



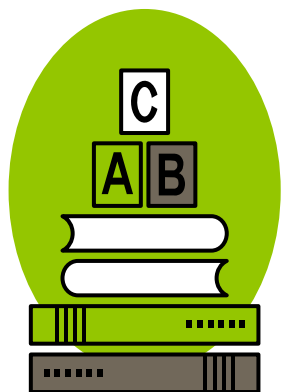
线性代数第20讲

5/17/2022 3:53:31 PM

内容：矩阵的特征值特征向量等

第20讲：内容大概 Outline of lectures

- 1 正交向量组与正交化；
- 2 正交矩阵；
- 3 特征值的定义；
- 4 特征值与特征向量的计算；
- 5 特征值的性质；





一、向量的内积与长度等



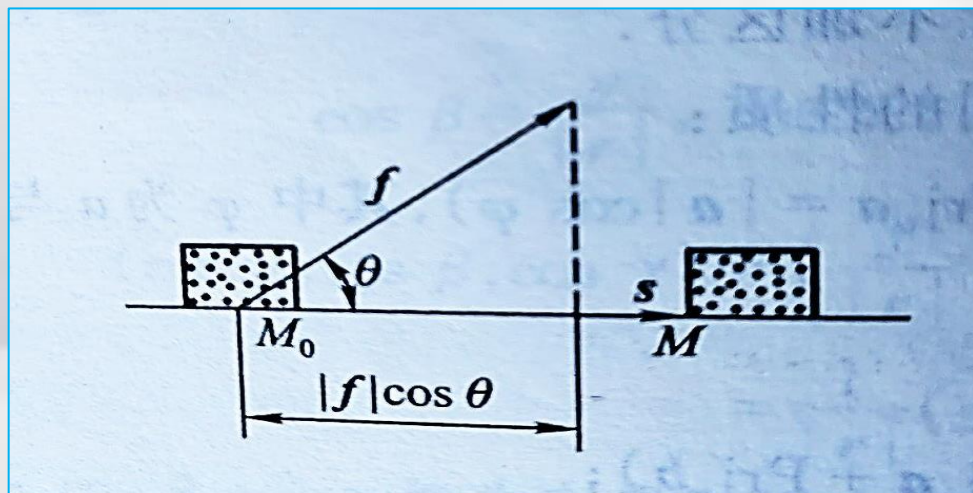


1. 高数中的向量数量积

$$(1) \quad W = |f| \cdot |s| \cdot \cos \theta;$$

$$(2) \quad \vec{a} = (a_x, a_y, a_z), \vec{b} = (b_x, b_y, b_z);$$

则 $\vec{a} \cdot \vec{b} = a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z;$





2. 向量的内积

1、内积是高数里数量积的推广；

2、内积的定义：

设有 n 维向量 $\alpha = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix},$

$$\text{令 } (\alpha, \beta) = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n$$

称 (α, β) 为向量 α 与 β 的内积.



【向量内积的例子】 若某商店有四种商品，

存货向量为 $\alpha = \begin{pmatrix} 300 \\ 280 \\ 270 \\ 240 \end{pmatrix}$, 价值向量为 $\beta = \begin{pmatrix} 30 \\ 25 \\ 40 \\ 15 \end{pmatrix}$,

则该商店存货总值为：

$$(\alpha, \beta) = 300 \times 30 + 280 \times 25 + 270 \times 40 + 240 \times 15 = 30400。$$

当 $n=3$ 时，内积 $(\alpha, \beta) = x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3$ 即为 R^3 上的数量积。



向量的内积的运算性质

其中 α, β 为 n 维向量, λ 为实数:

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

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

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

(4) $(\alpha, \alpha) \geq 0$, 当且仅当 $\alpha = 0$ 时, $(\alpha, \alpha) = 0$.



3. 向量的长度

1) 定义 对任意 n 维向量 $\alpha = (x_1, x_2, \dots, x_n)$

实数 $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 为向量 α 的长度, 即

$$\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2},$$

2) 性质:

(1) 非负性: $\|\alpha\| \geq 0$, 并且 $\|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$.

(2) 齐次性: $\|k \cdot \alpha\| = |k| \cdot \|\alpha\|$.

(3) 三角形不等式: $\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$



4. 向量的长度和夹角

1、单位向量：长度等于1的向量；

2、向量单位化 $\forall \beta \neq 0, \beta^0 = \frac{\beta}{\|\beta\|}$ $|\beta^0| = \left| \frac{\beta}{\|\beta\|} \right| = \frac{1}{\|\beta\|} \cdot |\beta| = 1$

3、柯西—施瓦茨不等式 $(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta)$

注 ① $|\alpha|, |\beta|$ 均不为0时, $\frac{(\alpha, \beta)^2}{(\alpha, \alpha)(\beta, \beta)} \leq 1$

② 非零向量 α 与 β 的夹角 $\theta = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|}$



向量的长度和夹角

当 α, β 为非零向量时，由柯西-施瓦兹不等式可得：

$$\left| \frac{(\alpha, \beta)^2}{(\alpha, \alpha)(\beta, \beta)} \right| \leq 1$$

两个向量 α 和 β 的夹角规定为

$$\theta = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|} \quad (0 \leq \theta \leq \pi)$$

当 $(\alpha, \beta) = 0$ 时， $\theta = \frac{\pi}{2}$ ，称 α 与 β 正交或垂直，记作 $\alpha \perp \beta$



5. 向量的长度和夹角的例子

例 求向量 $\alpha = (1, 2, 2, 3)$ 与 $\beta = (3, 1, 5, 1)$ 的夹角.

$$\text{解 } \because \cos \theta = \frac{\alpha \cdot \beta}{\|\alpha\| \|\beta\|} = \frac{18}{3\sqrt{2} \cdot 6} = \frac{\sqrt{2}}{2}$$

$$\therefore \theta = \frac{\pi}{4}.$$

练习1: 已知 $\alpha = (1, 2, -2, 1)^T$, 求 α^0



五、正交向量组与正交化





1. 正交向量组

1 正交的概念

当 $(\alpha, \beta) = 0$ 时, 称 α 与 β 正交. 记作 $\alpha \perp \beta$

零向量与任何向量都正交.

2 正交向量组的概念

若一非零向量组中的向量两两正交, 则称该向量组为正交向量组.



4 正交向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关.

证明 设有 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 使

$$\lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r \alpha_r = 0$$

上式两边分别与 α 作内积, 得

$$\lambda_1 (\alpha_1, \alpha_1) + \lambda_2 (\alpha_2, \alpha_2) + \dots + \lambda_r (\alpha_r, \alpha_r) = 0$$

由正交定义知 $(\alpha_i, \alpha_j) = 0$ ($i \neq j, i = 1, 2, \dots, r$)

所以 $\lambda_1 (\alpha_1, \alpha_1) = \lambda_1 |\alpha_1|^2 = 0$, 从而有 $\lambda_1 = 0$.

同理可得 $\lambda_2 = \dots = \lambda_r = 0$. 故 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关.



3. 标准正交向量组（标准正交组）

正交单位向量组成的向量组.

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 标准正交组

$$\Leftrightarrow (\alpha_i, \alpha_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad (i, j = 1, 2, \dots, s)$$



2. 正交向量组表示向量时的优势

例1 下列向量 β 是否能由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示？若能表示，则写出其线性表示式。

$$(1) \beta = \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix}, \alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -5 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 4 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ -3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -5 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 4 \end{pmatrix} + x_3 \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ -3 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_1 + 2x_2 - 3x_3 = 0 \\ 3x_1 + 2x_2 = -2 \\ -5x_1 + 4x_2 - 3x_3 = 7 \end{cases}$$



3. 正交向量组表示向量时的优势

已知 n 维向量 V 的任意一组标准正交基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$,

则 $\forall \alpha \in V, \alpha = c_1\alpha_1 + c_2\alpha_2 + \dots + c_n\alpha_n$,

$$(\alpha, \alpha_i) = c_1(\alpha_1, \alpha_i) + \dots + c_i(\alpha_i, \alpha_i) + \dots + c_n(\alpha_n, \alpha_i)$$

$$\Rightarrow c_i = (\alpha, \alpha_i)$$

向量在标准正交基中坐标的计算公式.



5 正交基（不学）

若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量空间 V 的一个基, 且 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是两两正交的非零向量组, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量空间 V 的正交基.

例1 已知三维向量空间中两个向量

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

正交, 试求 α_3 使 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 构成三维空间的一个正交基.



解 设 $\alpha_3 = (x_1, x_2, x_3)^T \neq 0$, 且分别与 α_1, α_2 正交.

则有 $[\alpha_1, \alpha_3] = [\alpha_2, \alpha_3] = 0$

即
$$\begin{cases} [\alpha_1, \alpha_3] = x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ [\alpha_2, \alpha_3] = x_1 - 2x_2 + x_3 = 0 \end{cases}$$

解之得 $x_1 = -x_3, x_2 = 0$.

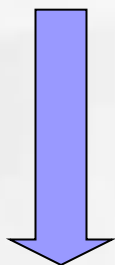
若令 $x_3 = 1$, 则有
$$\alpha_3 = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

由上可知 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 构成三维空间的一个正交基.



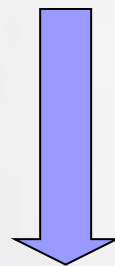
4. 向量组标准正交化的方法

V 中的一组基 a_1, a_2, \dots, a_n (线性无关组)



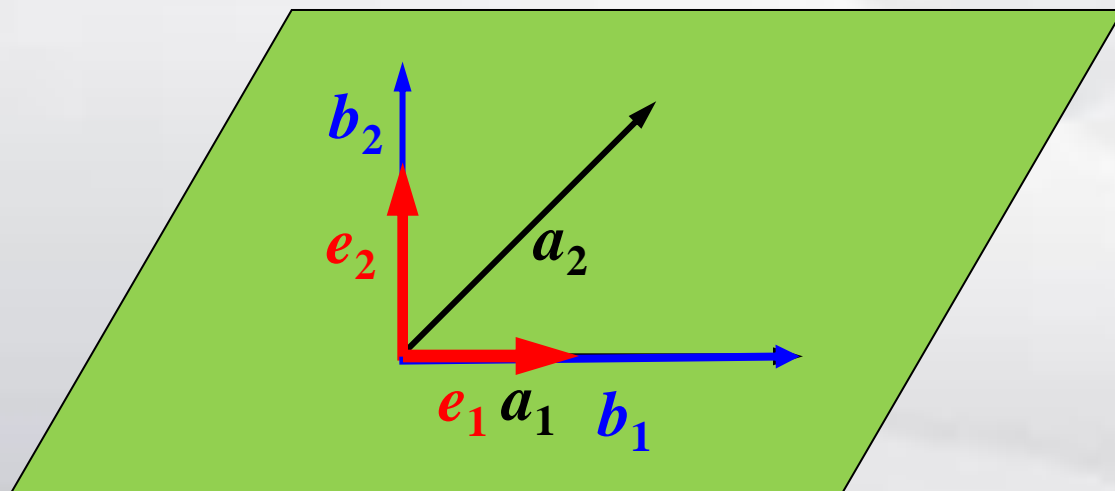
施密特正交化

正交基 b_1, b_2, \dots, b_n



单位化

标准正交基 e_1, e_2, \dots, e_n





第一步：正交化——施密特（Schmidt）正交化过程

设 a_1, a_2, \dots, a_n 是向量空间 V 中的一组基，

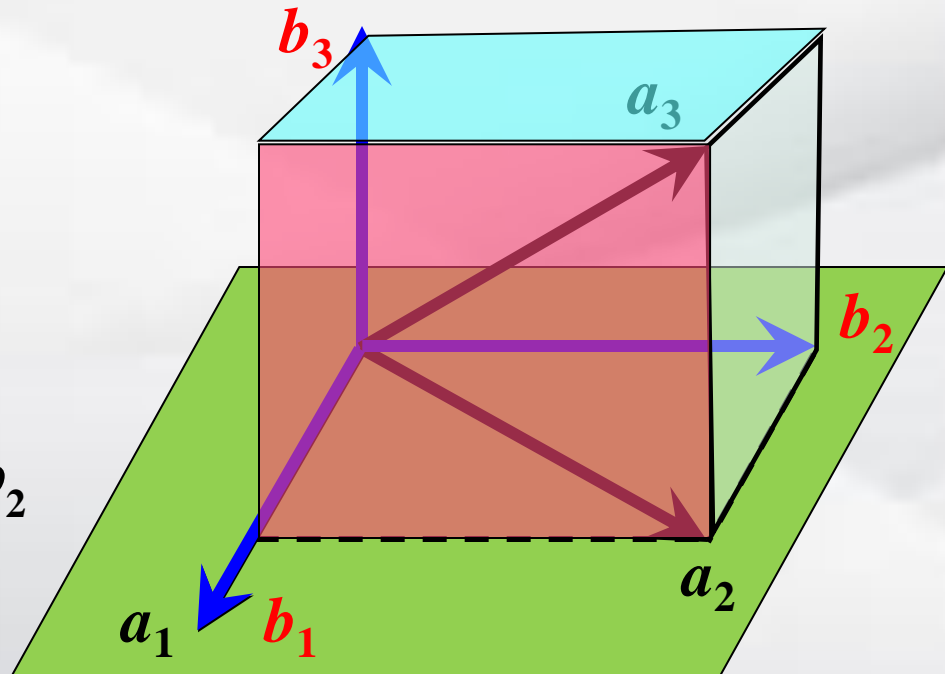
$$b_1 = a_1$$

$$b_2 = a_2 - \frac{(b_1, a_2)}{(b_1, b_1)} b_1$$

$$b_3 = a_3 - \frac{(b_1, a_3)}{(b_1, b_1)} b_1 - \frac{(b_2, a_3)}{(b_2, b_2)} b_2$$

\vdots

$$b_n = a_n - \frac{(b_1, a_n)}{(b_1, b_1)} b_1 - \frac{(b_2, a_n)}{(b_2, b_2)} b_2 - \dots - \frac{(b_{n-1}, a_n)}{(b_{n-1}, b_{n-1})} b_{n-1}$$





第二步：单位化

b_1, b_2, \dots, b_n 为向量空间 V 中的正交基，那么令

$$e_1 = \frac{1}{\|b_1\|} b_1, e_2 = \frac{1}{\|b_2\|} b_2, \dots, e_n = \frac{1}{\|b_n\|} b_n$$

从而 e_1, e_2, \dots, e_n 是向量空间 V 中的一个标准正交基.



例2 设 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 试用施密特正交化过程把这组向量规范正交化.

$$\beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \beta_2 = \frac{5}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_3 = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$e_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad e_2 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad e_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$



五、正交矩阵

定义：若 n 阶方阵 A 满足 $A^T A = E$ ，则称矩阵 A 为**正交矩阵**，简称**正交阵**。

性质：设 A, B 均为 n 阶正交矩阵，则

- ✓ A 可逆，且 $A^{-1} = A^T$ ；
- ✓ $|A| = 1$ 或 -1 ；
- ✓ $A^{-1}(A^T)$ 和 A^* 也是正交矩阵；
- ✓ 若 A 和 B 是正交阵，则 AB 也是正交阵。

定理：方阵 A 为正交阵的充分必要条件是 A 的列（行）向量组是标准正交向量组。



$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 1/3 \\ -1/2 & 1 & 1/2 \\ 2/3 & 1/2 & -1 \end{pmatrix}$$

是否为正交矩阵？

- ☐ A 是正交矩阵
- ☒ B 不是正交矩阵

提交



例3 设 $A = \begin{pmatrix} a & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & b & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & c & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & d \end{pmatrix}$ 是正交矩阵, 求 a, b, c, d .

A 正交矩阵 $\Rightarrow A$ 的行 (列) 为单位正交向量组.



三、特征值与特征向量的定义





1. 特征值与特征向量的基本概念

定义： 设 A 是 n 阶矩阵，如果数 λ 和 n 维非零向量 x 满足 $Ax = \lambda x$ ，那么这样的数 λ 称为矩阵 A 的**特征值**，非零向量 x 称为 A 的属于特征值 λ 的**特征向量**。

例： $E = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

则 $\lambda = 1$ 为 E 的特征值，

任意非零向量 $\alpha = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ 为属于 $\lambda = 1$ 的特征向量。



2. 求特征值、特征向量方法

$$\lambda x = Ax \iff \text{非零向量 } x \text{ 满足 } (\lambda E - A)x = 0$$

$$\iff \text{齐次线性方程组 } (\lambda E - A)x = 0 \text{ 有非零解}$$

$$\iff \text{系数行列式 } |\lambda E - A| = 0$$

特征方程

特征多项式

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

• 特征方程 $|\lambda E - A| = 0$

特征多项式 $f(\lambda) = |\lambda E - A|$



3. 求矩阵特征值和特征向量的一般步骤：

1. 由 $|\lambda E - A| = 0$ 求出所有特征值 λ_i ；
2. 对每个不同的特征值 λ_i 求齐次线性方程组 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的基础解系 x_1, x_2, \dots, x_t .

属于特征值 λ_i 的全部特征向量为

$$x = k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_t x_t \quad (k_1, \dots, k_t \text{ 不全为零})$$



例1 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & -4 \\ -2 & -4 & 5 \end{pmatrix}$ 的特征值和特征向量.

$$\lambda_1 = 10 \quad p_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \lambda_2 = \lambda_3 = 1 \quad p_2 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, p_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

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

$$\lambda_1 = 2 \quad p_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \lambda_2 = \lambda_3 = 1 \quad p_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$



四、特征值的性质





结论:

①如果 λ 是矩阵 A 的单特征值, 则 $(\lambda E - A)X = 0$ 的基础解系只有一个向量.

②如果 λ 是矩阵 A 的 k 重特征值, 则 $(\lambda E - A)X = 0$ 的基础解系中最多有 k 个向量.

③ $A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ & \ddots & \vdots \\ & & a_{nn} \end{pmatrix}$ 特征值为 $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$



三、特征值、特征向量的性质

性质1: 矩阵 A 的任一特征向量所对应的特征值是唯一的。

性质2: 设 x_1, x_2 是 A 对应于特征值 λ_0 的两个特征向量，则非零线性组合 $k_1x_1 + k_2x_2$ 也是 A 对应于 λ_0 的特征向量。

矩阵	A	kA	A^m	$f(A)$	A^{-1}	A^*	A^T
特征值	λ	$k\lambda$	λ^m	$f(\lambda)$	$1/\lambda$	$ A /\lambda$	λ
特征向量	x	x	x	x	x	x	

零化多项式: 使得 $f(A)=0$ 的多项式 $f(x)$ 。

(A 的特征值 λ 必满足 $f(\lambda)=0$)



定理： 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是方阵 A 的特征值， p_1, p_2, \dots, p_m 是与之对应的特征向量，如果 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 各不相同，则 p_1, p_2, \dots, p_m 线性无关。（属于不同特征值的特征向量线性无关）

性质3

- n 阶矩阵 A 有 n 个特征值（重根按重数计算）。
- 设 n 阶矩阵 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ，则
- ✓ $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} =$
- ✓ $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$

迹： $\text{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$ （方阵 A 主对角线元素之和）

A 可逆 $\iff A$ 的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 均不为零



例 5 设 n 阶矩阵 A 满足 $A^2 = 5A - 4E$, 试证 A 的特征值只能是 1 或 4.

证 记 $\varphi(x) = x^2 - 5x + 4$, 则 n 阶矩阵 A 满足

$$\varphi(A) = A^2 - 5A + 4E = O$$

即 $\varphi(x)$ 是矩阵 A 的零化多项式. 因此, 矩阵 A 的特征值 λ 必满足方程

$$\varphi(\lambda) = \lambda^2 - 5\lambda + 4 = (\lambda - 4)(\lambda - 1) = 0$$

故矩阵 A 的特征值只能是 1 或 4.

例 6 设二阶矩阵 A 的特征值为 1, 2, 求 $|A|$, 并证明矩阵 $B = A^2 - 2A$ 不可逆.

解 $|A| = 1 \times 2 = 2$.

由性质 4 知, $-1, 0$ 是矩阵 B 的特征值, 从而 $|B| = -1 \times 0 = 0$, 故 B 不可逆.



求特征值特征向量的步骤：

1. 由 $|\lambda E - A| = 0$ 求出所有特征值 λ_i ；
2. 对每个不同的特征值 λ_i 求齐次线性方程组 $(\lambda_i E - A)x = 0$

的基础解系 x_1, x_2, \dots, x_t .

属于特征值 λ_i 的全部特征向量为

$$x = k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_t x_t \quad (k_1, \dots, k_t \text{ 不全为零})$$

性质：

矩阵	A	kA	A^m	$f(A)$	A^{-1}	A^*	A^T
特征值	λ	$k\lambda$	λ^m	$f(\lambda)$	$1/\lambda$	$ A /\lambda$	λ

$$\checkmark \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \text{tr}(A)$$

$$\checkmark \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$$



六、相似矩阵的定义（备学）





一、相似矩阵

定义：设 A, B 都是 n 阶矩阵，若有可逆矩阵 P 满足

$$P^{-1}AP = B, \text{ 则称矩阵 } A \text{ 和 } B \text{ 相似. 记作 } A \sim B.$$

称可逆矩阵 P 为相似变换矩阵.

性质：若 $A \sim B \implies A^T \sim B^T$;

$$\implies A^{-1} \sim B^{-1} \text{ (} A \text{ 可逆时) };$$

$$\implies f(A) \sim f(B);$$

$$\implies |\lambda E - A| = |\lambda E - B|;$$

(有相同的特征多项式和特征值)

$$\implies |A| = |B|, \text{tr}(A) = \text{tr}(B);$$



二、矩阵对角化

定义：若 $A \sim \Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ ，称矩阵 A 可对角化。

思考：1) 什么样的矩阵可以对角化？

2) 若 n 阶矩阵 A 可以对角化，相似矩阵 P 如何求？对角矩阵 Λ 又如何求？



二、矩阵对角化

定义：若 $A \sim \Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ ，称矩阵 A 可对角化。

- ① 对角矩阵 Λ 的主对角线上元素就是 A 的全部特征值。
- ② 当 $A \sim \Lambda$ 时，相似变换矩阵 P 的列向量就是 A 的分别属于特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 的线性无关的特征向量 P_1, P_2, \dots, P_n ，排列顺序满足对应法则。



例1

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 4 \\ 3 & 1 & 6 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\Lambda = \begin{pmatrix} -1 & & \\ & 3 & \\ & & 7 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Lambda = \begin{pmatrix} -2 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

不可对角化



二、矩阵对角化

定义：若 $A \sim \Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ ，称矩阵 A 可对角化。

定理： A 可对角化 $\iff A$ 有 n 个线性无关的特征向量。

推论：

1. n 阶方阵 A 有 n 个互不相等的特征值 $\implies A$ 可对角化。

2. n 阶方阵 A 可对角化

$\iff A$ 的每个 r_i 重特征值 λ_i 都有 r_i 个线性无关的特征向量

$\iff r(\lambda_i E - A) = n - r_i$



例 12 判断矩阵 $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ 能否对角化, 已知 A 的特征值 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

解 1 是矩阵 A 的二重特征值, 即重数 $r_i = 2$, 而

$$r(1 \cdot E - A) = 2, \quad n - r_i = 3 - 2 = 1$$

即

$$r(1 \cdot E - A) \neq n - r_i$$

由推论知矩阵 A 不能与对角矩阵相似, 即 A 不能对角化.



例2 已知矩阵A的特征值 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = 1$,

讨论矩阵

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

能否相似于一个对角矩阵？为什么？

例3 设 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & x \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ，问 x 为何值时，矩阵 A

可以对角化？并求 A^{10} 。



A 和 B 相似 ($A \sim B$) : $P^{-1}AP = B$

A 和 B 相似，则有相同的特征多项式和特征值

判断可否对角化，并对角化的一般步骤：

1. 求特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ；

（若 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 互不相等，则A一定可对角化）

2. 求对应于 λ_i 的线性无关的特征向量；

（若A有 n 个线性无关的特征向量，则A可对角化）

3. 若A可对角化， $P = (P_1, P_2, \dots, P_n)$ ，则

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$