的同构映射.

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.





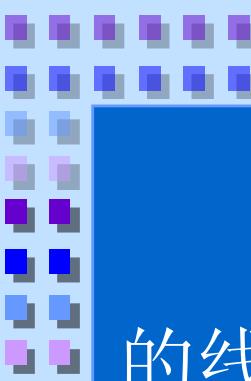
因为数域 P 上任意一个 n 维线性空间 V 与 P^n 是同构的. 结合同构关系的上述性质不难得到:

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

$$\mathcal{E}_1, \mathcal{E}_2, \dots, \mathcal{E}_n; \quad \mathcal{E}'_1, \mathcal{E}'_2, \dots, \mathcal{E}'_n,$$

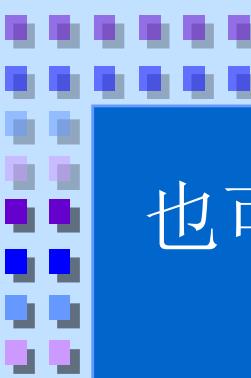
定义映射

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

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

容易验证 σ 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：

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

