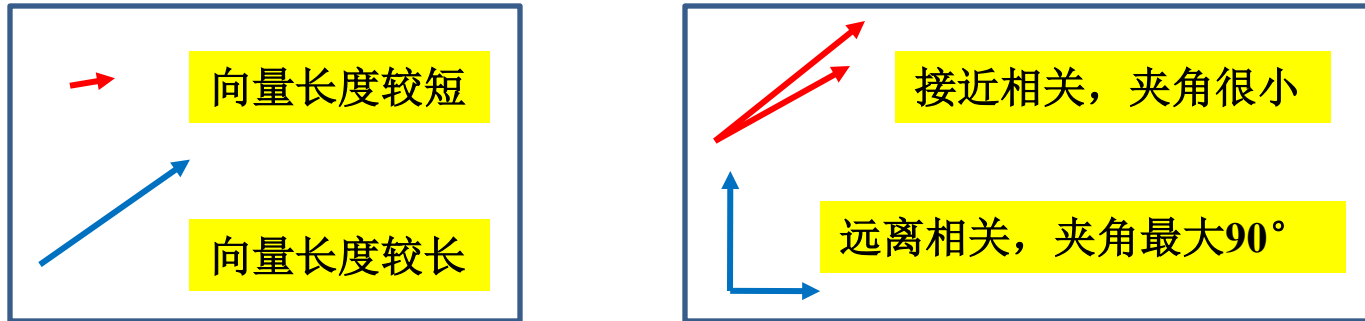


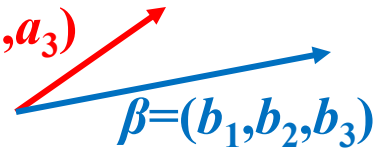
4.4 正交矩阵与施密特正交化方法

两个向量，除了线性相关、线性无关，还需要其它更多的信息，如向量长度，它们相关或无关的程度(接近相关还是远离相关)。



从二维、三维向量的长度、夹角关系我们知道可以用向量的内积来表示向量的长度和两个向量之间的夹角。

右图两个向量内积为： $(\alpha, \beta) = a_1b_1 + a_2b_2 + a_3b_3$ 。
长度： $|\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 夹角： α, β 夹角 $= \arccos((\alpha, \beta) / (|\alpha| \cdot |\beta|))$



定义4.4.1 (向量内积) 设 α, β 为 n 维向量，用列向量表示为 $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$. 若 α, β 为实向量，则称 $a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$ 为 α, β 的**实内积**；若 α, β 为复向量，则称 $a_1\bar{b}_1 + a_2\bar{b}_2 + \dots + a_n\bar{b}_n$ 为 α, β 的**复内积**；统称为向量的**内积**，记为 (α, β) ，并称 $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 为向量的**长度或模**；称模为1的向量为**单位向量**。

显然，实向量 α, β 的内积 $(\alpha, \beta) = \alpha^T \beta$ ；复向量 α, β 的内积 $(\alpha, \beta) = \alpha^T \bar{\beta}$ 。

实内积的基本性质:

$$(1) (\alpha, \beta) = (\beta, \alpha);$$

$$(2) (k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta);$$

$$(3) (\alpha + \gamma, \beta) = (\alpha, \beta) + (\gamma, \beta);$$

$$(4) (\alpha, \alpha) \geq 0; (\alpha, \alpha) = 0 \text{ 当且仅当 } \alpha = \theta.$$

定义4.4.2 (向量夹角、向量正交) 若 $(\alpha, \beta) = 0$, 则称 α 和 β 正交或垂直. 若 α, β 均为非零实向量, 则称 $\arccos(\frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|})$ 为向量 α 和 β 的夹角.

显然, θ 与任意向量正交. 另外定义向量夹角的依据为

$$0 \leq \left\| \frac{1}{\|\alpha\|} \alpha \pm \frac{1}{\|\beta\|} \beta \right\|^2 = \left(\frac{1}{\|\alpha\|} \alpha \pm \frac{1}{\|\beta\|} \beta, \frac{1}{\|\alpha\|} \alpha \pm \frac{1}{\|\beta\|} \beta \right) = 2 \pm 2 \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|}, \text{ 即 } \left| \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|} \right| \leq 1$$

例4.4.1 若有两个不同的实向量 α_1, α_2 满足 $\|\alpha_1\| = \|\alpha_2\| > 0$. 试证明 $\alpha_1 + \alpha_2$ 与 $\alpha_1 - \alpha_2$ 正交.

证明 由 $\|\alpha_1\| = \|\alpha_2\| > 0$ 可知 $(\alpha_1, \alpha_1) = (\alpha_2, \alpha_2) > 0$. 故有

$$(\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 - \alpha_2) = (\alpha_1, \alpha_1) + (\alpha_2, \alpha_1) - (\alpha_1, \alpha_2) - (\alpha_2, \alpha_2) = (\alpha_2, \alpha_1) - (\alpha_1, \alpha_2) = 0,$$

即 $\alpha_1 + \alpha_2$ 与 $\alpha_1 - \alpha_2$ 正交.

例4.4.2 方程组 $Ax=\theta$ 的解集即为与 A 的所有行向量正交的向量的集合.

解 将 A 写成按行分块的形式, $A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix}$, 则 $Ax=\theta$ 即 $Ax = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} \alpha_1^T x \\ \vdots \\ \alpha_n^T x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$,

于是 $(\alpha_i, x) = \alpha_i^T x = 0, i=1, 2, \dots, n$.

定义4.4.3 (正交向量组、法正交组) 若一个不含零向量的向量组中的向量两两正交, 则称该向量组为**正交向量组**; 若一个正交向量组中的向量均为单位向量, 则该向量组称为**标准正交向量组**, 简称**法正交组**.

例4.4.3 易验证 \mathbf{R}^n 中的基本向量组 e_1, e_2, \dots, e_n 是法正交组.

定理4.4.1 正交向量组必线性无关.

说明 设 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = \theta$. 则 $(k_1\alpha_1 + \dots + k_m\alpha_m, \alpha_i) = (\theta, \alpha_i) = 0$,
又 $(k_1\alpha_1 + \dots + k_m\alpha_m, \alpha_i) = k_1(\alpha_1, \alpha_i) + \dots + k_m(\alpha_m, \alpha_i) = k_i(\alpha_i, \alpha_i) = k_i\|\alpha_i\|^2 \Rightarrow k_i = 0$

正交组的用途: 快速求出 β 表示成 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的线性组合.

例 将 β 表示成 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 的线性组合, 其中

$$\beta = (-5, 5, -2)^T, \alpha_1 = (1, 2, -2)^T, \alpha_2 = (2, -2, -1)^T, \alpha_3 = (2, 1, 2)^T.$$

常规解法: $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + x_3\alpha_3 = \beta$, 解一个方程组.

利用正交组解法($\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 正交): $x_i(\alpha_i, \alpha_i) = (x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + x_3\alpha_3, \alpha_i) = (\beta, \alpha_i)$,

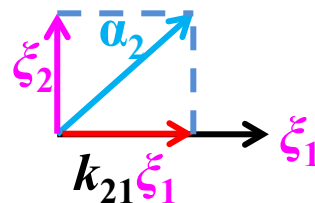
易求 $(\alpha_i, \alpha_i) = 9, 9, 9, (\beta, \alpha_i) = 9, -18, -9$, 于是 $x_i = 1, -2, -1$.

无关组组合出正交组 — 施密特正交化

定理4.4.2 (施密特(Schmidt)正交化) 由线性无关向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 可构造出与之等价的正交向量组 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$. 并且 ξ_i 可以表示成 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i, i=1, 2, \dots, n$ 的线性组合.

说明:

$$\alpha_1 \quad \xi_1 = \alpha_1 \neq \theta \quad \longrightarrow \quad \xi_1 = \alpha_1$$

$$\alpha_2 \quad \xi_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} \xi_1$$


$$(\xi_2, \xi_1) = (\alpha_2, \xi_1) - \frac{(\alpha_2, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} (\xi_1, \xi_1) = (\alpha_2, \xi_1) - (\alpha_2, \xi_1) = 0$$

$$\xi_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} \xi_1 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} \alpha_1 = \theta \text{ 相关矛盾}$$

$$\alpha_3 \quad \xi_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} \xi_1 - \frac{(\alpha_3, \xi_2)}{(\xi_2, \xi_2)} \xi_2$$

... ..

$$\alpha_i \quad \xi_i = \alpha_i - \frac{(\alpha_i, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} \xi_1 - \dots - \frac{(\alpha_i, \xi_k)}{(\xi_k, \xi_k)} \xi_k - \dots - \frac{(\alpha_i, \xi_{i-1})}{(\xi_{i-1}, \xi_{i-1})} \xi_{i-1}$$

$$\begin{aligned} (\xi_i, \xi_k) &= (\alpha_i, \xi_k) - \frac{(\alpha_i, \xi_1)}{(\xi_1, \xi_1)} (\xi_1, \xi_k) - \frac{(\alpha_i, \xi_2)}{(\xi_2, \xi_2)} (\xi_2, \xi_k) \\ &\quad - \dots - \frac{(\alpha_i, \xi_k)}{(\xi_k, \xi_k)} (\xi_k, \xi_k) - \dots - \frac{(\alpha_i, \xi_{i-1})}{(\xi_{i-1}, \xi_{i-1})} (\xi_{i-1}, \xi_k) \\ &= (\alpha_i, \xi_k) - 0 - 0 - \dots - \frac{(\alpha_i, \xi_k)}{(\xi_k, \xi_k)} (\xi_k, \xi_k) - \dots - 0 = 0 \end{aligned}$$

$$\xi_i = \alpha_i - k_{i1} \xi_1 - \dots - k_{ik} \xi_k - \dots - k_{i,i-1} \xi_{i-1}$$

$$= \alpha_i - t_{i1} \alpha_1 - \dots - t_{ik} \alpha_k - \dots - t_{i,i-1} \alpha_{i-1}$$

$$= -t_{i1} \alpha_1 - \dots - t_{ik} \alpha_k - \dots - t_{i,i-1} \alpha_{i-1} + \alpha_i = \theta \text{ 相关矛盾}$$

施密特(Schmidt)正交化说明 用构造法.

第一步, 取 $\xi_1 = \alpha_1 \neq \theta$.

第二步, 取 $\xi_2 = \alpha_2 - k_{21}\xi_1 = \alpha_2 - k_{21}\alpha_1$, 要满足 ξ_1, ξ_2 构成正交组, 即满足: $\xi_2 \neq \theta$; $(\xi_2, \xi_1) = 0$

(1) 若 $\xi_2 = \theta$, 则 $\xi_2 = \alpha_2 - k_{21}\alpha_1 = \theta$, 即 α_1, α_2 线性相关, 矛盾.

(2) $(\xi_2, \xi_1) = (\alpha_2, \xi_1) - k_{21}(\xi_1, \xi_1) = 0$, 只要取 $k_{21} = (\alpha_2, \xi_1) / (\xi_1, \xi_1)$.

依次下去到第 i 步之前, 则我们已经由 $\alpha_1, \dots, \alpha_{i-1}$ 构造出等价正交组 ξ_1, \dots, ξ_{i-1} 且 ξ_k 可表示成 $\alpha_1, \dots, \alpha_k, k=1, 2, \dots, i-1$ 的线性组合.

第 i 步, 取 $\xi_i = \alpha_i - k_{i1}\xi_1 - k_{i2}\xi_2 - \dots - k_{i,i-1}\xi_{i-1}$,

要求满足 $\xi_1, \dots, \xi_{i-1}, \xi_i$ 构成正交组, 需 $\xi_i \neq \theta$; $(\xi_i, \xi_k) = 0, k=1, \dots, i-1$

(1) 若 $\xi_i = \theta$, 因为 ξ_k 可以表示成 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 的线性组合, 则

$\xi_i = \alpha_i - k_{i1}\xi_1 - \dots - k_{i,i-1}\xi_{i-1} = \alpha_i - t_{i1}\alpha_1 - \dots - t_{i,i-1}\alpha_{i-1} = \theta$, 即 $\alpha_1, \dots, \alpha_i$ 线性相关, 矛盾.

(2) $(\xi_i, \xi_k) = (\alpha_i, \xi_k) - k_{i1}(\xi_1, \xi_k) - \dots - k_{i,i-1}(\xi_{i-1}, \xi_k) = (\alpha_i, \xi_k) - k_{ik}(\xi_k, \xi_k) = 0$,

只要取 $k_{ik} = (\alpha_i, \xi_k) / (\xi_k, \xi_k), k=1, 2, \dots, i-1$.

一直下去, 最后构成正交组 ξ_1, \dots, ξ_n . 等价性由 $\alpha_i = k_{i1}\xi_1 + \dots + k_{i,i-1}\xi_{i-1} + \xi_i$ 可知.

注 由无关组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 可构造出等价法正交组 β_1, \dots, β_n , 且 β_i 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_i$ 表示.

例4.4.4 将3个线性无关4维向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 标准正交化，其中

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

解 先正交化，令

$$\xi_1 = \alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \xi_1)}{\|\xi_1\|^2} \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{2}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\xi_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \xi_1)}{\|\xi_1\|^2} \xi_1 - \frac{(\alpha_3, \xi_2)}{\|\xi_2\|^2} \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{1}{1} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ 1 \\ -1/2 \end{pmatrix}.$$

再单位化，

$$\beta_1 = \frac{1}{\|\xi_1\|} \xi_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \xi_1 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}, \quad \beta_2 = \frac{1}{\|\xi_2\|} \xi_2 = \xi_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \beta_3 = \frac{1}{\|\xi_3\|} \xi_3 = \sqrt{\frac{2}{3}} \xi_3 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{6} \\ 0 \\ 2/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{6} \end{pmatrix}.$$

得标准正交向量组为 $\{\beta_1, \beta_2, \beta_3\}$.

定义4.4.4 (正交矩阵) 若实方阵 A 满足 $A^T A = E$, 则称 A 为正交矩阵.

注 若 A, B 是同阶的正交矩阵, 则 AB 也是正交矩阵.

$$(AB)^T AB = B^T A^T AB = B^T E B = B^T B = E$$

下面的矩阵都是正交矩阵:

$$E = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & \ddots \\ & & & 1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}.$$

例4.4.5 设 $A = E - 2vv^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 其中 $v \in \mathbb{R}^n, v^T v = 1$. 验证 A 是对称矩阵和正交矩阵. 且当 $\|p\| = \|q\|, p \neq q, p, q \in \mathbb{R}^n, v = (1/\|p-q\|)(p-q)$ 时, 有 $Ap = q, Aq = p$.

解 因为 $A^T = (E - 2vv^T)^T = E - 2(vv^T)^T = E - 2vv^T = A$,
 $A^T A = (E - 2vv^T)^T (E - 2vv^T) = E - 2vv^T - 2vv^T + 4v(v^T v)v^T = E$,
 所以 A 为对称和正交矩阵.

当 $v = (1/\|p-q\|)(p-q)$ 时, 有

$$\begin{aligned} Ap &= (E - \frac{2}{\|p-q\|^2} (p-q)(p-q)^T) p = p - \frac{2}{(p-q)^T (p-q)} (p-q)(p^T p - q^T p) \\ &= p - 2 \frac{(p^T p - q^T p)}{2(p^T p - q^T p)} (p-q) = p - (p-q) = q. \quad \text{同理有 } Aq = p. \end{aligned}$$

$$p^T p - q^T p - p^T q + q^T q = p^T p - q^T p - q^T p + p^T p$$

正交矩阵的性质

定理4.4.3 对于方阵 A ，下列条件互为等价：

- (1) A 为正交矩阵 ($A^T A = E$) ;
- (2) $A^T = A^{-1}$;
- (3) $AA^T = E$;
- (4) A 的列向量构成标准正交列向量组;
- (5) A 的行向量构成标准正交行向量组.

说明：

$$A^T A = E \iff A^{-1} = A^T \iff AA^T = E$$

$$A^T A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \alpha_1 & \alpha_1^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_1^T \alpha_n \\ \alpha_2^T \alpha_1 & \alpha_2^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_2^T \alpha_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_n^T \alpha_1 & \alpha_n^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_n^T \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

$$\iff \begin{cases} \alpha_i^T \alpha_i = 1, & \text{单位向量} \\ \alpha_i^T \alpha_j = 0, & \text{向量正交} \end{cases}$$

$$AA^T = E \iff A^T \text{行法正交}$$

定理4.4.4 设 A 为 n 阶正交矩阵, λ 为 A 的特征值, α 为 n 维列向量, 则有

- (1) $|A|^2=1$;
- (2) $(A\alpha)^T(\overline{A\alpha}) = \alpha^T \overline{\alpha}$;
- (3) $|\lambda|=1$.

说明:

$$A^T A = E$$

$$|A|^2 = |A||A| = |A^T||A| = |A^T A| = |E| = 1.$$

$$(A\alpha)^T \overline{(A\alpha)} = \alpha^T A^T \overline{(A\alpha)} = \alpha^T (A^T A) \overline{\alpha} = \alpha^T E \overline{\alpha} = \alpha^T \overline{\alpha}.$$

$$\left. \begin{array}{l} (A\xi)^T \overline{(A\xi)} = (\lambda\xi)^T \overline{(\lambda\xi)} = \lambda\xi^T (\overline{\lambda\xi}) = |\lambda|^2 \xi^T \overline{\xi} \\ (A\xi)^T \overline{(A\xi)} = \xi^T \overline{\xi} \neq 0 \end{array} \right\} \Rightarrow |\lambda|^2 = 1$$

4.5 实对称矩阵的对角化

实对称矩阵: $A^T=A$, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

- 实对称矩阵一定可以对角化
- 与实对称矩阵相似的对角矩阵是实对角矩阵（对角元为实数）
- 存在正交的相似变换矩阵，使得实对称矩阵对角化

后两条隐含了如下含义：

- 实对称矩阵的特征值都是实数
- 实对称矩阵属于不同特征值的特征向量正交

第一条表示的是：

- 对任意特征值 λ ，有 $r(\lambda E - A) + \lambda$ 的重数 = n (矩阵阶数)

实对称矩阵特征值与特征向量

定理4.5.1 实对称矩阵的特征值均为实数.

证明思路 $A\xi=\lambda\xi$,

考虑 $A\xi$, 凑成对称形式 $\bar{\xi}^T A\xi$, 于是

$$\bar{\xi}^T A\xi = \lambda \bar{\xi}^T \xi = \lambda \|\xi\|^2, \quad \bar{\xi}^T A\xi = (A^T \bar{\xi})^T \xi = (\overline{A\xi})^T \xi = \overline{\lambda \xi}^T \xi = \overline{\lambda} \bar{\xi}^T \xi = \overline{\lambda} \|\xi\|^2$$

则 $\lambda \|\xi\|^2 = \overline{\lambda} \|\xi\|^2$, 即 $\lambda = \overline{\lambda}$.

注意 当矩阵为实矩阵, 特征值也是实数时, 我们只考虑实的特征向量.

定理4.5.2 实对称矩阵的属于不同特征值的特征向量相互正交.

证明思路 $A\xi_1=\lambda_1\xi_1$, $A\xi_2=\lambda_2\xi_2$,

将 $A\xi_1, A\xi_2$ 凑成对称形式 $\xi_1^T A\xi_2 = \xi_2^T A\xi_1$ ($\because \xi_1^T A\xi_2 = (\xi_1^T A\xi_2)^T = \xi_2^T A^T \xi_1$)

于是 $\lambda_2 \xi_1^T \xi_2 = \lambda_1 \xi_2^T \xi_1 = \lambda_1 \xi_1^T \xi_2$, 则 $(\lambda_2 - \lambda_1) \xi_1^T \xi_2 = 0$, 即 $\xi_1^T \xi_2 = 0$.

实对称矩阵可对角化

引理4.5.3 设有实 n 维单位列向量 β , 则必能找到 $n-1$ 个向量与 β 一起构成由 n 个向量组成的标准正交向量组.

证明思路 用 $\beta, e_1, e_2, \dots, e_n$ 构成 n 个无关向量 $\beta, \alpha_2, \alpha_3, \dots, \alpha_n$,
利用施密特正交化方法标准正交化: $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \dots, \beta_n$, ($\beta_1 = \beta$).

定理4.5.4 若 A 是实对称矩阵, 则存在同阶的正交矩阵 P 使得 $P^T A P$ 是实对角矩阵, 从而实对称矩阵可对角化.

证明思路 数学归纳法: $m+1$ 阶矩阵 A , $Aq_1 = \lambda_1 q_1$, $Q_1 = (q_1, q_2, \dots, q_{m+1})$ 正交阵

$$Q_1^T A Q_1 = \begin{pmatrix} q_1^T \\ q_2^T \\ \vdots \\ q_{m+1}^T \end{pmatrix} A (q_1, q_2, \dots, q_{m+1}) = \begin{pmatrix} q_1^T \\ q_2^T \\ \vdots \\ q_{m+1}^T \end{pmatrix} (\lambda_1 q_1, Aq_2, \dots, Aq_{m+1}) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \dots & * \\ 0 & * & \dots & * \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & * & \dots & * \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & * & \dots & * \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & * & \dots & * \end{pmatrix}$$

进一步利用归纳假设: $Q_2^T B Q_2 = A$, B 为上述右下块, 则

矩阵对称

B 对称

$$P^T A P = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix}^T Q_1^T A Q_1 \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q_2^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \Lambda \end{pmatrix}, \text{ 其中 } P^T P = E$$

例4.5.1 设 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, 求正交矩阵 P , 使 $P^T A P$ 为对角矩阵.

解 由
$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -1 & -2 \\ -1 & \lambda - 3 & -1 \\ -2 & -1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda & 0 & -\lambda \\ -1 & \lambda - 3 & -1 \\ -2 & -1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = \lambda(\lambda - 2)(\lambda - 5),$$

解得特征值为 $\lambda = 5, 2, 0$.

对 $\lambda = 5$, 由 $\begin{pmatrix} 3 & -1 & -2 \\ -1 & 2 & -1 \\ -2 & -1 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 得特征向量 $\xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$.

对 $\lambda = 2$, 由 $\begin{pmatrix} 0 & -1 & -2 \\ -1 & -1 & -1 \\ -2 & -1 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 得特征向量 $\xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$.

对 $\lambda = 0$, 由 $\begin{pmatrix} -2 & -1 & -2 \\ -1 & -3 & -1 \\ -2 & -1 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 得特征向量 $\xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$.

由定理4.5.2知, ξ_1, ξ_2, ξ_3 已两两正交, 因此, 只要将他们单位化. 取

$$\eta_1 = \frac{1}{\sqrt{\xi_1^T \xi_1}} \xi_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \eta_2 = \frac{1}{\sqrt{\xi_2^T \xi_2}} \xi_2 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \eta_3 = \frac{1}{\sqrt{\xi_3^T \xi_3}} \xi_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

再令 $P = (\eta_1, \eta_2, \eta_3) = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{3} & -2/\sqrt{6} & 0 \\ 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$, 则有 $P^T P = E, P^T A P = P^{-1} A P = \text{diag}(5, 2, 0)$.

例4.5.2 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -2 & -2 & 4 \\ 2 & 4 & -2 \end{pmatrix}$, 求正交矩阵 P , 使 $P^T A P$ 为对角矩阵.

解 由 $|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda-1 & 2 & -2 \\ 2 & \lambda+2 & -4 \\ -2 & -4 & \lambda+2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda-1 & 2 & -2 \\ 2 & \lambda+2 & -4 \\ 0 & \lambda-2 & \lambda-2 \end{vmatrix} = (\lambda-2)^2(\lambda+7),$

解得特征值为 $\lambda=2$ (二重), -7 。

对 $\lambda=2$, 由 $\begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 2 & 4 & -4 \\ -2 & -4 & 4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 得线性无关特征向量 $\xi_1 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \xi_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$

标准正交化得 $\eta_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \eta_2 = \frac{1}{3\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix}.$

对 $\lambda=-7$, 由 $\begin{pmatrix} -8 & 2 & -2 \\ 2 & -5 & -4 \\ -2 & -4 & -5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 得单位特征向量 $\eta_3 = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix}.$

再令 $P = (\eta_1, \eta_2, \eta_3) = \frac{1}{3\sqrt{5}} \begin{pmatrix} -6 & 2 & -\sqrt{5} \\ 3 & 4 & -2\sqrt{5} \\ 0 & 5 & 2\sqrt{5} \end{pmatrix},$

则有 $P^T P = E, P^T A P = P^{-1} A P = \text{diag}(2, 2, -7).$

例4.5.3 设3阶实对称矩阵 A 的秩为2, $\lambda=6$ 为 A 的二重特征值, 若 $\alpha_1=(1,0,1)^T$, $\alpha_2=(1,3,-2)^T$ 都是 A 的属于 $\lambda=6$ 的特征向量, 求矩阵 A .

解 因为 $r(A)=2$, 所以 $|A|=0$, 故 $\lambda=0$ 为 A 的特征值.

设 α_3 是属于特征值0的特征向量, 则由 A 为实对称矩阵的性质

可知: α_3 与属于特征值6的特征向量 α_1, α_2 正交.

令 $\alpha_3=(x_1, x_2, x_3)^T$, 则由正交性得方程组
$$\begin{cases} (\alpha_1, \alpha_3) = x_1 + x_3 = 0, \\ (\alpha_2, \alpha_3) = x_1 + 3x_2 - 2x_3 = 0. \end{cases}$$

解此方程组可得基础解系: $\alpha_3=(-1,1,1)^T$. 现在我们有

$$A(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (6\alpha_1, 6\alpha_2, 0), \text{ 即 } A \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 6 & 0 \\ 0 & 18 & 0 \\ 6 & -12 & 0 \end{pmatrix}.$$

$$\text{故 } A = \begin{pmatrix} 6 & 6 & 0 \\ 0 & 18 & 0 \\ 6 & -12 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 6 & 6 & 0 \\ 0 & 18 & 0 \\ 6 & -12 & 0 \end{pmatrix} \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 5 & 1 & 4 \\ 1 & 2 & -1 \\ -3 & 3 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & -2 \\ 2 & -2 & 4 \end{pmatrix}.$$

补充例4M (习题四29*) 设 n 阶实对称矩阵 A 满足 $A^2=A$, 并设 $r(A)=r<n$,
证明 A 可以表示为 $A=UU^T$, 其中 $U \in \mathbb{R}^{n \times r}$, $U^T U = E_r$.

证 因为 $A^2=AA=A$, 此即 $A(\alpha_1, \dots, \alpha_n)=(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$, 其中 $A=(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$,
又 $r(A)=r(\alpha_1, \dots, \alpha_n)=r$, 故 A 有 r 个属于特征值1的无关特征向量,
标准正交化得 ξ_1, \dots, ξ_r , 并令 $U=(\xi_1, \dots, \xi_r)$, 易知 $U^T U = E_r$;
另外由 $r(A)=r < n$ 可得 $n-r$ 个属于特征值0的标准正交特征向量 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r}$,
并令 $V=(\eta_1, \dots, \eta_{n-r})$,
由 A 实对称可知 ξ_i 与 η_j 正交, 故 $Q=(U, V)=(\xi_1, \dots, \xi_r, \eta_1, \dots, \eta_{n-r})$ 为正交阵.
于是 $AQ=A(U, V)=(U, O)$, 于是 $A=(U, O)Q^T=(U, O)(U, V)^T=UU^T$, 且 $U^T U = E_r$.

补充例4N 设 A 是 n 阶实对称矩阵, 一定存在 n 阶实对称矩阵 B 使得 $B^3=A$.

证 因为 A 是 n 阶实对称矩阵, 故存在 n 阶正交矩阵 Q 使得 $Q^T A Q = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$.

令 $B = Q \begin{pmatrix} \sqrt[3]{\lambda_1} & & & \\ & \sqrt[3]{\lambda_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sqrt[3]{\lambda_n} \end{pmatrix} Q^T = Q D Q^T$, 则有 $B^T = B$, 且 $Q^T A Q = D^3$.

于是有 $B^3 = Q D (Q^T Q) D (Q^T Q) D Q^T = Q D^3 Q^T = Q (Q^T A Q) Q^T = A$.