

Euclid 空间

5.1 内积空间的概念

欧式空间(其内积空间) def:

V 为实数域上线性空间, 存在映射 $\langle \cdot, \cdot \rangle$: $V \times V \rightarrow \mathbb{R}$, 满足以下规则:

(1) $\langle \beta, \alpha \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$

(2) $\langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle$

(3) $\langle c\alpha, \beta \rangle = c\langle \alpha, \beta \rangle$, $c \in \mathbb{R}$

(4) $\langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$, $(= 0 \Leftrightarrow \alpha = 0)$ 称在 V 上定义一个内积, 实数 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 称为 α 与 β 的内积.

线性空间 V called 其内积空间, 有限维实内积空间称为 Euclid 空间

长度为 $= \sqrt{\text{内积}}$

范数(向量长度) def: set V 为内积空间 (\mathbb{C} or \mathbb{R}), $\alpha \in V$, def α 的长度 / 范数为

$$\|\alpha\| = \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$$
, 即实数 $\langle \alpha, \alpha \rangle$ 的算术根

$$\text{夹角余弦为: } \cos \theta = \frac{|\langle \alpha, \beta \rangle|}{\|\alpha\| \|\beta\|} \quad [\text{其内积空间}] / [\text{复内积空间}]$$

酉空间(复内积空间) def:

, $\exists!$ 复数 $\langle \alpha, \beta \rangle$

(1) $\langle \beta, \alpha \rangle = \overline{\langle \alpha, \beta \rangle}$

(2)

(3) $, c \in \mathbb{C}$

(4)

复内积空间, 有限维酉空间

注: $\langle \beta, k\alpha \rangle = \bar{k} \langle \alpha, \beta \rangle$

theorem: V 为实或复内积空间, $\alpha, \beta \in V$, c 为复常数

(1) $\|\alpha + \beta\| = \|\beta + \alpha\|$

(2) $|\langle \alpha, \beta \rangle| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$ Cauchy-Schwarz 不等式 (proof)

(3) $\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$

(proof)

例题: 1. $(\sum x_i y_i)^2 \leq (\sum x_i^2) \cdot (\sum y_i^2)$

2. $[\int_a^b f(x) g(x) dx]^2 \leq \int_a^b |f(x)|^2 dx \cdot \int_a^b |g(x)|^2 dx$ (proof)

上2 内积的表示和正交基

(only consider limited space situation)

V 为欧式空间(酉空间) $v_1 \sim v_n$ 为 V 一组基, 则内积为 $\langle v_i, v_j \rangle = g_{ij}$ ($i, j = 1 \sim n$)

对 V 中 V 个向量 $\alpha = a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_n v_n$ $\beta = b_1 v_1 + \dots + b_n v_n$

$$\langle \alpha, \beta \rangle = (\sum a_i v_i, \sum b_j v_j) = \sum_{i,j=1}^n a_i b_j g_{ij}$$

$$\langle \alpha, \beta \rangle = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} g_{11} & g_{12} & \dots & g_{1n} \\ g_{21} & g_{22} & \dots & g_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ g_{n1} & g_{n2} & \dots & g_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

G

G is called $v_1 \sim v_n$ 的 Gram 矩阵 / 度量矩阵

内积在给定基下(酉空间)的表示: $\langle \alpha, \beta \rangle = X^* G Y$ (X, Y 为 α, β 在给定基下的坐标向量)

G 为正定矩阵:
 1. $\langle v_i, v_i \rangle = \langle v_i, v_i \rangle > 0$ 为非负数
 2. \forall 非零向量 α , 总有 $\langle \alpha, \alpha \rangle > 0$, 故 $X^* G X > 0$

(酉空间)的表示: $\langle \alpha, \beta \rangle = X^* H Y$

H 为正定 Hermitian 矩阵: $b_{ij} = \overline{a_{ji}}$ 为非共轭矩阵

def: set $e_1 \sim e_n$ 为 n 维内积空间 V 的一组基, 若 $e_i \perp e_j$ / $\langle e_i, e_j \rangle = 0$, 对 $i \neq j$ 成立

该组基 is called V 的一组正交基, 若 V 的正交基长度归一, 则正交基为 标准正交基

线性无关 \rightarrow 正交

lemma: 内积空间 V 中 n 组两两正交的非零向量 必线性无关 (Proof)

theorem: V 为内积空间, $u_1 \sim u_m$ 为 V 中 m 个线性无关向量, 则在 V 中 \exists 两两正交向量 $v_1 \sim v_m$

$$L(v_1 \sim v_m) = L(u_1 \sim u_m)$$

$$v_{i+1} = u_{i+1} - \sum_{j=1}^i \frac{\langle u_{i+1}, u_j \rangle}{\langle u_j, u_j \rangle} u_j$$

✓ \star (Gram-Schmidt 方法) 得到一组标准正交基. (Proof)

corollary: 在一有限维内积空间均有标准正交基

set $(e_1 \sim e_n)$ 和 $(\eta_1 \sim \eta_n)$ 为 n 维内积空间 V 的 2 组 标准正交基

set $A = (a_{ij})$ 与 $B = (b_{ij})$ 分别为其度量矩阵, P 为它们之间过渡矩阵

$$\text{有 } (\eta_1 \sim \eta_n) = (e_1 \sim e_n) P \quad (e_1 \sim e_n) \underline{P} \underline{B} \underline{P}^{-1} (e_1 \sim e_n)$$

$$(e_1 \sim e_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix} = A \quad P B P^{-1} = A \quad A \cdot B = E$$

A

故 $P^{-1} = E$

$$(e_1 \sim e_n) \begin{pmatrix} b_{11} & \dots & b_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \dots & b_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix} = B$$

def: if $A \in M_n(\mathbb{R})$ 且 $A^T A = I$, 称 A 为正交矩阵

theorem: 设 $\{\alpha_i\}_{i=1}^n$ 和 $\{\beta_j\}_{j=1}^n$ 为 n 维欧氏空间 V 的两组基, A 与 B 分别为度量矩阵.

它们之间过渡矩阵为 P

- 1) A, B 为标准正交基, 则 P 为正交矩阵
- 2) $A = I_n, P^T P = I_n$, 则 $B = I_n$
- 3) $B = I_n, P^T P = I_n$, 则 $A = I_n$

正交矩阵性质: 1) $A^T A = I_n \Leftrightarrow A^T = A^{-1}$ ✓

2) A, B 为正交矩阵, AB 为正交矩阵 (按 def 容易证明)

3) $AA^T = I_n$, A 的行向量 向量为标准正交基

推论: 上三角阵为正交阵 \Leftrightarrow 主对角元素为±1 的对角阵

\Leftarrow : trial \Rightarrow 不妨设 A 为上三角阵 $AA^T = I$

9.3 伴随

线性算子

设 V 为 n 维内积空间, 取 V 的一组标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, 假设 φ 为 V 上的线性变换, 且在这组基下矩阵为 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$

不妨设 $\alpha = \frac{1}{\sqrt{n}}(a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, $\beta = \frac{1}{\sqrt{n}}(b_1, b_2, \dots, b_n)^T$, 记 $x = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, $y = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$ 分别为 α, β 的坐标向量

$$(\varphi(\alpha), \beta) = (Ax)^T y = x^T (A^T y) = (\alpha, \varphi^*(\beta)) \text{ 对 } \forall \alpha, \beta \in V \text{ 成立}$$

def: 设 V 为 n 维内积空间, φ 为 V 上的线性变换, \exists 上唯一的线性变换 φ^* st. $\forall \alpha, \beta \in V$ 成立 (唯一性 P.M.F.).

$$(\varphi(\alpha), \beta) = (\alpha, \varphi^*(\beta))$$

theorem: V 为 n 维内积空间, $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 为 V 的一组标准正交基, V 上线性算子 φ 在该基下矩阵为 A $\left\{ \begin{array}{l} V \text{ 为酉空间, } \varphi^* \text{ 的表示矩阵为 } (\bar{A})^T \\ V \text{ 为欧氏空间, } \varphi^* \text{ 的表示矩阵为 } A^T \end{array} \right.$

prop: V 为 n 维内积空间, φ 为 V 上线性算子

1) 若 U 为 φ 的不变子空间, U^\perp 为 φ^* 的不变子空间 (prop).

2) 若 φ 的全体特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 则 φ^* 全体特征值为 $\bar{\lambda}_1, \dots, \bar{\lambda}_n$

5.3 欧氏空间的同构

theorem: ψ 为欧氏空间上线性变换

ψ 为正交变换 $\Leftrightarrow \psi$ 非异且 $\psi^T = \psi^{-1}$

设 V 为 n 维欧氏空间, $\{v_1, \dots, v_n\}$ 为 V 的一组标准正交基
全 $\psi: V \rightarrow \mathbb{R}^n$ 的线性映射
 \mathbb{R}^n 为 n 维实列向量空间, 其内积为标准正交基

$$x \in V, x = \sum_{i=1}^n x_i v_i \quad \psi(x) = (x_1, \dots, x_n)^T$$

def: V 与 U 为域 K 上的欧氏空间, $\psi: V \rightarrow U$ 的线性映射, 若 $\forall x, y \in V$ 有 $(\psi(x), \psi(y)) = (x, y)$

ψ 为 $V \rightarrow U$ 保持内积的线性映射, 则 ψ 作为线性映射为同构, ψ is $V \rightarrow U$ 的保积同构 $V \cong U$

线性空间 $(V, +, \cdot)$

注: 1) 若 ψ 作为线性映射为同构, 则 ψ 为双射。若 ψ 作为线性映射保持内积, 则 ψ 为单射

2) 保持内积的同构关系为一个等价关系

欧氏空间 $(V, +, \cdot, (\cdot, \cdot))$

3) 若 ψ 为保持迹数的线性映射, 则 ψ 保持内积 $(x, y) = \frac{1}{2} \|x+y\|^2 - \frac{1}{2} \|x-y\|^2$

可用内积推出

theorem: A 为 n 阶某 (复) 矩阵, A 可分解为 $A = QR$

Q 一正交 (酉) 矩阵 R 一对角元素均为正的上三角阵

(A 计非异, 分解唯一). (pmf)

theorem: 1. n 维欧氏空间 V 同构于 \mathbb{R}^n (标准内积)

2. 2 个欧氏空间 V 与 U 同构 $\Leftrightarrow \dim V = \dim U$

proof: 取 V 的一组标准正交组 $\{e_1, \dots, e_n\}$, 存线性映射 $\sigma: V \rightarrow \mathbb{R}^n$
 $x \mapsto x$

$$\forall x \in V, \exists \alpha = (a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \quad x = (x_1, \dots, x_n)^T \quad \sigma \text{ 为同构映射}$$

$$\forall \beta \in V, \sigma(\beta) = y \in \mathbb{R}^n \quad (\sigma(\alpha), \sigma(\beta)) = (x, y) = \sum x_i y_i$$

$$(x, y) = \sum x_i y_i = \sum x_i y_i$$

5.4 正交变换

def: V 为欧氏空间, α 为 V 上保持内积的线性变换, α is called 正交变换/正交算子

$$\alpha \in \text{Hom}(V, V) \quad (\alpha\alpha, \alpha\beta) = (\alpha, \beta) \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

theorem: V 为 n 维欧氏空间, $\alpha \in \text{Hom}(V, V)$, 下列条件等价

1) α 为正交变换

$$2) \|\alpha\alpha\| = \|\alpha\|$$

(Proof)

3) $e_1 \dots e_n$ 为 V 的标准正交基, $\alpha e_1 \dots \alpha e_n$ 为 V 的标准正交基

4) α 在标准正交基下矩阵为正交矩阵

theorem: 1. α 为正交变换, α 为 V 上同构映射

Proof: 1. 先证单射 2. 单射 3. 秩零定理

2. α 正交, β 正交, 则 $\alpha\beta$ 正交

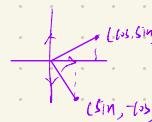
3. α 正交, $e_1 \dots e_n$ 为标准正交基, 若 $\alpha(e_1 \dots e_n) = (e_1 \dots e_n)\alpha$, 则 $\alpha^T \alpha = E$ 且 $|\alpha| = \pm 1$

$$R^T = \text{orthogonal matrix} \quad \begin{cases} a: \begin{bmatrix} c & -s \\ s & c \end{bmatrix} & \text{即时旋转/轴旋转} \\ c: \begin{bmatrix} c & s \\ s & c \end{bmatrix} & \text{失反射/再旋转} \end{cases}$$

$$R^T = \text{orthogonal matrix} \quad M = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}$$

$$M = \begin{cases} \text{SOS} & \text{proper rotation} \quad \det=1 \\ \text{SIS} & \text{improper rotation} \quad \det=-1 \end{cases}$$

(课件知识点拓展)



矩阵分解:

- 1) QR 分解 $M = Q R$ (QR 正交 / R 上三角)
- 2) 特异值分解 $M = U \Sigma V^T$ (U,V 正交 / 工具矩阵)
- 3) 潜分解 $S = Q \Lambda Q^T$ (Q 正交, \Lambda 对角)
- 4) 极分解 $M = Q S$ (Q 正交, S 对称非负)

上5 欧氏空间的子空间

def: set U 为 V 的子空间, 令 $U^\perp = \{v \in V \mid (v, u) = 0\}$ means $v \in U$ 时有 $(v, u) = 0$

$$(U^\perp \text{ 为 } V \text{ 的子空间, 称为 } U \text{ 的正交补空间})$$

$$y = y_1 + y_2, y_2 \in U^\perp \text{ 时有 } y = 0$$

$$(y, v) = 0 \quad (v \in U, v \neq 0)$$

theorem: V 为 n 维内积空间, 则有

- 1) $V = U \oplus U^\perp$
- 2) U 的 V -组标准正交基均可扩张为 V 的一组标准正交基

theorem: V 为 n 维内积空间, $V_1 \sim V_k$ 为 V 的子空间, $\forall \alpha \in V_1, \beta \in V_j$ 均有 $(\alpha, \beta) = 0$ 称 V_1 和 V_j 正交

if $V = \sum V_i$ 且 V_i 两两正交, 称 V 为 $V_1 \sim V_k$ 正交和, 记为 $V = V_1 \perp V_2 \perp \dots \perp V_k$

def: set V_1, V_2 为欧氏空间 V 的 2 个子空间, if $\forall \alpha \in V_1, \beta \in V_2 \Rightarrow (\alpha, \beta) = 0$

称 V_1 与 V_2 正交, 记 $V_1 \perp V_2$

theorem: 设 $V_1 \sim V_k$ 为 V 的子空间, $V_1 \perp V_j$, $V_i \perp V_j$, 有 $V_1 \oplus \dots \oplus V_k$ (proof)



$$\begin{aligned} &\text{0. 假设唯一性} \\ &D = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n ((\alpha_i, \beta_i))^2 \geq 0 \quad ((\alpha_i, \beta_i))^2 \geq 0 \quad \forall i \in \mathbb{N} \\ &\text{故} D \geq 0 \quad D = 0 \Leftrightarrow \forall i \in \mathbb{N} \quad (\alpha_i, \beta_i) = 0 \end{aligned}$$

Bessel 不等式: $V \sim V_m$ 为内积空间 V 中正交非零向量组, $y \in V$ 中任一向量, 则 $\sum_{i=1}^m \frac{|(y, v_i)|^2}{\|v_i\|^2} \leq \|y\|^2$
 $L =$ 成立 while $y \in V_1 \sim V_m$ 为成空间

def: set $V = V_1 \perp V_2 \perp \dots \perp V_k$, V 上的线性变换 E_i ($i=1 \dots k$)

$$\text{if } v = \sum_{i=1}^k v_i, \text{ 令 } E_i(v) = v_i,$$

则 E_i 为 V 上线性变换且 $E_i^2 = E_i$, $E_i E_j = 0$ ($i \neq j$), $E_i + \dots + E_k = I_V$

线性变换 E_i 是 called V 到 V_i 上的正交投影

theorem: U 为内积空间 V 的子空间, $V = U \perp U^\perp$; E 为 V 到 U 正交投影

$$\forall \alpha \in V \text{ 有 } (E(\alpha), \beta) = (\alpha, E(\beta))$$

def: 设 V_1, V_2 为欧氏空间 V 的子空间, 有 $V_1 \perp V_2$, $V = V_1 \oplus V_2$,

称 V_1 与 V_2 互为正交补空间。

Proof

theorem: V 中每一个子空间 V_i 均有唯一的正交补空间 (补空间不是唯一的)



theorem: (正交补的求法) $V_i^\perp = \{\beta \in V \mid \beta \perp V_i\}$

5.6 实对称矩阵的标准型

二次型 section: if $A \in K^{n \times n}$ (or $C^{n \times n}$) 为一个 n 阶对称阵, 必 $\exists K^{n \times n}$ 上的 可逆矩阵 P , st. $P^T A P = \Lambda$

实对称矩阵标准型 section: if $A \in K^{n \times n}$ (or $C^{n \times n}$) 为 n 阶对称阵, 必 $\exists K^{n \times n}$ 的 正交矩阵 P , st. $P^T A P = \Lambda$

def: if $\alpha \in \text{Hom}(V, V)$, V 为欧氏空间, 有 $(\alpha\alpha, \beta) = (\alpha, \alpha\beta)$ $\forall \alpha, \beta \in V$ 称 α 为 对称变换

finished theorem: if $\alpha \in \text{Hom}(V, V)$, V 为 n 阶 欧氏空间, 则 α 为对称变换 $\iff \alpha$ 在标准正交基下矩阵为实对称阵



且 $\alpha(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} a_{11} & & \\ & \ddots & \\ & & a_{nn} \end{pmatrix}$, 其中 $a_{ij} = a_{ji}$

$$(\alpha x_1, x_2) = (a_{11}x_1, a_{21}x_1, \dots, a_{n1}x_1) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = a_{12}x_1, \text{ 同理可得 } (x_i, a_{ij}x_j) = a_{ij}$$

α 为对称变化, 故 $a_{ij} = a_{ji}$

$$x = (x_1, \dots, x_n)^T \quad y = (y_1, \dots, y_n)^T$$

$$(\alpha\alpha, \beta) = (\alpha, \alpha\beta) \Leftrightarrow (\alpha((x_1, \dots, x_n)x), (x_1, \dots, x_n)y) = ((x_1, \dots, x_n)x, \alpha((x_1, \dots, x_n)y))$$

$$\alpha = (x_1, \dots, x_n)x \quad \beta = (x_1, \dots, x_n)y \quad (\alpha((x_1, \dots, x_n)x), (x_1, \dots, x_n)y) = a_{11}x_1y_1 \quad ((x_1, \dots, x_n)x, \alpha((x_1, \dots, x_n)y)) = a_{11}x_1y_1$$

① A 为实

② $\text{Ad} = \text{Id}$ $\alpha \in K^n$

③ n 线无关

lemma: 1. if A 为实对称矩阵, 则 A 的 特征值 为 实数 (Proof)

finished 2. $\alpha \in \text{Hom}(V, V)$, V 为 n 维 欧氏空间, $(\alpha\alpha, \beta) = (\alpha, \alpha\beta)$ $\forall \alpha, \beta \in V \Rightarrow \exists r \in V$ st. $\alpha f = \lambda f$, $\lambda \in K$

finished 3. 对称变换的属于不同特征值的特征向量 正交

finished 4. α 为 n 维 欧氏空间上 对称变换, 计 V_1 为 α 的 不变子空间, 则 V_1^\perp 也是 α 的 不变子空间

Theorem: $A \in \text{Hom}(V, V)$, V 为 n 维欧氏空间, 若 $(Aa, b) = (a, Ab)$ 则可找到一组标准正交基 $a_1 \sim a_n$ st.

$$A(a_1, \dots, a_n) = (a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

巧妙

proof.

推论: $A \in \text{Hom}(V, V)$, V 为 n 维欧氏空间, $\xi_1 \sim \xi_n$ 为 V 的一组基, $A(\xi_1 \sim \xi_n) = (\xi_1 \sim \xi_n) A$

i) A 为实对角矩阵, A 有 n 特征向量, 构成 V 的标准正交基

ii) 若该组基为标准正交基, 且 A 为对称变换, 则 A 为实对称矩阵, \exists 一组标准正交基 $a_1 \sim a_n$ st.

$$A(a_1 \sim a_n) = (a_1 \sim a_n) \underbrace{\begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}}_B \quad PAP = B \quad (a_1 \sim a_n) = (a_1 \sim a_n) P$$

1) 逆矩阵 P 为正交矩阵

2) A 正相似于实对角阵

3) A 有 n 特征向量构成 V 的标准正交基

4) A 的所有特征值代数 = 几重

$$\text{if } (\eta_1 \sim \eta_n) = (\eta_1 \sim \eta_n) A \quad \exists \text{ 正交矩阵 } P \text{ st. } PAP = A$$

$$\text{构造 } (\xi_1 \sim \xi_n) = (\eta_1 \sim \eta_n) P$$

$$A(\xi_1 \sim \xi_n) = (\xi_1 \sim \xi_n) PAP = (\xi_1 \sim \xi_n) A \quad \text{if } (\xi_1 \sim \xi_n) = (\xi_1 \sim \xi_n) A \\ = (\eta_1 \sim \eta_n) P \cdot A$$

$$A(\eta_1 \sim \eta_n) P \\ = (\eta_1 \sim \eta_n) AP$$

$$PA = AP \\ = PAP$$

$\dim V = 4 \quad A \in \text{Hom}(V, V) \quad \xi_1 \sim \xi_4$ 为 V 的一组标准正交基

$$A(\xi_1, \xi_2, \xi_3, \xi_4) = (\xi_1, \xi_2, \xi_3, \xi_4) \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}}_A$$

标准基 $\eta_1 \sim \eta_4$ st. $A(\eta_1 \sim \eta_4) = (\eta_1 \sim \eta_4) B$, B 为对角阵

Step 1: 手写特征值, 填出特征向量见 \star [填写 可逆矩阵 $P(\xi_1, \xi_2, \xi_3, \xi_4)$ st. $PAP = A$]

Step 2: 将 $\xi_1 \sim \xi_4$ 正交化, 再标准化, 得正交矩阵 Q st. $Q^T A Q = I$

$$\text{解 } |A - \lambda E| = 4 - \lambda^2(2 + \lambda) \quad \lambda_1 = \lambda_2 = -2 \quad \lambda_3 = \lambda_4 = 1$$

$$\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = -1 \text{ 时}$$

$$A - \lambda E = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$g_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, g_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, g_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$g_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

对 g_1, g_2, g_3 进行正交化得

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

标准化得 $m_1 = m_2 = m_3$

$$m_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}v_1, m_2 = \frac{\sqrt{2}}{2}v_2, m_3 = \frac{\sqrt{3}}{2}v_3$$

$$m_4 = \frac{1}{\sqrt{2}}v_4$$

$$A - \lambda E = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

$$g_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

对 g_1, g_2, g_3 与 g_4 互换, 故对称单化得

$$m_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\text{故 } Q = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{\sqrt{3}}{2} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

$$Q^T A Q = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & -3 \end{pmatrix}$$

$$Q^T A Q = I$$