第十章 双线性函数与辛空间

- ◆ 线性函数
- ◆ 对偶空间
- ◆ 双线性函数
- ◆ 辛空间

§ 1 线性函数

定义1 设V是数域P上的一个线性空间,f是V到P的一个映射,如果f满足

- 1) $f(\alpha + \beta) = f(\alpha) + f(\beta)$;
- 2) $f(k\alpha) = kf(\alpha)$.

其中 α , β 是V中任意元素,k是P中任意数则称f为V上的一个线性函数.

从定义可推出线性函数的以下简单性质:

1. 设f是V上的线性函数,

$$f(0) = 0$$
, $f(-\alpha) = -f(\alpha)$

2. 如果 β 是 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 的线性组合:

$$\beta = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s$$

那么

$$f(\beta) = k_1 f(\alpha_1) + k_2 f(\alpha_2) + \dots + k_s f(\alpha_s)$$

例 1 设 a_1, a_2, \dots, a_n 是P 中任意数,

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$
 是 P^n 中的向量. 函数

$$f(x) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n$$
 (1)

就是P上的一个线性函数.当 $a_1 = a_2 = \cdots = a_n = 0$ 时,得f(X) = 0,称为零函数,仍用0表示零函数.

但应注意,对于例1中的例子,就是对于给定的n个数 a_1, a_2, \dots, a_n ,若定义

$$f(x) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n$$

则 f 由定义1知, f 是一个线性函数.但我们知道,在
数学分析中,

 $g(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n + b$ 叫做线性函数.而在代数中,若 $b \neq 0$,g不满足定义1 的线性函数的要求(加法运算、数乘运算),因此不能称为"线性函数".也就是说,只有分析中的齐次线性函数在代数中才称为"线性函数".

实际上, Pⁿ上的任意一个线性函数都可以表成这种形式.令

$$\varepsilon_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0), i = 1, 2, \dots, n.$$
 第 $i \uparrow$

 P^n 中任一向量 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 可表成

$$x = x_1 \mathcal{E}_1 + x_2 \mathcal{E}_2 + \dots + x_n \mathcal{E}_n.$$

设f是Pⁿ上一个线性函数,则

$$f(x) = f(\sum_{i=1}^{n} x_i \varepsilon_i) = \sum_{i=1}^{n} x_i f(\varepsilon_i)$$

\$

$$a_i = f(\varepsilon_i), i = 1, 2, \dots, n,$$

则

$$f(x) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n$$

就是上述形式.

例2 给定 P^n 上的一个n元向量 y_0 ,和一个n级矩阵A,则取 $f(x) = y_0^T A x, \qquad \forall x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ $f \to P^n$ 上的一个线性函数.

例3 用C[a,b]表示闭区间[a,b]上的所有连续函数构成的线性空间,定义映射

$$f: C[a,b] \rightarrow R$$

$$f(x) = \int_{a}^{b} f(x)dx \qquad \forall x \in [a,b]$$

f(x)就是C[a,b]上的一个线性函数.

例 4 A是数域P上一个n级矩阵,设

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

则A的迹

$$Tr(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$$

是P上全体n级矩阵构成的线性空间 $P^{n\times n}$ 上的一个线性函数.

例 5 设V = P[x], $t \in P$ 中一个取定的数.定义 P[x]上的函数 L_t 为

$$L_t(P(x)) = p(t), \ p(x) \in P[x],$$

即 $L_t(p(x))$ 为p(x)在t点的值, $L_t(p(x))$ 是P[x]上的线性函数.

如果V是数域P上一个n 维线性空间. 取定V的一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$.对V上任意线性 函数f及V中任意向量 α :

$$\alpha = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \dots + x_n \varepsilon_n$$

都有

$$f(\alpha) = f(\sum_{i=1}^{n} x_i \varepsilon_i) = \sum_{i=1}^{n} x_i f(\varepsilon_i)$$
 (2)

因此, $f(\alpha)$ 由 $f(\varepsilon_1)$, $f(\varepsilon_2)$,…, $f(\varepsilon_n)$ 的值唯一确定.反之,任给P中n个数 a_1,a_2 ,…, a_n ,用下式定义V上一个函数f:

$$f(\sum_{i=1}^{n} x_i \varepsilon_i) = \sum_{i=1}^{n} a_i x_i$$

这是一个线性函数,并且

$$f(\varepsilon_i) = a_i, i = 1, 2, \dots, n$$

因此有

定理 1 设 V 是 P 上 一 个 n 维线性空间, $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的 一 组基, a_1, a_2, \dots, a_n 是 P 中 任 意 n 个 数,则在 V 上 存在唯一的线性函数 f 使

$$f(\varepsilon_i) = a_i, i = 1, 2, \dots, n$$

§ 2 对偶空间

设V是数域P上一个n维线性空间.V上全体线性函数组成的集合记作L(V,P),可以用自然的方法在L(V,P)上定义加法和数量乘法

设f,g是V的两个线性函数.定义函数 f+g如下:

$$(f+g)\alpha = f(\alpha) + g(\alpha), \quad \alpha \in V$$

$$f+g$$
 也是线性函数:

$$(f+g)(\alpha+\beta) = f(\alpha+\beta) + g(\alpha+\beta)$$
$$= f(\alpha) + f(\beta) + g(\alpha) + g(\beta)$$
$$= (f+g)(\alpha) + (f+g)(\beta),$$

$$(f+g)(k\alpha) = f(k\alpha) + g(k\alpha)$$
$$= kf(\alpha) + kg(\alpha) = k(f+g)(\alpha)$$

f+g称为f与g的和.

还可以定义数量乘法.设f是V上线性函数,对于P中任意数k,定义函数k如下: $(kf)(\alpha) = k(f(\alpha)), \alpha \in V$,

场 称为k与f 的数量乘积,易证d 也是线性函数.

容易检验,在这样定义的加法和数量乘法下,L(V,P)成为数域P上的线性空间.通常称为线性函数空间.

取定V的一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$,作 $V \perp n$ 个 线性函数 f_1, f_2, \dots, f_n ,使得

$$f_i(\varepsilon_j) = \begin{cases} 1, j = i; \\ 0, j \neq i, \end{cases} i, j = 1, 2, \dots, n.$$
 (1)

因为 f_i 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 上的值已确定,这样的线性函数是存在且唯一的.对V中向量

$$\alpha = \sum_{i=1}^{n} x_{i} \mathcal{E}_{i}, \quad \overrightarrow{f}$$

$$f_{i}(\alpha) = f_{i}(x_{1} \mathcal{E}_{1} + x_{2} \mathcal{E}_{2} + \dots + x_{n} \mathcal{E}_{n}) = x_{i}$$
(2)

即 $f_i(\alpha)$ 是 α 的第 i 个坐标的值.

引理 对V 中任意向量 α ,有

$$\alpha = \sum_{i=1}^{n} f_i(\alpha) \varepsilon_i \tag{3}$$

而对L(V,P)中任意向量f,有

$$f = \sum_{i=1}^{n} f(\varepsilon_i) f_i \tag{4}$$

定理 2 L(V,P) 的维数等于V 的维数,而且 f_1, f_2, \dots, f_n 是L(V,P)的一组基.

证明 首先证明 f_1, f_2, \dots, f_n 是线性无关的.设 $c_1 f_1 + c_2 f_2 + \dots + c_n f_n = 0$ $(c_1, c_2, \dots, c_n \in P)$ 依次用基向量 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 代入,有(1)式得 $c_1 = c_2 = \dots = c_n = 0$.

所以 f_1, f_2, \dots, f_n 线性无关.而由(4)式,L(V, P)中的 任一向量都可由 f_1, f_2, \dots, f_n 线性表示,所以 f_1, f_2, \dots, f_n 是L(V, P)的一组基,且 $\dim(L(V, P)) = n = \dim(V)$. 定义 2 L(P,V) 称为 V 的对偶空间.由(1)决定的 f_1, f_2, \dots, f_n 为 L(V,P) 的基, 称为 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的对偶基.

以后简单地把V的对偶空间记作V*.

例 1 考虑实数域 R 上的 n 维线性空间 $V = P[x]_n$, 对任意取定的 n 个不同实数

 a_1, a_2, \dots, a_n ,根据拉格朗日插值公式,得到n个多项式

$$p_i(x) = \frac{(x - a_1)\cdots(x - a_{i-1})(x - a_{i+1})\cdots(x - a_n)}{(a_i - a_1)\cdots(a_i - a_{i-1})(a_i - a_{i+1})\cdots(a_i - a_n)}, i = 1, 2, \dots, n.$$

它们满足

$$p_i(a_j) = \begin{cases} 1, j = i; \\ 0, j \neq i, \end{cases} \quad i, j = 1, 2, \dots, n.$$

$$p_1(x), p_2(x), \dots, p_n(x)$$
是线性无关的,因为由 $c_1 p_1(x) + c_2 p_2(x) + \dots + c_n p_n(x) = 0$

用 a_i 代入,即得

$$\sum_{k=1}^{n} c_k p_k(a_i) = c_i p_i(a_i) = c_i = 0 , i = 1, 2, \dots, n$$

又因V是n维的,所以 $p_1(x), p_2(x), \dots, p_n(x)$ 是V的一组基.

设 $L_i \in V^*$ $(i=1,2,\cdots,n)$ 是在点 a_i 的取值函数:

$$L_i(p(x)) = p(a_i), p(x) \in V.i = 1, 2, \dots, n.$$

则线性函数Li满足

$$L_i(p_j(x)) = p_j(a_i) = \begin{cases} 1, i = j; \\ 0, i \neq j, \end{cases}$$
 $i, j = 1, 2, \dots, n.$

因此, L_1, L_2, \dots, L_n 是 $p_1(x), p_2(x), \dots, p_n(x)$ 的对偶基.

例2 设
$$V=R^{3 imes3}$$
 ,在 V 中取标准基 $arepsilon_{ij}(i,j=1,2,3)$

- (1) 求对偶基 $f_{ij}(i, j = 1, 2, 3)$, 并写出其具体表达式。
- (2) 求对偶空间上的任意一个线性函数 f 的表达式

解: 取

$$f_{11}(\varepsilon_{11}) = 1, f_{11}(\varepsilon_{ij}) = 0 (i \neq 1, j \neq 1)$$

$$f_{12}(\varepsilon_{12}) = 1, f_{12}(\varepsilon_{ij}) = 0 (i \neq 1, j \neq 2)$$

$$f_{13}(\varepsilon_{13}) = 1, f_{13}(\varepsilon_{ij}) = 0 (i \neq 1, j \neq 3)$$

$$f_{31}(\varepsilon_{31}) = 1, f_{31}(\varepsilon_{ii}) = 0 (i \neq 3, j \neq 1)$$

$$f_{32}(\varepsilon_{32}) = 1, f_{32}(\varepsilon_{ij}) = 0 (i \neq 3, j \neq 2)$$

$$f_{33}(\varepsilon_{33}) = 1, f_{33}(\varepsilon_{ij}) = 0 (i \neq 3, j \neq 3)$$

任取矩阵
$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \in R^{3 \times 3}$$

那么可以计算出:

$$f_{11}(A) = f_{11}(a_{11}\varepsilon_{11} + a_{12}\varepsilon_{12} + \dots + a_{33}\varepsilon_{33}) = f_{11}(a_{11}\varepsilon_{11}) = a_{11}, \text{ ix}$$

$$f_{11}(A) = a_{11}, f_{12}(A) = a_{12}, f_{13}(A) = a_{13}$$

$$f_{21}(A) = a_{21}, f_{22}(A) = a_{22}, f_{23}(A) = a_{23}$$

$$f_{31}(A) = a_{31}, f_{32}(A) = a_{32}, f_{33}(A) = a_{33}$$

任取 $f \in (R^{3\times 3})^*$, 于是

$$f = \sum_{i=1}^{3} \sum_{j=1}^{3} k_{ij} f_{ij} = \sum_{i=1}^{3} \sum_{j=1}^{3} f(\varepsilon_{ij}) f_{ij}$$

对任意的 $A \in \mathbb{R}^{3\times 3}$

$$f(A) = \sum_{i=1}^{3} \sum_{j=1}^{3} k_{ij} f_{ij}(A) = \sum_{i=1}^{3} \sum_{j=1}^{3} f(\varepsilon_{ij}) a_{ij}$$

下面讨论V的两组基的对偶基之间的关系. 设V是数域P上一个n维线性空间. $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 及 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是V的两组基.它们的

对偶基分别是
$$f_1, f_2, \dots, f_n$$
及 g_1, g_2, \dots, g_n .再设
$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)A$$
$$(g_1, g_2, \dots, g_n) = (f_1, f_2, \dots, f_n)B$$

其中

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

由假设

$$\eta_i = a_{1i}\varepsilon_1 + a_{2i}\varepsilon_2 + \dots + a_{ni}\varepsilon_n , i = 1, 2, \dots, n$$

$$g_i = b_{1j}f_1 + b_{2j}f_2 + \dots + b_{nj}f_n , j = 1, 2, \dots, n$$
 因此

$$g_{j}(\eta_{i}) = \sum_{k=1}^{n} b_{kj} f_{k} (a_{1i} \varepsilon_{1} + a_{2i} \varepsilon_{2} + \dots + a_{ni} \varepsilon_{n})$$

$$= b_{1j} a_{1i} + b_{2j} a_{2i} + \dots + b_{nj} a_{ni}$$

$$= \begin{cases} 1, & i = j; \\ 0, & i \neq j, \end{cases} i, j = 1, 2, \dots, n$$

由矩阵乘法定义,即得 $B^T A = E$

即
$$B^T = A^{-1}$$

定理 3 设 $\mathcal{E}_1, \mathcal{E}_2, \dots, \mathcal{E}_n$ 及 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是线性 空间 V 的两组基,它们的对偶基分别为 f_1, f_2, \dots, f_n 及 g_1, g_2, \dots, g_n ,如果由 $\mathcal{E}_1, \mathcal{E}_2, \dots, \mathcal{E}_n$ 到 $\eta_1,\eta_2,\dots,\eta_n$ 的过渡矩阵为A, 那么由 f_1, f_2, \dots, f_n 到 g_1, g_2, \dots, g_n 的过渡矩阵为 $(A^T)^{-1}$. 设 $V \neq P$ 上一个线性空间, V^* 是其对偶 空间,取定V中一个向量X,定义 V^* 的一个 函数 x^{**} 如下:

$$x^{**}(f) = f(x), f \in V^{*}$$

根据线性函数的定义,容易检验 x^{**} 是 V^{*} 上的一个线性函数, V^{*} 又是其的对偶空间 $(V^{*})^{*} = V^{**}$ 中的一个元素. 线性空间 V(向量) \rightarrow V 的对偶线性空间 V^{*} (线性函数 f) \rightarrow V^{*} 的线性对偶空间 V^{**} (线性函数)

定理 4 V 是一个线性空间, V^{**} 是 V 的对偶空间的对偶空间. V 到 V^{**} 的映射

$$\chi \to \chi^{**}$$

是一个同构映射.

这个定理说明,线性空间V也可看成 V^* 的线性函数空间,V与 V^* 实际上是互为线性函数空间的.这就是对偶空间名词的来由.

由此可知,任一线性空间都可看成某个线性 空间的线性函数所成的空间,这个看法在多 线性代数中是很重要的.

例3 已知
$$V = P[x]_3$$
,对任意的 $g(x) \in V$,定

$$f_1(g(x)) = \int_0^1 g(x) dx,$$

$$f_2(g(x)) = \int_0^2 g(x) dx,$$

$$f_3(g(x)) = \int_0^{-1} g(x) dx$$

- (1) 证明: f_1, f_2, f_3 是 V^* 的一个基;
- (2) 求 V 的一个基 $g_1(x), g_2(x), g_3(x)$ 使得 f_1, f_2, f_3 为其对偶基。

方法1:

$$f_1(1) = \int_0^1 1 dx = 1, f_1(x) = \int_0^1 x dx = \frac{1}{2}$$

$$f_1(x^2) = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}$$

$$f_2(1) = \int_0^2 1 dx = 2, f_2(x) = \int_0^2 x dx = 2$$

$$f_2(x^2) = \int_0^2 x^2 dx = \frac{8}{3}$$

$$f_3(1) = \int_0^{-1} 1 dx = -1, f_3(x) = \int_0^{-1} x dx = \frac{1}{2}$$

$$f_3(x^2) = \int_0^{-1} x^2 dx = -\frac{1}{3}$$

假设
$$f_1', f_2', f_3'$$
 为基 $1, x, x^2$ 的对偶基,那么
$$f_1' = f_1(1)f_1 + f_1(x)f_2 + f_1(x^2)f_3$$

$$f_2' = f_2(1)f_1 + f_2(x)f_2 + f_2(x^2)f_3$$

$$f_3' = f_3(1)f_1 + f_3(x)f_2 + f_3(x^2)f_3$$
 将这些关系式矩阵化,即为

$$[f'_{1}, f'_{2}, f'_{3}] = [f_{1}, f_{2}, f_{3}] \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ \frac{1}{2} & 2 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & \frac{8}{3} & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

求 V 的一个基 $g_1(x), g_2(x), g_3(x)$ 使得 f_1, f_2, f_3 为其对偶基。

$$[g_1(x), g_2(x), g_3(x)]$$

$$= [1, x, x^{2}] \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ \frac{1}{2} & 2 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & \frac{8}{3} & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}^{T}$$

$$g_1(x) = 1 + x - \frac{3}{2}x^2$$

$$g_2(x) = -\frac{1}{6} + \frac{1}{2}x^2$$

$$g_3(x) = -\frac{1}{3} + x - \frac{1}{2}x^2$$

方法2:

容易证明 f_1, f_2, f_3 都是 $V = P[x]_3$ 上的线性函数.

使得
$$f_1(g_1(x)) = 1$$
, $f_2(g_1(x)) = f_3(g_1(x)) = 0$,即有

$$f_1(g_1(x)) = \int_0^1 (c_0 + c_1 x + c_2 x^2) dx = c_0 + \frac{1}{2}c_1 + \frac{1}{3}c_2 = 1$$

$$f_2(g_1(x)) = \int_0^2 (c_0 + c_1 x + c_2 x^2) dx = 2c_0 + 2c_1 + \frac{8}{3}c_2 = 0$$

$$f_3(g_1(x)) = \int_0^{-1} (c_0 + c_1 x + c_2 x^2) dx = -c_0 + \frac{1}{2}c_1 - \frac{1}{3}c_2 = 0$$

解出得:
$$c_0 = c_1 = 1, c_2 = -\frac{3}{2}$$
, 因此 $g_1(x) = 1 + x - \frac{3}{2}x^2$

同样可令

$$g_2(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2$$
,使得
 $f_2(g_2(x)) = 1, f_1(g_2(x)) = f_3(g_2(x)) = 0;$

得到

$$g_2(x) = -\frac{1}{6} + \frac{1}{2}x^2$$

同样令

$$g_3(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2$$
,使得
$$f_3(g_3(x)) = 1, f_1(g_3(x)) = f_2(g_3(x)) = 0;$$
 得到
$$g_3(x) = -\frac{1}{3} + x - \frac{1}{2}x^2$$

这样就得到

$$g_1(x) = 1 + x - \frac{3}{2}x^2$$
, $g_2(x) = -\frac{1}{6} + \frac{1}{2}x^2$, $g_3(x) = -\frac{1}{3} + x - \frac{1}{2}x^2$
满足

$$f_i(p_j(x)) = \begin{cases} 1, & j = i \\ 0, & j \neq i \end{cases}$$
 $j = 1, 2, 3; i = 1, 2, 3$

$$(g_1, g_2, g_3) = (1, x, x^2) \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{6} & -\frac{1}{3} \\ 1 & 0 & 1 \\ -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = (1, x, x^2) A$$

由于 $\det(A) \neq 0$,故 g_1, g_2, g_3 是V的一组基, f_1, f_2, f_3 是它的对偶基.

另一方面,设在V的基底1, x, x^2 下的对偶基为 f_1' , f_2' , f_3' , 由于

$$(g_1, g_2, g_3) = (1, x, x^2) \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{6} & -\frac{1}{3} \\ 1 & 0 & 1 \\ -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

因此

$$(f_{1}', f_{2}', f_{3}') = (f_{1}, f_{2}, f_{3}) \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{6} & -\frac{1}{3} \\ 1 & 0 & 1 \\ -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = (f_{1}, f_{2}, f_{3}) \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ \frac{1}{2} & 2 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & \frac{8}{3} & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}.$$