



合肥工业大学  
HEFEI UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

## 线性代数

---

张神星 (合肥工业大学)

办公室: 翡翠科教楼 B1810 东

Email: [zhangshenxing@hfut.edu.cn](mailto:zhangshenxing@hfut.edu.cn)

课件地址: <https://zhangshenxing.github.io>

### 第三章 相似和合同

- ① 方阵的相似
- ② 实对称阵的正交合同
- ③ 实对称阵的合同

## 第一节 方阵的相似

- 特征值与特征向量
- 特征值和特征向量的性质
- 方阵的相似
- 相似矩阵的性质
- 相似对角化



设  $Ax = \lambda x$ , 则

$$(A - \lambda E)x = 0.$$

该方程有非零解当且仅当

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0.$$

注意到该行列式是  $\lambda$  的  $n$  次多项式, 最高项为  $(-1)^n \lambda^n$ . 称之为  $A$  的**特征多项式**.

## 特征值和特征向量的性质

在复数域中  $n$  次多项式总有  $n$  个根 (计算重数), 也就是说  $A$  的特征多项式可以写成

$$f(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda).$$

所以  $A$  的特征值有  $n$  个 (计算重数).

特征值和特征向量只对方阵存在, 且有如下性质:

- (1) 零向量不是特征向量;
- (2) 若  $x$  是对应  $\lambda$  的特征向量, 则它的非零倍也是;
- (3) 若  $x_1, x_2 \neq -x_1$  是对应  $\lambda$  的特征向量, 则  $x_1 + x_2$  也是;
- (4)  $|A| = 0 \iff 0$  是特征值;  $|A| \neq 0 \iff 0$  不是特征值;
- (5) 若  $n$  阶方阵  $A$  的各行元素之和为  $k$ , 则  $k$  是  $A$  的一个特征值, 且特征向量为  $(1, \dots, 1)^T$ .



### 典型例题：求特征值和特征向量

### 例

求  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{pmatrix}$  的特征值和特征向量.

解

(1) 特征多项式  $|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 3 \\ 4 & 2-\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 3\lambda - 10$ .

(2) 由  $\lambda^2 - 3\lambda - 10 = 0$  解得特征值  $\lambda_1 = 5, \lambda_2 = -2$ .

(3) 对于  $\lambda_1 = 5$ ,  $\mathbf{A} - 5\mathbf{E} = \begin{pmatrix} -4 & 3 \\ 4 & -3 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & -3/4 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 得到基础解系  $\begin{pmatrix} 3/4 \\ 1 \end{pmatrix}$ . 故对应的所有特征向量为  $k(3, 4)^T, k \neq 0$ .

(4) 对于  $\lambda_2 = -2$ ,  $A + 2E = \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 4 & 4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 得到基础解系  $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ . 故对应的所有特征向量为  $k(1, -1)^T, k \neq 0$ .



### 例：求特征值和特征向量

## 例

求上三角阵  $A = \begin{pmatrix} a_1 & b & c \\ 0 & a_2 & d \\ 0 & 0 & a_3 \end{pmatrix}$  的特征值.

解

## 特征多项式

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} a_1 - \lambda & b & c \\ 0 & a_2 - \lambda & d \\ 0 & 0 & a_3 - \lambda \end{vmatrix} = (a_1 - \lambda)(a_2 - \lambda)(a_3 - \lambda).$$

因此特征值为  $a_1, a_2, a_3$ .

上三角阵、下三角阵、对角阵的特征值就是对角元.

### 典型例题：求特征值和特征向量

## 例

求  $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$  的特征值和特征向量.

解

### 由特征多项式

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} -1 - \lambda & 1 & 0 \\ -4 & 3 - \lambda & 0 \\ 1 & 0 & 2 - \lambda \end{vmatrix} = (2 - \lambda) \begin{vmatrix} -1 - \lambda & 1 \\ -4 & 3 - \lambda \end{vmatrix} = (2 - \lambda)(\lambda - 1)^2 = 0$$

得到特征值  $\lambda = 1, 1, 2$ .

### 典型例题：求特征值和特征向量

### 续解

对于  $\lambda_1 = 1$ ,

$$\mathbf{A} - \mathbf{E} = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

得到基础解系  $(-1, -2, 1)^T$ . 故对应的所有特征向量为  $k(-1, -2, 1)^T, k \neq 0$ .

对于  $\lambda_2 = 2$ ,

$$\mathbf{A} - 2\mathbf{E} = \begin{pmatrix} -3 & 1 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

得到基础解系  $(0, 0, 1)^T$ . 故对应的所有特征向量为  $k(0, 0, 1)^T, k \neq 0$ .

### 典型例题：求特征值和特征向量

## 练习

求  $A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & 1 & 3 \end{pmatrix}$  的特征值和特征向量.

## 答案

- (1) 特征值  $\lambda = -1, 2, 2$ .
- (2)  $-1$  对应的所有特征向量为  $k(1, 0, 1)^T, k \neq 0$ .
- (3)  $2$  对应的所有特征向量为  $k_1(0, 1, -1)^T + k_2(1, 0, 4)^T, k_1, k_2$  不全为零.

若  $\lambda$  是  $k$  重特征值, 则它对应的线性无关的特征向量最多  $k$  个.

通过

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix}$$

的展开可以看出, 若  $i \neq j$ , 则  $i$  行  $j$  列的代数余子式中最多只会出现  $\lambda^{n-2}$  项. 所以

$$\begin{aligned} |\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| &= (a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) \cdots (a_{nn} - \lambda) + \text{至多 } n-2 \text{ 次项} \\ &= (-1)^n (\lambda^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})\lambda^{n-1}) + \text{至多 } n-2 \text{ 次项}. \end{aligned}$$

根据韦达定理, 特征值之和为  $a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}$ .

$\lambda = 0$  时, 特征多项式

$$f(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda)$$

的取值  $|A|$  就是特征值的乘积.

## 特征值和特征向量的性质

定义  $A$  的迹为对角元之和:

$$\text{Tr}(\mathbf{A}) = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}.$$

- (1) 特征值之和等于迹:  $\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n = \text{Tr}(\mathbf{A})$ ;
- (2) 特征值之积等于行列式:  $\lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |\mathbf{A}|$ .

## 例

$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  的特征值为( C ).

- (A) 1, 0, 1                      (B) 1, 1, 2                      (C) -1, 1, 2                      (D) -1, 1, 1

定理

若  $\lambda$  是  $A$  的特征值,  $x$  是对应特征向量, 则下述矩阵有如下对应的特征值与特征向量:

方阵	$kA$	$A^m$	$A^{-1}$	$A^*$	$g(A)h(A)^{-1}$	$A^T$	$P^{-1}AP$
特征值	$k\lambda$	$\lambda^m$	$\lambda^{-1}$	$ A /\lambda$	$g(\lambda)/h(\lambda)$	$\lambda$	$\lambda$
对应特征向量	$x$	$x$	$x$	$x$	$x$	未必是 $x$	$P^{-1}x$

这里  $g, h$  是多项式, 且满足  $h(A)$  可逆.

由此可知, 若  $g(A) = O$ , 则  $A$  的所有特征值  $\lambda$  均满足  $g(\lambda) = 0$ .

### 例：特征值和特征向量的性质

### 例

设 3 阶方阵  $A$  的特征值为 2, 2, 3, 则

- (1)  $A^2$  的特征值为 4, 4, 9;
- (2)  $A^2 - 2A + E$  的特征值为 1, 1, 4;
- (3)  $|A^2 - 2A + E| =$  4;
- (4)  $A^{-1}$  的特征值为 1/2, 1/2, 1/3;
- (5)  $A^*$  的特征值为 4, 6, 6;
- (6)  $A_{11} + A_{22} + A_{33} =$  16, 其中  $A_{ij}$  表示  $A$  的代数余子式.



### 例：特征值和特征向量的性质

## 例

设 3 阶方阵  $A$  的特征值为  $1, -1, 2$ . 求  $|A^* + 3A - 2E|$ .

解

由于  $|A| = -2$ ,  $A^* = -2A^{-1}$ . 于是

$$A^* + 3A - 2E = -2A^{-1} + 3A - 2E$$

的特征值为  $-1, -3, 3$ ,  $|\mathbf{A}^* + 3\mathbf{A} - 2\mathbf{E}| = (-1) \times (-3) \times 3 = 9$ .

## 练习

若 4 阶方阵  $A$  的特征值为  $1, 2, -2, 0$ , 则下列矩阵可逆的是( C ).

(A)  $A$

(B)  $A - 2E$

(C)  $A + E$

(D)  $A - E$

### 例：特征值和特征向量的性质

## 例

若  $\alpha = (1, k, 1)^T$  为  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$  的逆  $A^{-1}$  的特征向量, 求  $k$ .

解

$\alpha$  也是  $A$  的特征向量.

$$A\alpha = \begin{pmatrix} k+3 \\ 2k+2 \\ k+3 \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} 1 \\ k \\ 1 \end{pmatrix},$$

因此  $\lambda = k + 3, 2k + 2 = (k + 3)k, k^2 + k - 2 = 0, k = -2$  或  $1$ .

例

计算  $A = \begin{pmatrix} a & b & \cdots & b \\ b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & a \end{pmatrix}$  的行列式.

解

设  $B = A + (b - a)E$ , 则  $B$  所有元素为  $b$ , 秩为 1,  $Bx = 0$  基础解系有  $n - 1$  个向量. 从而 0 是  $B$  的至少  $n - 1$  重特征值. 由于  $\text{Tr}(B) = nb$ , 因此  $B$  的所有特征值为  $nb, 0, \dots, 0$ ,  $A$  的所有特征值为  $nb + a - b, a - b, \dots, a - b$ ,

$$|A| = (a - b)^{n-1}(nb - b + a).$$

## 特征值和特征向量的性质

## 定理

若  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  是  $A$  的  $m$  个两两不同的特征值, 则其对应的特征向量  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关.

即对应于不同特征值的特征向量线性无关.

## 证明

设  $k_1\alpha_1 + \cdots + k_m\alpha_m = \mathbf{0}$ . 左乘  $A^k$  得到  $k_1\lambda_1^k\alpha_1 + \cdots + k_m\lambda_m^k\alpha_m = \mathbf{0}$ . 令  $k = 1, 2, \dots, m-1$ , 我们得到

$$(k_1 \alpha_1, \dots, k_m \alpha_m) \begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & \dots & \lambda_1^{m-1} \\ 1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_2^{m-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_m & \dots & \lambda_m^{m-1} \end{pmatrix} = \mathbf{O}.$$

注意到第二个方阵的行列式是范德蒙行列式, 当  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  两两不同时它非零, 从而

$$(k_1 \alpha_1, \dots, k_m \alpha_m) = \mathbf{0}, \quad k_1 = \dots = k_m = 0.$$

设  $\lambda_1$  对应线性无关的特征向量  $\alpha_1, \alpha_2$ ,  $\lambda_2$  对应线性无关的特征向量  $\beta_1, \beta_2$ . 若  $\lambda_1 \neq \lambda_2$ , 则  $\alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_2$  也是线性无关的. 这是因为

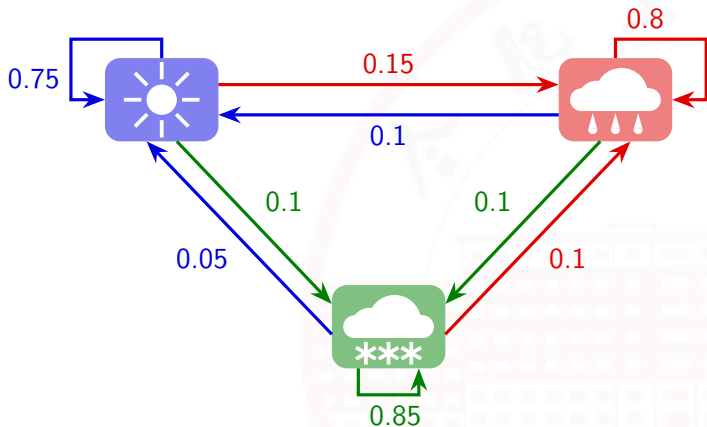
$$\mathbf{A}(k_1\boldsymbol{\alpha}_1 + k_2\boldsymbol{\alpha}_2) = \lambda_1(k_1\boldsymbol{\alpha}_1 + k_2\boldsymbol{\alpha}_2),$$

$$\mathbf{A}(\ell_1\boldsymbol{\beta}_1 + \ell_2\boldsymbol{\beta}_2) = \lambda_2(\ell_1\boldsymbol{\beta}_1 + \ell_2\boldsymbol{\beta}_2).$$

若  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \ell_1\beta_1 + \ell_2\beta_2 = 0$ , 同理可证明这些向量都是零向量.

由此也可以知道, 不同特征值的特征向量的线性组合不可能还是特征向量.

将天气简化为晴雨雪三种，其它天气由它们组合得到. 根据该地历史的天气信息，得到当天与第二天天气的关系：



## 例

某地某季节天气仅受前一天天气状态影响: 设  $k$  天后天气为晴天、雨天、雪天概率分别为  $a_k, b_k, c_k$ , 则

$$\begin{pmatrix} a_k \\ b_k \\ c_k \end{pmatrix} = \mathbf{A} \begin{pmatrix} a_{k-1} \\ b_{k-1} \\ c_{k-1} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0.75 & 0.1 & 0.05 \\ 0.15 & 0.8 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.85 \end{pmatrix}.$$

如果今天天气为晴天，请问未来七天的各种天气概率分别是多少？

解

设  $\boldsymbol{x}_k = (a_k, b_k, c_k)^T$ , 则  $\boldsymbol{x}_k = \boldsymbol{A}\boldsymbol{x}_{k-1}$ . 因此  $\boldsymbol{x}_k = \boldsymbol{A}\boldsymbol{x}_{k-1} = \boldsymbol{A}^2\boldsymbol{x}_{k-2} = \cdots = \boldsymbol{A}^k\boldsymbol{x}_0$ .  
解特征多项式

$$|\boldsymbol{A} - \lambda\boldsymbol{E}| = \begin{vmatrix} 0.75 - \lambda & 0.1 & 0.05 \\ 0.15 & 0.8 - \lambda & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.85 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

得到特征值  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 0.75, \lambda_3 = 0.65$ . 解方程  $(\boldsymbol{A} - \lambda_i\boldsymbol{E})\boldsymbol{x} = \mathbf{0}$  得到特征向量

$$\boldsymbol{v}_1 = (8, 13, 14)^T, \quad \boldsymbol{v}_2 = (1, 1, -2)^T, \quad \boldsymbol{v}_3 = (1, -1, 0)^T.$$

由于今天天气是晴天, 所以  $\boldsymbol{x}_0 = (1, 0, 0)^T$ . 注意到  $\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2, \boldsymbol{v}_3$  线性无关, 因此  $\boldsymbol{x}_0$  可以由它们线性表示. 通过计算得到  $\boldsymbol{x}_0 = \frac{1}{35}\boldsymbol{v}_1 + \frac{1}{5}\boldsymbol{v}_2 + \frac{4}{7}\boldsymbol{v}_3$ , 因此

$$\boldsymbol{x}_k = \boldsymbol{A}^k\boldsymbol{x}_0 = \frac{1}{35}\lambda_1^k\boldsymbol{v}_1 + \frac{1}{5}\lambda_2^k\boldsymbol{v}_2 + \frac{4}{7}\lambda_3^k\boldsymbol{v}_3.$$



## 续解

代入计算可得  $x_k$ , 从而得到未来七天晴雨雪的概率:

	明天	后天	3 天后	4 天后	5 天后	6 天后	7 天后
晴	0.75	0.58	0.47	0.39	0.34	0.31	0.28
雨	0.15	0.24	0.30	0.33	0.35	0.36	0.37
雪	0.10	0.18	0.23	0.27	0.31	0.33	0.35

设  $f: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$  是一个线性映射. 对于任意  $x \in \mathbb{C}^n$ , 它可以唯一表达为

$$\mathbf{x} = x_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + x_n \mathbf{e}_n.$$

通过将  $f(e_1), \dots, f(e_n)$  表达为这组**标准基**的线性组合, 我们建立了线性映射  $f$  与一个  $n$  阶方阵  $A$  的联系.

一般的线性空间并没有这样的标准正交基, 或者  $\mathbb{C}^n$  本身我们也可以选择其它基. 则这种对应会有什么变化呢? 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  是  $\mathbb{C}^n$  中一组线性无关的向量,

$$P = (\alpha_1, \dots, \alpha_n).$$

则

$$f(\alpha_i) = A\alpha_i = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)P^{-1}A\alpha_i,$$

所以  $f(\alpha_i)$  表达为  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性组合的系数形成的向量是  $P^{-1}A\alpha_i$ . 它们构成矩阵

$$(P^{-1}A\alpha_1, \dots, P^{-1}A\alpha_n) = P^{-1}AP.$$

也就是说, 若我们将线性空间  $\mathbb{C}^n$  换一组基表达, 线性映射对应的矩阵就会变成  $P^{-1}AP$ . 我们称  $f$  在不同基下矩阵为相似的.

## 定义

若存在可逆矩阵  $P$  使得  $B = P^{-1}AP$ , 则称方阵  $A$  与  $B$  相似.

注意, 相似只对方阵有定义.

## 命题

## 方阵的相似满足

- (1) 自反性:  $A$  与自身相似;
- (2) 对称性: 若  $A$  相似于  $B$ , 则  $B$  相似于  $A$ ;
- (3) 传递性: 若  $A$  相似于  $B$ ,  $B$  相似于  $C$ , 则  $A$  相似于  $C$ .

若  $A, B$  相似 ( $B = P^{-1}AP$ ), 则  $A, B$  等价 ( $B = PAQ$ ). 反之未必成立, 例如  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ . 这是因为和  $A = E$  相似的只有它自己.

## 例

若 3 阶方阵  $A \overset{r_1 \leftrightarrow r_3}{\sim} B \overset{c_1 \leftrightarrow c_3}{\sim} C$ , 则  $A$  与  $C$  ( **C** ).

- (A) 等价但不相似                      (B) 相似但不等价  
(C) 等价而且相似                      (D) 既不等价也不相似

## 相似矩阵的性质

若  $A$  与  $B$  相似, 则二者的特征多项式相同, 从而特征值也相同.

这是因为若  $P^{-1}AP = B$ , 则

$$P^{-1}(A - \lambda E)P = P^{-1}AP - \lambda P^{-1}EP = B - \lambda E.$$

两边取行列式并利用行列式的可乘性得到  $|A - \lambda E| = |B - \lambda E|$ .

注意反过来未必成立, 例如  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ . 的特征多项式相同, 但它们不相似.

相似矩阵具有相同的特征值, 但对应的特征向量未必相同.



## 例：相似矩阵的性质

## 例

若  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 4 \\ 0 & a & 7 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$  与  $\Lambda = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & b \end{pmatrix}$  相似, 则  $a = \underline{1}$ ,  $b = \underline{3}$ .

## 例

若 3 阶可逆阵  $A, B$  相似,  $A^{-1}$  的特征值为  $1/2, 1/3, 1/4$ , 则  $|E - B| = -6$ .

## 练习

若 3 阶矩阵  $A$  与  $B$  相似, 且存在非零矩阵  $C$  使得  $AC = 2C, |A + 2E| = 0, |2A - E| = 0$ , 则  $|B^{-1} - E| = \frac{3}{4}$  .

若  $AB = kB$ , 则  $B$  的每个非零列向量均为  $A$  的属于特征值  $k$  的特征向量.

## 定义

若  $n$  阶方阵  $A$  相似于某个对角阵

$$\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n),$$

则称  $A$  可(相似) 对角化.

设  $P = (p_1, \dots, p_n)$ , 则

$$P^{-1}AP = \Lambda \iff AP = P\Lambda \iff (Ap_1, \dots, Ap_n) = (\lambda_1 p_1, \dots, \lambda_n p_n),$$

即  $Ap_i = \lambda_i p_i$ . 由于  $P$  可逆,  $A$  拥有  $n$  个线性无关的特征向量  $p_1, \dots, p_n$ . 反之, 若  $A$  拥有  $n$  个线性无关的特征向量, 则选择  $P$  以它们为列向量即可使  $A$  对角化.



## 相似对角化的等价刻画

$n$  阶矩阵  $A$  可对角化  $\iff A$  有  $n$  个线性无关的特征向量.

## 推论

若  $A$  的特征值两两不同, 则  $A$  可对角化.

反之未必成立.

### 例

设 3 阶方阵  $B$  的特征值为  $1, 2, -2$ ,  $A = B^3 - 4B + E$ , 求  $A$  的相似对角阵.

## 解

由于  $B$  特征值两两不同, 因此存在  $P$  使得  $P^{-1}BP = \Lambda = \text{diag}(1, 2, -2)$ . 于是

$$P^{-1}AP = \Lambda^3 - 4\Lambda + E = \text{diag}(-2, 1, 1).$$

回忆  $k$  重特征值对应的线性无关的特征向量最多  $k$  个.

## 相似对角化的等价刻画

若  $\lambda$  是  $A$  的  $k$  重特征值, 则  $A$  可对角化  $\iff \forall \lambda, R(A - \lambda E) = n - k$ , 即  $\lambda$  对应的线性无关的特征向量恰有  $k$  个.

相似对角化的步骤如下:

- (1) 求出  $A$  的所有特征值  $\lambda_i$  和特征向量  $p_i$ ;
- (2) 根据上述判定方法判断  $A$  是否可以相似对角化;
- (3) 若能, 将  $n$  个对应的线性无关的特征向量  $p_1, \dots, p_n$  组成方阵  $P = (p_1, \dots, p_n)$ ,

$$P^{-1}AP = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n).$$

### 例：对角化的计算

## 例

$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  能否对角化? 若能, 求  $P$  使得  $P^{-1}AP$  是对角阵.

解

(1) 上三角阵  $A$  特征值为  $1, 0, 0$ .

(2) 对于  $\lambda_1 = 1$ ,  $\mathbf{A} - \mathbf{E} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 取特征向量  $\mathbf{p}_1 = (1, 0, 0)^T$ .

(3) 对于  $\lambda_2 = \lambda_3 = 0$ ,  $A$  对应的基础解系可以取  $p_2 = (-1, 1, 0)^T, p_3 = (-1, 0, 1)^T$ .

(4) 因此  $A$  可对角化, 取  $P = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 则  $P^{-1}AP = \text{diag}(1, 0, 0)$ .

### 例：可对角化的刻画

### 例

判断下列矩阵  $A$  能否相似对角化: (1)  $A$  是二阶实矩阵且  $|A| < 0$ ;

$$(2) \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}; (3) \mathbf{A} = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & 1 & 3 \end{pmatrix}; (4) \mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

## 解

(1) 特征值一正一负, 能对角化; (2) 特征值为  $1, 3, 0$ , 能对角化;

(3)  $(2 - \lambda)(\lambda^2 - \lambda - 2) \implies \lambda = -1, 2, 2$ .  $\mathbf{A} - 2\mathbf{E} = \begin{pmatrix} -4 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  秩 1, 能对角化;

(4)  $(2 - \lambda)(\lambda^2 - 2\lambda + 2) \implies \lambda = 2, 1, 1$ .  $\mathbf{A} - \mathbf{E} = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  秩 2, 不能对角化.

### 例：对角化的性质

## 练习

- (1) 若  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ a & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  可对角化, 则  $a = \underline{-1}$ .
- (2) 设  $P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), Q = (\alpha_1, \alpha_3, \alpha_2)$ . 若  $P^{-1}AP = \text{diag}(1, 2, 3)$ , 则  $Q^{-1}AQ = \underline{\text{diag}(1, 3, 2)}$ .
- (3) 若 3 阶方阵  $A$  的特征值互不相同且  $|A| = 0$ , 则  $R(A) = \underline{2}$ .
- (4) 若  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ , 则( C ).
- (A)  $A, C$  相似,  $B, C$  相似  
(B)  $A, C$  不相似,  $B, C$  相似  
(C)  $A, C$  相似,  $B, C$  不相似  
(D)  $A, C$  不相似,  $B, C$  不相似

### 例：对角化的计算

### 例

设  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ x & 4 & y \\ -3 & -3 & 5 \end{pmatrix}$  有 3 个线性无关特征向量,  $\lambda = 2$  是  $A$  的二重特征值. 求可逆阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP$  为对角阵.

## 解

由  $\text{Tr}(\mathbf{A}) = 10$  可知特征值为  $2, 2, 6$ . 由  $\text{R}(\mathbf{A} - 2\mathbf{E}) = 1$  可知  $x = 2, y = -2$ .

$$\mathbf{A} - 2\mathbf{E} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ x & 2 & y \\ -3 & -3 & 3 \end{pmatrix} \stackrel{r}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies \mathbf{p}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{p}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$\mathbf{A} - 6\mathbf{E} = \begin{pmatrix} -5 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & -2 \\ -3 & -3 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1/3 \\ 0 & 1 & 2/3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies \mathbf{p}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 3 \end{pmatrix}, \mathbf{P} = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}.$$

### 例：对角化的计算

## 例

若  $A$  的各行元素之和为 2,  $A \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 则  $A$  相似于( C ).

- (A)  $\text{diag}(1, 1, 2)$       (B)  $\text{diag}(2, 1, 1)$       (C)  $\text{diag}(2, 1, -1)$       (D)  $\text{diag}(2, -1, -1)$

## 练习

设  $A = \begin{pmatrix} 2 & a & 2 \\ 5 & b & 3 \\ -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$  有特征值  $\pm 1$ , 问  $A$  能否相似对角化?

## 答案

$$|\mathbf{A} \pm \mathbf{E}| = 0 \implies a = -1, b = -3. \operatorname{Tr}(\mathbf{A}) = -2 \implies \lambda_3 = -2, \text{ 可对角化.}$$

### 例：对角化的计算

## 例

设  $A$  为三阶方阵,  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是线性无关的三维列向量且

$$A\alpha_1 = 2\alpha_1, A\alpha_2 = 3\alpha_2 + 2\alpha_3, A\alpha_3 = 2\alpha_2 + 3\alpha_3.$$

证明  $A$  可对角化.

## 解

设  $P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ , 则

$$AP = A(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)B = PB, \quad \text{其中 } B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix}.$$

由于  $B$  的特征值是 2, 1, 5, 因此  $B$  能对角化, 从而  $A = PBP^{-1}$  也可以.

一般地, 实对称矩阵一定能对角化. 我们将在下一节中解释这为何成立.





容易知道上三角阵的伴随矩阵的对角元. 因此  $A^*$  的所有特征值的就是  $A$  的  $n$  个特征值中  $n-1$  个相乘得到的.

- (1) 当  $|A| \neq 0$  时,  $A^*$  的所有特征值为  $|A|/\lambda$ .
- (2) 当  $|A| = 0$  且  $\lambda_1 = 0$  是一重特征值, 则  $A^*$  唯一的非零特征值为  $A$  非零特征值之乘积.
- (3) 当  $|A| = 0$  且  $\lambda_1 = 0$  是  $\geq 2$  重特征值, 则  $A^* = O$ .

## 练习

若 4 阶实矩阵  $A^*$  的特征值为  $-1, 1, 2, 4$ , 则下列矩阵可逆的是( D ).

- (A)  $A + 2E$       (B)  $A - 2E$       (C)  $2A + E$       (D)  $A - E$

### 例：方阵的相似的应用

利用约当标准形还可以计算任意矩阵的方幂:

$$\mathbf{J}_k(\lambda)^m = (\lambda \mathbf{E} + \mathbf{N})^m = \sum_{i=0}^m \mathbf{C}_m^i \lambda^{m-i} \mathbf{N}^i, \quad \text{其中 } \mathbf{N} = \mathbf{J}_k(0).$$

### 例

设  $A = \begin{pmatrix} 5 & -6 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ , 计算  $A^k$ .

解

$A$  特征值为 2, 3, 对应的特征向量可以取  $p_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}, p_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$ . 设  $P = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 则

$$P^{-1}AP = \Lambda = \begin{pmatrix} 2 & \\ & 3 \end{pmatrix}, A^k = P\Lambda^kA^{-1}$$

### 例：方阵的相似的应用

### 续解

因此

$$\mathbf{A}^k = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2^k & \\ & 3^k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3^{k+1} - 2^{k+1} & 6(2^k - 3^k) \\ 3^k - 2^k & 6(2^{k-1} - 3^{k-1}) \end{pmatrix}.$$

线性递推数列是指满足如下递推关系的数列

$$a_{n+k} - c_{k-1}a_{n+k-1} - \cdots - c_1a_{n+1} - c_0a_n = 0,$$

它的通项可以用矩阵方法来计算. 例如

$$a_{n+2} = 5a_{n+1} - 6a_n, \quad a_0 = a_1 = 1.$$

设  $x_n = \begin{pmatrix} a_{n+1} \\ a_n \end{pmatrix}$ , 则  $x_n = Ax_{n-1} = A^n x_0 = \begin{pmatrix} 2^{n+2} - 3^{n+1} \\ 2^{n+1} - 3^n \end{pmatrix}$ , 故  $a_n = 2^{n+1} - 3^n$ .

## 第二节 实对称阵的正交合同

- 实二次型
- 实对称阵和实二次型的合同

我们知道,

$$\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1, \quad \frac{x^2}{a^2} - \frac{y^2}{b^2} = 1$$

分别表示椭圆和双曲线. 对于二次曲线

$$Ax^2 + Bxy + Cy^2 = 1,$$

它又表示什么图形呢?

## 定义

若  $n$  元多项式  $f(x_1, \dots, x_n)$  满足

$$f(\lambda x_1, \dots, \lambda x_n) = \lambda^2 f(x_1, \dots, x_n), \quad \forall \lambda \in \mathbb{R},$$

则称  $f$  为二次齐次多项式或实二次型. 它可以写成

$$f(x) = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \cdots + a_{nn}x_n^2 + 2a_{12}x_1x_2 + \cdots + 2a_{n-1,n}x_{n-1}x_n.$$

本课程仅讨论实二次型. 根据定义,  $f$  不能包含一次项和常数项. 若  $f$  的交叉项  $x_i x_j (i < j)$  系数均为零, 则称  $f$  为实二次型的标准形.

## 实二次型的矩阵形式

设实二次型  $f$  的  $x_i^2$  项的系数为  $a_{ii}$ ,  $x_i x_j (i < j)$  项的系数为  $2a_{ij}$ . 设  $a_{ji} = a_{ij}$ , 对称阵  $A = (a_{ij})_n$ , 则

$$\begin{aligned}(x_1, \dots, x_n) \mathbf{A} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} &= \left( \sum_{i=1}^n a_{i1} x_i, \dots, \sum_{i=1}^n a_{in} x_i \right) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \\ &= \sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^n a_{ij} x_i \right) x_j = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j = f(x_1, \dots, x_n),\end{aligned}$$

即  $f = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ , 其中  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ ,  $\mathbf{A}$  为实对称阵.

反过来, 任给一个实对称阵  $A$ , 多项式  $f(x) = x^T A x$  显然满足

$$f(\lambda \mathbf{x}) = (\lambda \mathbf{x})^\top \mathbf{A}(\lambda \mathbf{x}) = \lambda^2 f(\mathbf{x}),$$

故  $f$  是实二次型. 因此实二次型  $f$  与对称阵  $A$  之间存在一一对应的关系.



### 例：实二次型的矩阵形式

## 例

写出实二次型  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + 4x_1x_2 + 4x_2^2 + 2x_1x_3 + x_3^2 + 4x_2x_3$  对应的矩阵.

解

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

若  $f$  是标准形, 则  $f$  对应矩阵  $A$  是对角阵.

## 定义

- (1) 若存在可逆线性变换  $x = Py$  使得实二次型  $f$  在变量  $x, y$  下的矩阵分别为  $A, B$ , 则称矩阵  $A$  合同或相合于  $B$ .
- (2) 若  $P$  是正交阵, 则称矩阵  $A$  正交合同或正交相合于  $B$ .

若  $A$  是对称阵,  $P$  可逆, 则  $P^TAP$  也是对称阵. 由

$$f = x^T Ax = y^T P^T AP y = y^T (P^T AP) y$$

可知  $A$  (正交) 合同于  $B$  当且仅当存在可逆 (正交) 方阵  $P$  使得  $B = P^TAP$ .

## 命题

对称方阵的 (正交) 合同满足

- (1) 自反性:  $A$  与自身 (正交) 合同;
- (2) 对称性: 若  $A$  (正交) 合同于  $B$ , 则  $B$  (正交) 合同于  $A$ ;
- (3) 传递性: 若  $A$  (正交) 合同于  $B$ ,  $B$  (正交) 合同于  $C$ , 则  $A$  (正交) 合同于  $C$ .

合同、等价、相似有如下关系:

- (1) 若  $A, B$  合同, 则  $A, B$  等价,  $R(A) = R(B)$ . 反之未必.
- (2) 若  $A, B$  正交合同, 则  $A, B$  相似. 反之, 若实对称阵  $A, B$  相似, 则二者正交合同.

## 实二次型的对角化

## 定理

对于实对称阵  $A$ , 存在正交阵  $P$  使得  $P^T A P$  是对角阵. 从而  $A$  对应的实二次型在线性变换  $y = Px$  下变为标准形.

## 命题

实对称阵的特征值一定是实数, 从而其特征向量均可取实向量.

## 证明

设  $A$  是实对称阵, 非零向量  $x$  满足  $Ax = \lambda x$ . 两边取转置和共轭并右乘  $x$  得到

$$\bar{\lambda} \bar{x}^T x = \bar{x}^T \bar{A}^T x = \bar{x}^T A x = \lambda \bar{x}^T x.$$

显然  $\bar{x}^T x = |x_1|^2 + \cdots + |x_n|^2 > 0$ , 因此  $\lambda$  是实数. 由于特征向量是方程  $(A - \lambda E)x = 0$  的解, 系数矩阵是实方阵, 因此特征向量可取实向量.  $\square$

## 定理的证明

归纳证明  $A$  存在  $n$  个两两正交的单位特征向量. 假设我们已找到  $k < n$  个两两正交的单位特征向量  $e_1, \dots, e_k$ , 分别对应特征值  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ . 设  $V$  是与这些向量均正交的实向量全体, 即方程  $(e_1, \dots, e_k)^T x = 0$  的解空间. 由于系数秩为  $k$ , 存在基础解系  $v_1, \dots, v_{n-k} \in V$ . 对任意  $i, j$ ,

$$[e_i, \mathbf{A} \mathbf{v}_j] = \mathbf{e}_i^T \mathbf{A} \mathbf{v}_j = (\mathbf{A} \mathbf{e}_i)^T \mathbf{v}_j = \lambda_i \mathbf{e}_i^T \mathbf{v}_j = 0 \implies \mathbf{A} \mathbf{v}_j \in V.$$

设  $(n-k)$  阶矩阵  $B$  的第  $j$  列是  $Av_i$  表示为  $v_1, \dots, v_{n-k}$  线性组合的系数, 即

$$A(v_1, \dots, v_{n-k}) = (v_1, \dots, v_{n-k})B.$$

设非零向量  $x$  满足  $Bx = \lambda x$ , 则

$$A(v_1, \dots, v_{n-k})x = \lambda(v_1, \dots, v_{n-k})x,$$

即非零向量  $(v_1, \dots, v_{n-k})x$  是  $A$  关于  $\lambda$  的特征向量, 于是  $\lambda \in \mathbb{R}$  且可选择  $x$  使得它是实向量, 它和  $e_1, \dots, e_k$  均正交. 令  $e_{k+1}$  为该向量的标准化. 归纳可知  $A$  存在  $n$  个两两正交的特征向量, 它们构成的正交阵  $P = (e_1, \dots, e_n)$  满足题述要求.  $\square$

由于特征值  $\lambda$  对应的实特征向量就是  $P$  中  $\lambda$  对应的那些列向量的线性组合, 因此:

## 推论

**实对称阵的不同特征值对应的实特征向量正交.**

## 练习

- (1) 设  $\alpha_1 = (1, -3, 1)^T, \alpha_2 = (1, a, 2)^T$  是实对称阵  $A$  对应特征值  $\lambda_1 = 1$  和  $\lambda_2 = 2$  的特征向量, 则  $a = \underline{1}$ .
- (2) 若 3 阶实对称阵  $A$  满足  $A^2 = A, R(A) = 1$ , 则  $A$  的特征值为  $\underline{0, 0, 1}$ .

### 例：对阵矩阵的性质

### 例

设 3 阶实对称阵  $A$  的特征值为 6, 3, 3, 与特征值 6 对应的特征向量为  $\alpha_1 = (1, 1, 1)^T$ , 求  $A$ .

解

由于  $A$  有两个对应特征值 3 的线性无关特征向量, 因此与  $\alpha_1$  正交的向量都是与特征值 3 对应的特征向量. 由  $\alpha_1^T x = 0$  得  $\alpha_2 = (-1, 1, 0)^T, \alpha_3 = (-1, 0, 1)^T$ . 故

$$\mathbf{A} = \mathbf{P} \text{diag}(6, 3, 3) \mathbf{P}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 6 & & \\ & 3 & \\ & & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 1 \\ 1 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 4 \end{pmatrix}.$$

### 另解

根据  $\mathbf{A}$  的行和、迹和对称性可设  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b & 6-a-b \\ b & 9-a-b & a \\ 6-a-b & a & 3+b \end{pmatrix}$ . 再由  $R(\mathbf{A} - 3\mathbf{E}) = 1$  可知  $a = 4, b = 1$ .

对称阵正交合同对角化, 或求正交变换  $x = Py$  将实二次型  $f$  化为标准形的步骤:

- (1) 写出  $f$  对应的对称阵  $A$ .
- (2) 求出  $A$  的特征值.
- (3) 若特征值是  $k$  重的, 求出  $k$  个特征向量后, 用格拉姆-施密特方法将其正交单位化.
- (4) 这些特征向量构成正交阵  $P$ ,  $P^T A P = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ .
- (5) 写出正交变换  $x = P y$  以及对应的实二次型

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2.$$



## 例

设  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & x \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & y & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$  相似, 求  $x, y$  以及正交阵  $P$  使得  $P^{-1}AP = B$ .

## 解

由  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  相似得  $|\mathbf{A}| = -2 = |\mathbf{B}| = -2y$ ,  $\text{Tr}(\mathbf{A}) = 2 + x = \text{Tr}(\mathbf{B}) = 1 + y$ , 故  $x = 0, y = 1$ .

- 对于  $\lambda_1 = 2$ ,  $\mathbf{A} - 2\mathbf{E} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \boldsymbol{\alpha}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$

## 续解

- 对于  $\lambda_2 = 1$ ,  $\mathbf{A} - \mathbf{E} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \boldsymbol{\alpha}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

- 对于  $\lambda_3 = -1$ ,  $\mathbf{A} + \mathbf{E} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \boldsymbol{\alpha}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}.$

- 将特征向量单位化得到  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ .

### 典型例题：实二次型的对角化

## 例

求正交变换  $x = Py$  化  $f = 4x_1^2 + 4x_2^2 + 4x_3^2 + 4x_1x_2 + 4x_2x_3 + 4x_3x_1$  为标准形.

## 解

- $f$  对应  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 4 \end{pmatrix}$ . 由  $|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = -(\lambda - 2)^2(\lambda - 8)$  得到特征值  $8, 2, 2$ .
- 对于  $\lambda_1 = 8$ ,  $\mathbf{A} - 8\mathbf{E} = \begin{pmatrix} -4 & 2 & 2 \\ 2 & -4 & 2 \\ 2 & 2 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{r} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies \boldsymbol{\alpha}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ . 将其单位化得到  $\mathbf{e}_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

### 典型例题：实二次型的对角化

### 续解

- 对于  $\lambda_2, \lambda_3 = 2$ ,  $\mathbf{A} - 2\mathbf{E} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$

将其正交单位化得到  $\beta_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $e_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 = \alpha_3 - \frac{1}{2} \beta_2 = \begin{pmatrix} -1/2 \\ -1/2 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad e_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

- 因此经过正交变换  $\boldsymbol{x} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} \boldsymbol{y}$ ,  $f$  化为标准形  $f = 8y_1^2 + 2y_2^2 + 2y_3^2$ .

### 典型例题：实二次型的对角化

## 例

设实二次型  $f = ax_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 4x_1x_2 + 4x_2x_3 + 4x_3x_1$  经过正交变换  $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{P}\boldsymbol{y}$  化为  $f = 5y_1^2 - y_2^2 - y_3^2$ . 求常数  $a$  和正交阵  $\boldsymbol{P}$ .

## 解

$$f \text{ 对应 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \text{Tr}(\mathbf{A}) = a + 2 = 5 - 1 - 1, a = 1.$$

同上例可得  $\mathbf{P} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$ .

### 典型例题：实二次型的对角化

## 例

设实二次型  $f = a(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2) + 4x_1x_2 + 4x_2x_3 + 4x_3x_1$  经正交变换化成标准形  $f(y_1, y_2, y_3) = 6y_1^2$ , 则  $a = \underline{\quad 2 \quad}$ .

## 练习

设实二次型  $f = x_1^2 + 2x_2^2 + ax_3^2 - 4x_1x_2 - 4x_2x_3$  经过正交变换  $x = Py$  化为  $f = 2y_1^2 + 5y_2^2 + by_3^2$ . 求常数  $a, b$  和正交阵  $P$ .

## 答案

$$a = 3, b = -1, \mathbf{P} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} -2 & 1 & 2 \\ 1 & -2 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

### 例：正定的性质和判定

## 例

设二次型  $f = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ . 证明: 当  $\|\mathbf{x}\| = 1$  时,  $f(\mathbf{x})$  的最大 (小) 值为实对称阵  $\mathbf{A}$  的最大 (小) 特征值.

## 证明

将  $A$  的特征值排序为  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$ . 存在正交变换  $x = Py$  使得

$$\mathbf{\Lambda} = \mathbf{P}^T \mathbf{A} \mathbf{P} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \quad f = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \mathbf{\Lambda} \mathbf{y} = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2.$$

由于正交变换保持长度, 因此  $\|x\| = 1 \iff \|y\| = 1$ .

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2 \leq \lambda_1 (y_1^2 + \cdots + y_n^2) = \lambda_1,$$

且等式可在  $y = (1, 0, \dots, 0)$  处取得.

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2 \geq \lambda_n (y_1^2 + \cdots + y_n^2) = \lambda_n,$$

且等式可在  $\mathbf{y} = (0, \dots, 0, 1)$  处取得. 故  $f$  的最大值为  $\lambda_1$ , 最小值为  $\lambda_n$ .



### 第三节 实对称阵的合同

- 惯性指数
- 正定二次型



## 引例：二次曲线的分类

设  $A, B, C$  是不全为零的实数. 二次曲线  $Ax^2 + Bxy + Cy^2 = 1$  左侧的实二次型对应方阵  $A = \begin{pmatrix} A & B/2 \\ B/2 & C \end{pmatrix}$ . 由

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} A - \lambda & B/2 \\ B/2 & C - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - (A + C)\lambda + (AC - B^2/4)$$

可知,

(1) 当  $B^2 - 4AC > 0$  时,  $A$  特征值一正一负, 从而通过正交变换  $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} s \\ t \end{pmatrix}$  可知该曲线为双曲线.

(2) 同理,  $B^2 - 4AC < 0$  时该曲线为椭圆 (或空集);

(3)  $B^2 - 4AC = 0$  时该曲线为两条直线 (若有一次项则为抛物线).

可以看出我们有时候只关心实二次型对应的矩阵的特征值的符号. 由于合同矩阵秩相同, 因此可定义:

## 定义

称实二次型  $f$  对应矩阵的秩为  $f$  的秩.

## 惯性定理

- (1) 若  $A$  和  $B$  为合同的对角阵, 则  $A, B$  对角元中正数的个数相同.
- (2) 设实二次型  $f$  的秩为  $r$ . 若可逆线性变换  $x = Py = Qz$  分别将  $f$  变为

$$f = k_1 y_1^2 + \cdots + k_r y_r^2, \quad = \ell_1 z_1^2 + \cdots + \ell_r z_r^2,$$

则  $k_1, \dots, k_r$  中正的个数和  $\ell_1, \dots, \ell_r$  中正的个数相同.



## 推论

**实二次型  $f = x^T A x$  的正 (负) 惯性指数等于实对称阵  $A$  的正 (负) 特征值的个数.**

### 定理

任意  $n$  阶实对称矩阵  $A$  合同于对角矩阵

$$\begin{pmatrix} \mathbf{E}_p & & \\ & -\mathbf{E}_q & \\ & & \mathbf{O}_{n-p-q} \end{pmatrix},$$

其中  $p, q$  分别为正负特征值个数 (计算重数),  $R(A) = p + q$ .

从而正负惯性指数相同的实对称阵是合同的.

## 推论

$n$  阶实对称阵  $A$  与  $B$  合同  $\iff A, B$  的正负特征值个数均相同.

## 例：惯性指数的应用

例

设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ , 则  $A$  合同于( D ).

(A)  $\begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$

(B)  $\begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$

(C)  $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$

(D)  $\begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$

例

矩阵  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  与  $\begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  ( B ).

(A) 合同且相似

(B) 合同但不相似

(C) 不合同但相似

(D) 既不合同也不相似

## 实二次型规范形

## 定义

若实二次型的标准形的系数只在  $-1, 0, 1$  三个数中取值, 则称此实二次型为**规范形**.

### 定理

任意一个实二次型总可经过适当的可逆线性变换化为规范形, 且规范形是唯一的 (可任意交换变量顺序):

$$f = x_1^2 + \cdots + x_p^2 - x_{p+1}^2 - \cdots - x_{p+q}^2,$$

其中  $p, q$  分别为正负惯性指数.

## 例

若实对称矩阵  $A$  合同于  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix}$ , 则通过可逆线性变换  $x = Py$  可将二次型  $x^T Ax$  化为规范形  $y_1^2 + y_2^2 - y_3^2$ .

### 例：二次曲面的分类

对于三元实二次型, 正负惯性指数确定了二次曲面的类别.

(1)  $p = 3, q = 0$  为椭球面  $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} + \frac{z^2}{c^2} = 1$ .

(2)  $p = 2, q = 1$  为单叶双曲面  $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} - \frac{z^2}{c^2} = 1$ .

(3)  $p = 1, q = 2$  为双叶双曲面  $\frac{x^2}{a^2} - \frac{y^2}{b^2} - \frac{z^2}{c^2} = 1$ .

(4)  $p = 2, q = 0$  为椭圆柱面  $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1$ .

(5)  $p = 1, q = 1$  为双曲柱面  $\frac{x^2}{a^2} - \frac{y^2}{b^2} = 1$ .

## 定义

设  $f = x^T A x$  是二次型.

- (1) 若对任意  $x \neq 0$ , 都有  $f(x) > 0$ , 则称  $f$  为**正定二次型**, 并称实对称阵  $A$  为**正定矩阵**, 也记作  $A > 0$ .
- (2) 若对任意  $x$ , 都有  $f(x) \geq 0$ , 则称  $f$  为**半正定二次型**, 并称实对称阵  $A$  为**半正定矩阵**, 也记作  $A \geq 0$ .
- (3) 若  $-f$  (半) 正定, 则称  $f$  为**(半) 负定二次型**, 并称实对称阵  $A$  为**(半) 负定矩阵**, 也记作  $A < 0$  ( $A \leq 0$ ).
- (4) 除此之外, 称  $f$  **不定**.

可逆线性变换  $x = Py$  不会影响正定性.  $A$  正定  $\iff P^T A P$  正定.



## 例

- (1)  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2$  半正定.
- (2)  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 - 2x_2^2 + x_3^2$  不定.
- (3)  $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2)^2 + (x_2 + x_3)^2 + (x_3 + x_1)^2$  正定.
- (4)  $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 - x_2)^2 + (x_2 - x_3)^2 + (x_3 - x_1)^2$  半正定.
- (5) 椭球面  $f(x, y, z) = 1$  对应的二次型正定.
- (6) 单叶/双叶双曲面  $f(x, y, z) = 1$  对应的二次型不定.

## 定理

设  $A$  是  $n$  阶实对称阵,  $f = x^T A x$ . 如下命题等价:

- (1)  $A > 0$  正定, 即  $f$  正定.
- (2)  $f$  的正惯性指数为  $n$ , 即  $A$  特征值全为正.
- (3) 存在正交阵  $P$  使得  $A = P^T P$ .
- (4) (赫尔维茨定理)  $A$  的各阶顺序主子式都为正, 即

$$a_{11} > 0, \quad \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0, \quad \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} > 0, \quad \dots, \quad |\mathbf{A}| > 0.$$

将(4)中  $>$  换成  $\geq$  即可判断半正定, 这也等价于  $f$  的负惯性指数为 0, 即  $A$  特征值全非负.

### 例：正定的性质和判定

## 推论

若  $A$  正定, 则  $|A| > 0$  且对角元全为正.

## 例

若  $f(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + tx_2x_3$  正定, 求  $t$  的取值范围.

## 解

$$f \text{ 对应 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & t/2 \\ 0 & t/2 & 1 \end{pmatrix}, \text{ 顺序主子式}$$

$$2 > 0, \quad \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = 1 > 0, \quad |\mathbf{A}| = 1 - \frac{t^2}{2} > 0$$

得到  $-\sqrt{2} < t < \sqrt{2}$ .

### 例：求二次型的规范形

## 例

求可逆线性变换  $x = Py$  二次型  $f = -5x_1^2 + 6x_2^2 - 2x_3^2 + 6x_1x_2 + 4x_1x_3$  化为规范形.

解

$$\begin{aligned} f &= -2(x_3 - x_1)^2 - 3x_1^2 + 6x_2^2 + 6x_1x_2 \\ &= -2(x_3 - x_1)^2 - 3(x_1 - x_2)^2 + 9x_2^2 \end{aligned}$$

因此  $x = yP, P = \begin{pmatrix} -\sqrt{2} & \sqrt{3} & 0 \\ 0 & -\sqrt{3} & 3 \\ \sqrt{2} & 0 & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$ , 将  $f$  化为规范形

$$f = -y_1^2 - y_2^2 + y_3^2,$$

### 例：正定的性质和判定

## 例

若实对称阵  $A$  正定, 证明  $|A + E| > 1$ .

## 证明

由  $A$  正定可知其特征值均为正, 从而  $A+E$  特征值都大于 1. 从而  $|A+E| > 1$ .  $\square$

### 例

设 3 阶实对称阵  $A$  满足  $A^2 + 2A = O, R(A) = 2$ . 当  $k$  为何值时, 矩阵  $A + kE$  为正定矩阵.

## 解

由  $A^2 + 2A = O$  可知  $A$  的特征值满足  $\lambda^2 + 2\lambda = 0, \lambda = 0, -2$ . 由  $R(A) = 2$  可知  $A$  特征值为  $0, -2, -2$ ,  $A + kE$  特征值为  $k, k-2, k-2$ . 因此  $k > 2$ .

### 例：正定的性质和判定

### 例

设  $A$  是  $m \times n$  实矩阵且  $R(A) = n$ . 证明  $A^T A$  正定.

## 证明

显然  $A^T A$  是对称的. 注意到

$$x^T(A^T A)x = (Ax)^T Ax = \|Ax\|^2.$$

由于  $R(A) = n$ ,  $Ax = 0$  只有零解. 因此当  $x \neq 0$  时,  $Ax \neq 0$ , 从而

$$x^T(A^T A)x = \|Ax\|^2 > 0.$$



### 例：正定的性质和判定

## 例

设  $A$  为  $n$  阶实对称矩阵. 证明  $R(A) = n \iff$  存在一个  $n$  阶实方阵  $B$  使得  $AB + B^T A$  正定.

## 证明

显然  $AB + B^T A$  是对称的, 且

$$x^T(AB + B^T A)x = (Ax)^T Bx + (Bx)^T (Ax) = 2[Ax, Bx].$$

若  $R(A) = n$ , 令  $B = A$ , 则当  $x \neq 0$  时,  $Ax \neq 0$ , 从而

$$[Ax, Bx] = \|Ax\|^2 > 0.$$

若  $R(A) < n$ , 则存在  $x \neq 0$  使得  $Ax = 0$ , 从而  $[Ax, Bx] = 0$ ,  $AB + B^T A$  不正定. □

### 例：正定的性质和判定

## 例

设  $x$  是实数, 证明  $\begin{vmatrix} 10 & 2 & 3 & 5 \\ 2 & 10 & 1 & -1 \\ 3 & 1 & 10 & x \\ 5 & -1 & x & 10 \end{vmatrix} \leq 10000$ .

## 证明

设  $A$  为题述方阵. 它的前三个顺序主子式

$$10 > 0, \quad \begin{vmatrix} 10 & 2 \\ 2 & 10 \end{vmatrix} = 96 > 0, \quad \begin{vmatrix} 10 & 2 & 3 \\ 2 & 10 & 1 \\ 3 & 1 & 10 \end{vmatrix} = 872 > 0,$$

若  $|A| \leq 0$ , 命题显然成立. 若  $|A| > 0$ , 则  $A$  正定, 从而特征值全正. 因此

$$|\mathbf{A}| = \lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 \lambda_4 \leq \left( \frac{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 + \lambda_4}{4} \right)^4 = 10000.$$





实对称阵可用于判断多元函数的极值. 设  $f(x) = f(x_1, \dots, x_n)$  是一个  $n$  元实函数,  $a$  是其定义域内一点, 且  $f$  在  $a$  附近具有连续的二阶偏导数. 记  $f''_{ij} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}$ , 则  $f''_{ij} = f''_{ji}$ . 于是  $A = (f''_{ij}(a))$  是  $n$  阶实对称阵.

### 定理

设  $f$  在  $a$  处各阶偏导均为零.

- (1) 若  $A$  正定, 则  $f$  在  $a$  处取极小值;
- (2) 若  $A$  负定, 则  $f$  在  $a$  处取极大值.

若  $A$  不定, 则无法判断  $a$  是否是极值点.

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}_{m \times m} \mathbf{\Sigma}_{m \times n} \mathbf{V}_{n \times n}^T,$$

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}_{m \times m} \mathbf{\Sigma}_{m \times n} \mathbf{V}_{n \times n}^T,$$

首先对  $A^T A$  这一半正定对称阵做正交合同对角化

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{V}^T \mathbf{\Lambda} \mathbf{V}, \quad \mathbf{V} = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n), \quad \mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0.$$

对于  $1 \leq j \leq r = R(A)$ , 令  $u_j = \frac{1}{\sigma_j} A v_j$ , 设  $u_{r+1}, \dots, u_m$  是  $A^T x = 0$  的一组标

准正交基础解系, 则  $U = (u_1, \dots, u_m)$  是正交阵, 且  $A = U\Sigma V^T$ .

$$A = U'_{m \times r} \Sigma'_{r \times r} V'_{r \times n},$$

$$A = U'_{m \times r} \Sigma'_{r \times r} V'_{r \times n},$$

这意味着当  $r$  相比  $m, n$  较小时, 只需存储  $(m + n + 1)r$  个元素即可还原  $A$ . 这是一种**无损压缩**算法. 如果我们只截取前  $k < r$  个奇异值以及对应的  $U, V$  部分, 则可以对  $A$  进行**有损压缩**到  $A'$ . 例如  $A$  表示一张图像的像素信息, 保留它较大的奇异值往往对它的信息影响很小. 有时候, 我们甚至需要主动舍弃较小的奇异值, 只保留较大的奇异值来实现**信号降噪**.

当  $m = n = 3$  时, 可以看出线性变换可以分解为旋转、放缩、旋转的复合.