



**例题** 取  $V^*$  中的对偶基为  $\{f_i\}_{i=1}^n$ , 证明  $f_i \otimes f_j$  是  $T_2(V)$  的一组基, 其中  $(f \otimes g) \in T_2(V)$ , 定义为  $(f \otimes g)(\alpha, \beta) = f(\alpha)g(\beta)$ .

### 1.4 例题

设  $f$  是域  $F$  上  $n$  维线性空间  $V$  上的一个双线性函数,

1. (a) 映射  $L_f: \alpha \rightarrow \alpha_L$  是  $V$  到  $V^*$  的线性映射;

(b)  $f$  是非退化的当且仅当  $L_f$  是线性空间  $V$  到  $V^*$  的一个同构映射.

说明  $L_f$  为单射,  $L_f \alpha = 0$  即:  $f(\alpha, \beta) = 0, \forall \beta$   
 由于  $f$  非退化,  $\alpha = 0$ .

2. 若  $f$  非退化

(a) 任给  $V$  上的一个双线性函数  $g$ , 存在  $V$  上唯一的一个线性变换  $G$ , 使得

$$g(\alpha, \beta) = f(G\alpha, \beta), \forall \alpha, \beta \in V$$

存在性:  $g(\alpha, \beta) = \alpha_L^g \beta, \alpha_L^g \in V^*$

$L_f$  为  $V$  到  $V^*$  的同构:  $\exists \alpha' \in V, L_f \alpha' = \alpha_L^g$

取变换  $G: \alpha \mapsto \alpha'$ , 即证  $G$  线性即可.

唯一性显然.

(b) 令  $\sigma: g \rightarrow G$ , 则  $\sigma$  是  $T_2(V)$  到  $Hom(V, V)$  的一个同构映射.

说明  $\sigma$  的线性:  $(g_1 + g_2)(\alpha, \beta) = g_1(\alpha, \beta) + g_2(\alpha, \beta) = f(G_1\alpha, \beta) + f(G_2\alpha, \beta) = f((G_1 + G_2)\alpha, \beta)$

由 (a) 知  $\sigma$  良定义:  $(kg)(\alpha, \beta) = kg(\alpha, \beta) = kf(G\alpha, \beta) = f((kG)\alpha, \beta)$

(c) 证明  $V$  中存在一个基使得  $f, g$  在此基下的度量矩阵都是对角矩阵的充分必要条件是  $G$  可以对角化.

设域  $F$  的特征不为 2, 且  $f, g$  对称,  $f$  非退化

充分性: 取  $V = V_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_s}, \lambda_1, \dots, \lambda_s$  为  $G$  特征值.

$$g(\alpha_i, \alpha_j) = f(G\alpha_i, \alpha_j) = \lambda_i f(\alpha_i, \alpha_j) \Rightarrow \text{由于 } \lambda_i \neq \lambda_j, f(\alpha_i, \alpha_j) = 0.$$

(d) 设  $A, B$  都是特征不为 2 的域  $F$  上的  $n$  级对称矩阵, 且  $A$  是可逆的, 证明  $A, B$  可以同时合同对角化的充分必要条件是  $A^{-1}B$  可以对角化.

在  $V_{\lambda_k}$  中取基使  $f$  的度量矩阵对角

$$g(\alpha_{km}, \alpha_{kn}) = \lambda_k f(\alpha_{km}, \alpha_{kn})$$

必要性: 取  $f, g$  度量矩阵对角的基  $\beta_1, \dots, \beta_n$ , 则  $g$  也对角.

固定  $i, \forall j \neq i, 0 = g(\beta_i, \beta_j) = f(G\beta_i, \beta_j)$

$$G\beta_i = \sum_s k_s \beta_s, \Rightarrow k_j = 0 \Rightarrow G\beta_i = k_i \beta_i$$

(d) 取  $f(x, y) = x^T A y$ ,  $g(x, y) = x^T B y$ .

$$g(x, y) = x^T A(A^{-1}B)y = f(x, A^{-1}By)$$

## 2 实内积空间 $\Rightarrow g(y, x) = f(A^{-1}By, x)$

实线性空间 + 正定的对称双线性函数 = 实内积空间, 有限维的实内积空间即欧氏空间.

### 2.1 实内积空间的度量

定义  $|\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ , 有柯西不等式

$$|(\alpha, \beta)| \leq |\alpha||\beta|, \forall \alpha, \beta.$$

定义  $d(\alpha, \beta) = |\alpha - \beta|$ , 证明  $d$  是一个距离, 即满足对称性, 正定性和三角不等式.

### 2.2 实内积空间的同构

同构映射  $\sigma$ , 不仅作为线性空间的同构映射, 还要求保持内积, 即  $(\sigma\alpha, \sigma\beta) = (\alpha, \beta)$ . 两个欧氏空间同构的充要条件是维数相同.

### 2.3 例题

在  $R[x]_{n+1}$  中定义内积

$$(f, g) = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx.$$

令

$$P_0(x) = 1, P_k(x) = \frac{1}{2^k k!} \frac{d^k}{dx^k} ((x^2 - 1)^k), k = 1, 2, \dots, n.$$

证明, 这是  $R[x]_{n+1}$  的一个正交基.

验证  $(P_k(x), x^s) = 0, s < k$  即可.

$$\int_{-1}^1 \left( \frac{d^k}{dx^k} (x^2 - 1)^k \right) x^s dx$$

$$= \int_{-1}^1 \frac{d^{k-1}}{dx^{k-1}} (x^2 - 1)^k s x^{s-1} dx \quad \text{边界项为0, } \pm 1 \text{ 为 } (x^2 - 1)^k \text{ 的 } k \text{ 次根.}$$

$$= \dots = 0. \quad \text{求导 } k \text{ 次. } \quad 0, \dots, k-1 \text{ 次导数在 } \pm 1 \text{ 处取值为0.}$$

## 3 正交变换

实内积空间  $V$  到自身的满射  $A$ , 满足

$$(A\alpha, A\beta) = (\alpha, \beta), \forall \alpha, \beta$$

则称  $A$  是  $V$  上的正交变换. 可以证明

1.  $A$  是线性的;
2.  $A$  是单的, 从而  $A$  是可逆的.
3.  $A$  是  $V$  到自身的一个同构映射.

### 3.1 例题

1. 证明, 实内积空间  $V$  到自身的满射  $A$  是正交变换当且仅当  $A$  是保持向量长度不变的线性变换.

$$(\alpha, \beta) = \frac{1}{2} (\|\alpha + \beta\|^2 - \|\alpha\|^2 - \|\beta\|^2)$$

$$(A\alpha, A\beta) = \frac{1}{2} (\|A\alpha + A\beta\|^2 - \|A\alpha\|^2 - \|A\beta\|^2)$$

2. 设  $V$  是  $n$  维欧氏空间,  $\eta$  是  $V$  中一单位向量, 设  $P$  是  $V$  在  $\langle \eta \rangle$  上的正交投影, 令  $A = I - 2P$ , 称  $A$  为关于  $\langle \eta \rangle^\perp$  的镜面反射. 证明这是第二类正交变换.

特征值为 1 ( $n-1$  重)  
-1 1 重

3. (a) 设  $A$  是 2 维欧氏空间  $V$  上的第二类正交变化, 证明  $A$  是关于某一条直线的镜面反射  
(b) 设  $A$  是 2 维欧氏空间  $V$  上的第一类正交变换, 证明  $A$  能表示为两个镜面反射的乘积  
(c) 证明  $n$  维欧氏空间  $V$  上的任一正交变换都可以表示成至多  $n$  个镜面反射的乘积

(a, b) 考虑标准正交基  $\alpha_1, \alpha_2$  与  $A\alpha_1, A\alpha_2$ . 用镜面反射  $B$  将  $\alpha_1$  映为  $A\alpha_1$   
则  $B\alpha_2 = \pm A\alpha_2$

(c) 对维数数学归纳. 考虑  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  与  $A\alpha_1, \dots, A\alpha_n$

取镜面反射  $B_1, B_1\alpha_1 = A\alpha_1$ , 考虑  $B\alpha_2, \dots, B\alpha_n$  与  $A\alpha_2, \dots, A\alpha_n$  均为  $A\alpha_1^\perp$  的一组基,  $n-1$  维. 利用归纳假设.  
4. 设  $A$  是  $n$  维欧氏空间  $V$  上的一个线性变换, 证明  $A$  是镜面反射当且仅当  $A$  在  $V$  的任意一个标准正交基下的矩阵形如  $I - 2\alpha\alpha^T$ , 其中  $\alpha$  是一单位向量.

必要性: 将  $\eta$  扩充为  $V$  的一组正交基. 在这组基下  $A$  的矩阵为  $I - 2\varepsilon_1\varepsilon_1^T$ .  
其他正交基下矩阵为  $T(I - 2\varepsilon_1\varepsilon_1^T)T^{-1} = I - 2(T\varepsilon_1)(T\varepsilon_1)^T$ .  
 $T$  为正交阵,  $\|T\varepsilon_1\| = \|\varepsilon_1\| = 1$ .

5. (正交变换的矩阵表示)  $A$  是实内积空间  $V$  上的正交变换.

(a) 假设  $A$  有特征值, 证明特征值为 1 或 -1.

$$(A\alpha, A\alpha) = \lambda^2(\alpha, \alpha) \Rightarrow \lambda^2 = 1$$

充分性 取正交基  
 $A(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)(I - 2\alpha\alpha^T)$

将  $\alpha$  扩充为  $\mathbb{R}^n$  组正交基

(b) 证明  $A$  属于不同特征值的特征向量互相正交.

不妨设  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = -1$ .

$T = (\alpha_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$  为正交阵.  
在基  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  下,  $A(\alpha_1, \dots, \alpha_n)T = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)T^T(I - 2\alpha\alpha^T)T = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)T(I - 2\varepsilon_1\varepsilon_1^T)$   
是  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  的镜面反射

$$(\alpha_1, \alpha_2) = (A\alpha_1, A\alpha_2) = (A\alpha_1, A^{-1}\alpha_2) = (\alpha_1, A^{-1}\alpha_2) = -(\alpha_1, \alpha_2)$$

(c) 若  $W$  是  $A$  的一个有限维不变子空间, 则  $W^\perp$  也是  $A$  的不变子空间.

$A$  可逆,  $W$  也是  $A^{-1}$  的不变子空间

$$\beta \in W^\perp, \forall \alpha \in W, (\alpha, A\beta) = (A^{-1}\alpha, \beta) = 0 \Rightarrow A\beta \in W^\perp$$

(d) 若  $\dim V = 2$ , 若  $A$  是第一类的, 那么  $V$  中存在一组正交基, 使得  $A$  在此基下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}, 0 \leq \theta \leq \pi,$$

2 级正交矩阵只有 2 种. 见书本.

如果  $A$  是第二类的, 那么存在一组正交基,  $A$  在此基下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

(e) 若  $\dim V < \infty$ , 证明  $V$  中存在一个标准正交基, 使得此基下  $A$  的矩阵为分块对角:

$$\text{diag} \left\{ \lambda_1, \dots, \lambda_r, \begin{pmatrix} \cos \theta_1 & -\sin \theta_1 \\ \sin \theta_1 & \cos \theta_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \cos \theta_m & -\sin \theta_m \\ \sin \theta_m & \cos \theta_m \end{pmatrix} \right\}$$

其中  $\lambda_i = 1$  或  $-1$ ,  $0 < \theta_i < \pi$ .

对维数数学归纳. 见书本.

{ 有特征值  $\langle \eta, \eta \rangle \oplus \langle \eta, \eta \rangle^\perp$   
 } 无特征值, = 二维不变子空间.  $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$

## 4 复内积空间

- Hermite 性
- 酉变换, Hermite 变换
- 伴随变换, 正规变换

### 4.1 例题

1. 设  $A$  是复/实内积空间  $V$  上的线性变换, 如果存在  $V$  上的线性变换, 记做  $A^*$ , 满足

$$(A\alpha, \beta) = (\alpha, A^*\beta), \forall \alpha, \beta \in V,$$

则称  $A^*$  是  $A$  的伴随变换. 证明对于有限维的复/实内积空间, 伴随变换是存在唯一的.

存在:  $(A\alpha, \beta) = \beta^* A\alpha$ , 由于  $R_f: \beta \rightarrow \beta^*$  是  $V \rightarrow V^*$  的同构,

即存在  $\beta' \in V$ ,  $R_f \beta' = \beta^* A \Rightarrow (\alpha, \beta') = (A\alpha, \beta)$ .

取映射  $A^*: \beta \mapsto \beta'$ , 说明  $A^*$  线性即可.

唯一:  $(A\alpha, \beta) = (\alpha, A_1^* \beta)$   
 $= (\alpha, A_2^* \beta) \quad \forall \alpha, \beta$   
 $\Rightarrow A_1^* \beta = A_2^* \beta \quad \forall \beta \Rightarrow A_1^* = A_2^*$

2. (a) (Schur 引理) 设  $A$  是  $n$  阶复方阵, 则  $A$  可酉上三角化, 即存在酉矩阵  $U$ , 使得  $UAU^*$  为上三角矩阵.

维数归纳.  $n=1$  ✓

$n-1$  时成立.

$A$  有在特征值, 特征向量  $\xi$ , 扩充为一组标准正交基  $\xi_1, \dots, \xi_n$

(b) (酉对角化的充分必要条件) 设  $A$  是  $n$  阶复方阵,  $A$  可以酉对角化的充分必要条件是  $AA^* = A^*A$ .

$$A(\xi_1, \dots, \xi_n) = (\xi_1, \dots, \xi_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ 0 & & A_1 \end{pmatrix}$$

归纳. 存在酉阵  $U_1$ ,  $U_1 A_1 U_1^* = \Delta$

$\Rightarrow$  记  $U = (\xi_1, \dots, \xi_n)$

$$\begin{bmatrix} | & \\ U_1 & \\ | \end{bmatrix} U^* A U \begin{bmatrix} | & \\ U_1 & \\ | \end{bmatrix}^* = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \Delta \end{bmatrix}$$

(b)

必要性:  $A = U \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} U^*$ ,  $A^* = U \begin{bmatrix} \bar{\lambda}_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \bar{\lambda}_n \end{bmatrix} U^* \Rightarrow AA^* = A^*A$

充分性:  $A = URU^*$ ,  $A^* = UR^*U^*$

$AA^* = A^*A \Rightarrow RR^* = R^*R \Rightarrow R$  对角  
依次比较对角元素