



线性代数

第四章 相似矩阵

主讲人：柳顺义

长安大学理学院



第4.1节 向量的内积

柳顺义 | 长安大学理学院

liu@chd.edu.cn

本节概要

本节将在 R^n 中引入度量，如向量的长度、夹角等.

一、向量的内积 {
1. 向量的内积
2. 向量的长度
3. 向量的夹角

二、正交向量组 {
1. 正交向量组
2. 标准正交基

三、正交矩阵 {
1. 正交矩阵
2. 正交变换

本节概要

本节将在 R^n 中引入度量，如向量的长度、夹角等.

一、向量的内积

1. 向量的内积
2. 向量的长度
3. 向量的夹角

二、正交向量组

1. 正交向量组
2. 标准正交基

三、正交矩阵

1. 正交矩阵
2. 正交变换

知识回顾

在 \mathbf{R}^3 中，两个向量 α 与 β 的 **内积**（数量积）：

$$\alpha \cdot \beta = |\alpha| |\beta| \cos \theta$$

设 $\alpha = (x_1, x_2, x_3)$, $\beta = (y_1, y_2, y_3)$ ，则

$$\alpha \cdot \beta = x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3$$

α 的 **长度**： $|\alpha| = \sqrt{\alpha \cdot \alpha} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}$

α 与 β 的 **夹角**： $\theta = \arccos \frac{\alpha \cdot \beta}{|\alpha| |\beta|} \quad (0 \leq \theta \leq \pi)$

一、向量的内积

1. 向量的内积

【定义】 设 n 维实向量 $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 和 $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$, 称

$$a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$$

为向量 α 与 β 的**内积**, 记作 $[\alpha, \beta]$. 即 $[\alpha, \beta] = a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$

[说明] (1) 内积是两个向量之间的一种运算, 其**结果是一个实数**.

(2) 内积的矩阵表示: 对**列向量**: $[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha$.

对**行向量**: $[\alpha, \beta] = \alpha \beta^T = \beta \alpha^T$.

一、向量的内积

【性质】

- (1) $[\alpha, \beta] = [\beta, \alpha]$;
- (2) $[\alpha + \beta, \gamma] = [\alpha, \gamma] + [\beta, \gamma]$;
- (3) $[\lambda\alpha, \beta] = \lambda[\alpha, \beta]$;
- (4) $[\alpha, \alpha] \geq 0$, $[\alpha, \alpha] = 0$ 当且仅当 $\alpha = \mathbf{0}$;
- (5) 柯西-施瓦兹(Cauchy-Schwarz)不等式:

$$[\alpha, \beta]^2 \leq [\alpha, \alpha][\beta, \beta]$$

<注: 等式成立 $\Leftrightarrow \alpha$ 与 β 线性相关>

柯西-施瓦兹不等式证明

构造 t 的一元二次函数

$$h(t) = [\alpha + t\beta, \alpha + t\beta]$$

$$= [\alpha, \alpha] + 2t[\alpha, \beta] + t^2[\beta, \beta] \geq 0$$

故 $h(t) = 0$ 无解或仅有一个解

$$\therefore \Delta = 4[\alpha, \beta]^2 - 4[\alpha, \alpha][\beta, \beta] \leq 0$$

所以 $[\alpha, \beta]^2 \leq [\alpha, \alpha][\beta, \beta]$.

等式成立 $\Leftrightarrow \Delta = 0$

$\Leftrightarrow h(t) = 0$ 有一个解

\Leftrightarrow 存在 t , 使 $[\alpha + t\beta, \alpha + t\beta] = 0$

\Leftrightarrow 存在 t , 使 $\alpha + t\beta = \mathbf{0}$

$\Leftrightarrow \alpha$ 与 β 线性相关

一、向量的内积

2. 向量的长度

【定义】 向量 $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 的**长度**:

$$\|\alpha\| = \sqrt{[\alpha, \alpha]} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$$

单位向量: $\|\alpha\| = 1$

向量 α 的**单位化**: $\frac{\alpha}{\|\alpha\|}$ ($\alpha \neq \mathbf{0}$)

【性质】 **非负性**

$$\|\alpha\| \geq 0; \quad \|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \mathbf{0}$$

齐次性

$$\|\lambda\alpha\| = |\lambda| \cdot \|\alpha\|$$

三角不等式

$$\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$$



一、向量的内积

3. 向量的夹角

【定义】 α 与 β 的**夹角**: $\theta = \arccos \frac{[\alpha, \beta]}{\|\alpha\| \|\beta\|}, (\alpha \neq 0, \beta \neq 0)$

夹角定义的合理性: $[\alpha, \beta]^2 \leq [\alpha, \alpha][\beta, \beta] \Rightarrow -1 \leq \frac{[\alpha, \beta]}{\|\alpha\| \|\beta\|} \leq 1$

【定义】 α 与 β **正交**: $[\alpha, \beta] = 0$, 记作 $\alpha \perp \beta \Leftrightarrow \theta = \frac{\pi}{2}$ (当 $\alpha \neq 0, \beta \neq 0$ 时)

[说明]

(1) 零向量与任意向量正交

(2) 只有零向量才与自己正交

本节概要

本节将在 R^n 中引入度量，如向量的长度、夹角等.

一、向量的内积 {
1. 向量的内积
2. 向量的长度
3. 向量的夹角

二、正交向量组 {
1. 正交向量组
2. 标准正交基

三、正交矩阵 {
1. 正交矩阵
2. 正交变换

二、正交向量组

1. 正交向量组

【定义】 两两正交且均为非零向量的向量组, 称为**正交向量组**.

例 已知向量 $\alpha_1 = (1, 1, 1)^T$ 与 $\alpha_2 = (1, 0, -1)^T$ 正交, 求一个非零向量 α_3 , 使得 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 两两正交.

解 设 $A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$ 解线性方程组 $Ax = \mathbf{0}$, 则
解向量 必与 α_1, α_2 都正交.

$$A \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \text{ 得 } Ax = \mathbf{0} \text{ 的基础解系为: } \xi = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

取 $\alpha_3 = (1, -2, 1)^T$, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 两两正交.

二、正交向量组

【定理1】 正交向量组必线性无关.

证明 对正交向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$, 设: $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = \mathbf{0}$

则有: $[\alpha_i, k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m] = [\alpha_i, \mathbf{0}] = 0 \quad (i=1, 2, \dots, m)$

即: $k_1[\alpha_i, \alpha_1] + \dots + k_i[\alpha_i, \alpha_i] + \dots + k_m[\alpha_i, \alpha_m] = k_i[\alpha_i, \alpha_i] = 0$

由于 $\alpha_i \neq 0$, 故 $[\alpha_i, \alpha_i] > 0$, 所以 $k_i = 0 \quad (i=1, 2, \dots, m)$

故 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关.

注意定理1的逆命题不成立.

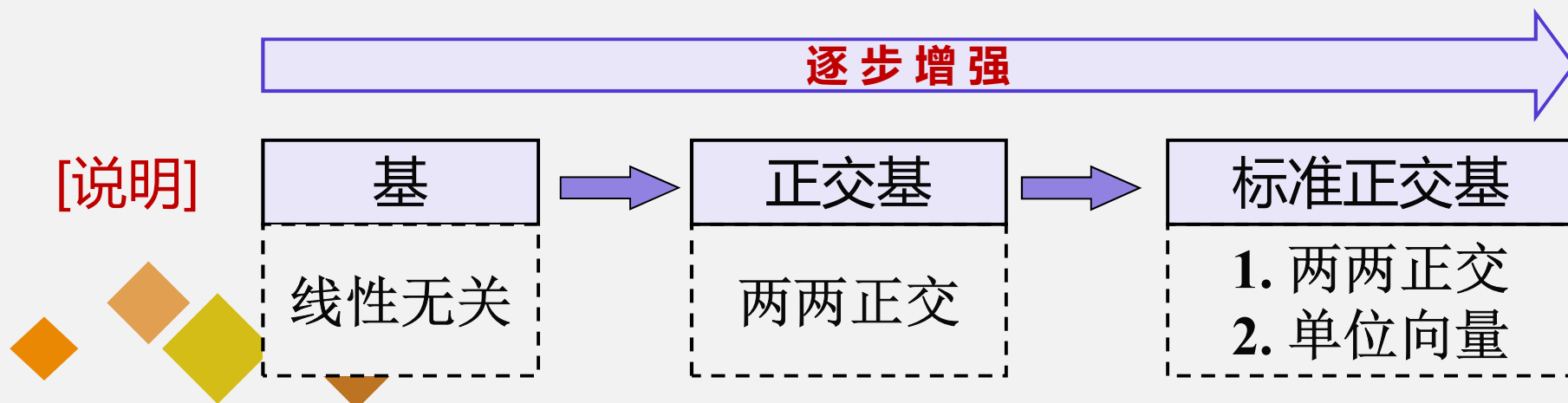
正交是比线性无关更强的概念

二、正交向量组

2. 标准正交基

【定义】 若向量空间 V 中的一个基是正交向量组(即两两正交), 则称其为 V 的**正交基**;

由单位向量构成的正交基, 称为**标准正交基**.



二、正交向量组

为什么研究标准正交基?

设 e_1, e_2, \dots, e_r 是向量空间 V 中的一个正交基, 则 V 中任意一个向量可唯一表示为

$$x = \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_r e_r$$

$$\text{于是 } \lambda_i = \frac{[x, e_i]}{[e_i, e_i]} = \frac{[x, e_i]}{\|e_i\|^2}, \quad i = 1, 2, \dots, r$$

特别地, 若 e_1, e_2, \dots, e_r 是 V 的一个标准正交基, 则

$$\lambda_i = [x, e_i], \quad i = 1, 2, \dots, r$$

二、正交向量组

【性质】 (1) 标准正交基不唯一

例1 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是 R^n 的一组标准正交基.

例2 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 \\ 0 \\ \sqrt{2}/2 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 \\ 0 \\ -\sqrt{2}/2 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 是 R^3 的标准正交基.

(2) 设 e_1, e_2, \dots, e_r 是向量空间 V 的一组标准正交基, 则:

$$[e_i, e_j] = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases} \quad (i, j=1, 2, \dots, r)$$

二、正交向量组

【标准正交基的求法】



◆ 施密特(Schmidt)正交化

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \xrightarrow{\text{构造}} \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$$

线性无关组 正交向量组

二、正交向量组

【施密特正交化】 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关 $\xrightarrow{\text{构造}}$ $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 正交

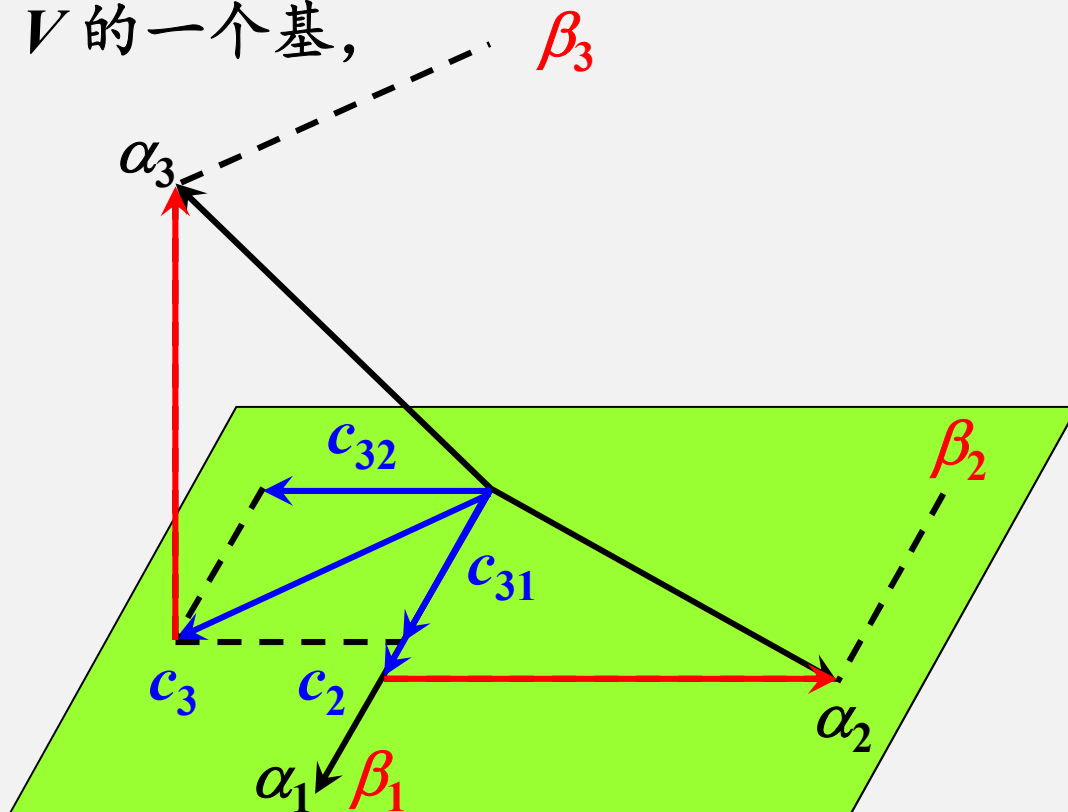
设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量空间 V 的一个基，

令

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - c_2 = \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - c_3$$



二、正交向量组

【施密特正交化】

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量空间 V 的一个基, 令

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2$$

...

$$\beta_r = \alpha_r - \frac{[\alpha_r, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_r, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 - \dots - \frac{[\alpha_r, \beta_{r-1}]}{[\beta_{r-1}, \beta_{r-1}]} \beta_{r-1}$$

则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 两两正交, 并且与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 等价.

故 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 是向量空间 V 的一个正交基.

二、正交向量组

施密特正交化公式

$$\beta_r = \alpha_r - \frac{[\alpha_r, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_r, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 - \cdots - \frac{[\alpha_r, \beta_{r-1}]}{[\beta_{r-1}, \beta_{r-1}]} \beta_{r-1}$$

◆ 单位化过程

$$\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r \xrightarrow{\text{单位化}} \gamma_1, \gamma_2, \cdots, \gamma_r$$

$$\text{取 } \gamma_i = \frac{\beta_i}{\|\beta_i\|} \quad (i=1, 2, \cdots, r)$$

二、正交向量组

例 已知 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$ 是 R^3 的一组基, 试用施密特正交化方法, 求 R^3 的一组标准正交基.

解 先正交化, 令 $\beta_1 = \alpha_1 = (1, 0, 1)^T$;

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 = (0, 1, -1)^T - \frac{-1}{2} (1, 0, 1)^T = \frac{1}{2} (1, 2, -1)^T;$$

$$\begin{aligned} \beta_3 &= \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 \\ &= (1, 0, 2)^T - \frac{3}{2} (1, 0, 1)^T - \frac{-1/2}{3/2} \cdot \frac{1}{2} (1, 2, -1)^T = \frac{1}{3} (-1, 1, 1)^T. \end{aligned}$$

二、正交向量组

例 已知 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$ 是 R^3 的一组基, 试用施密特正交化方法, 求 R^3 的一组标准正交基.

解 再单位化, 令

$$\gamma_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 1)^T,$$
$$\gamma_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, 2, -1)^T,$$
$$\gamma_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|} = \frac{1}{\sqrt{3}}(-1, 1, 1)^T.$$

则 $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3$ 即为所求.

本节概要

本节将在 R^n 中引入度量，如向量的长度、夹角等.

一、向量的内积 {
1. 向量的内积
2. 向量的长度
3. 向量的夹角

二、正交向量组 {
1. 正交向量组
2. 标准正交基

三、正交矩阵 {
1. 正交矩阵
2. 正交变换

三、正交矩阵

1. 正交矩阵 (等价地, $AA^T = E$ 或 $A^{-1} = A^T$)

【定义】 若 n 阶矩阵 A 满足 $A^T A = E$, 则称 A 为**正交矩阵**.

【判定定理】 n 阶方阵 A 为正交矩阵 $\Leftrightarrow A$ 的 n 个列(行)向量都是单位向量, 且两两正交 (即 n 个列(行)向量构成 R^n 的一个**标准正交基**).

证明 设 $A = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n)$,

$$A \text{ 为正交矩阵} \Leftrightarrow A^T A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n) = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \alpha_1 & \alpha_1^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_1^T \alpha_n \\ \alpha_2^T \alpha_1 & \alpha_2^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_2^T \alpha_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_n^T \alpha_1 & \alpha_n^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_n^T \alpha_n \end{pmatrix} = E$$

$\Leftrightarrow [\alpha_i, \alpha_j] = \alpha_i^T \alpha_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \text{ 为标准正交基}$

三、正交矩阵

【性质】

(1) 若 A 为正交矩阵, 则 A 可逆, 且 $A^{-1} = A^T$.

正交矩阵是比可逆矩阵更强的概念

(2) 若 A 为正交矩阵, 则 A^{-1} (即 A^T) 也为正交矩阵.

(3) 若 A 、 B 为正交矩阵, 则 AB 也为正交矩阵.

(4) 若 A 为正交矩阵, 则 $|A| = 1$ 或 $|A| = -1$.

三、正交矩阵

2. 正交变换

【定义】若 A 为正交矩阵, 则线性变换 $y = Ax$ 称为**正交变换**.

【性质】设 A 为 n 阶正交矩阵, 则对任意的 $\alpha, \beta \in R^n$, 有:

$$(1) [A\alpha, A\beta] = (A\alpha)^T (A\beta) = \alpha^T A^T A\beta = \alpha^T \beta = [\alpha, \beta]$$

正交变换保持向量内积不变

$$(2) \|A\alpha\| = \sqrt{[A\alpha, A\alpha]} = \sqrt{[\alpha, \alpha]} = \|\alpha\|$$

正交变换保持向量长度不变

◀ [推论] 空间中的一组标准正交基经正交变换仍为标准正交基



谢谢!



线性代数

第4.2节 方阵的特征值和特征向量

柳顺义 | 长安大学理学院

liu@chd.edu.cn

引例

设 $A = \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$, $u = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $v = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, 则

$$Au = \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 \\ -1 \end{pmatrix}$$

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

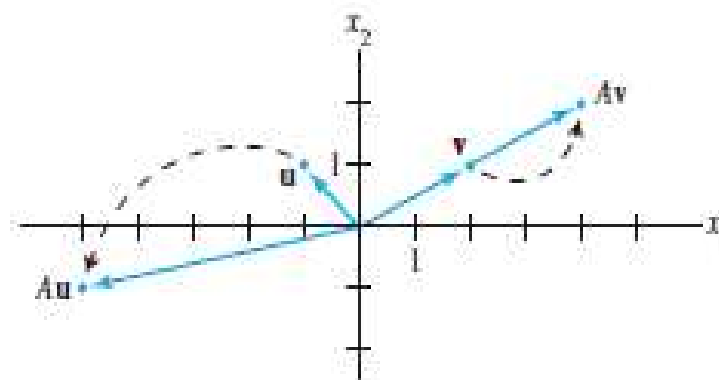


FIGURE 1 Effects of multiplication by A .

$$Av = \lambda v \quad (v \neq 0)$$

本节概要

一、基本概念

1. 特征值和特征向量的定义
2. 特征值和特征向量的求法

二、重要性质

1. 特征值的性质
2. 不同特征值的特征向量之间的关系

本节概要

一、基本概念

1. 特征值和特征向量的定义
2. 特征值和特征向量的求法

二、重要性质

1. 特征值的性质
2. 不同特征值的特征向量之间的关系

一、基本概念

1. 特征值与特征向量的定义

【定义】 设 A 是 n 阶方阵, 若存在数 $\lambda \in P$ 和非零向量 $x \in P^n$, 使得

$$Ax = \lambda x$$

则称 λ 是 A 的一个**特征值**, x 为 A 的对应于特征值 λ 的**特征向量**.

例 因为 $\begin{pmatrix} 3 & -4 \\ 2 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} = 1 \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$,

则 $\lambda = 1$ 为 $\begin{pmatrix} 3 & -4 \\ 2 & -3 \end{pmatrix}$ 的特征值, $\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 为对应于 $\lambda = 1$ 的特征向量.


一、基本概念

1. 特征值与特征向量的定义

【定义】 设 A 是 n 阶方阵, 若存在数 $\lambda \in P$ 和非零向量 $x \in P^n$, 使得

$$Ax = \lambda x$$

则称 λ 是 A 的一个**特征值**, x 为 A 的对应于特征值 λ 的**特征向量**.

- 【说明】**
- (1) 为什么要求特征向量是非零向量?
 - (2) 一个特征向量只能对应于一个特征值;
 - (3) 对应于同一特征值的特征向量不唯一.
- 

一、基本概念

2. 特征值和特征向量的求法

λ 为矩阵 A 的特征值

\Leftrightarrow 存在非零向量 $x \in P^n$, 使得 $Ax = \lambda x$

\Leftrightarrow 存在 $x \neq 0$, 使得 $(A - \lambda E)x = 0$

\Leftrightarrow 齐次线性方程组 $(A - \lambda E)X = 0$ 有非零解

\Leftrightarrow 系数行列式 $|A - \lambda E| = 0$

➤ λ 为矩阵 A 的特征值当且仅当 λ 满足 $|A - \lambda E| = 0$.

➤ 矩阵 A 的对应于特征值 λ 的全部特征向量为齐次线性方程

组 $(A - \lambda E)X = 0$ 的所有非零解向量.

一、基本概念

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

特征方程 $|A - \lambda E| = 0$ 的根为 A 的特征值

矩阵 A 的**特征多项式**:

$$f_A(\lambda) = |A - \lambda E| = (-\lambda)^n + c_1(-\lambda)^{n-1} + \cdots + c_{n-1}(-\lambda) + c_n$$

注: 方阵 A 的特征多项式也可定义为 $|\lambda E - A|$.



一、基本概念

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

矩阵 A 的**特征多项式**:

$$f_A(\lambda) = |A - \lambda E| = (-\lambda)^n + c_1(-\lambda)^{n-1} + \cdots + c_{n-1}(-\lambda) + c_n$$

复数域内必可分解为 $= (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda)$

n 阶矩阵 A 在复数域内恒有 n 个特征值 (重根按重数计算)

特征值 λ_i 的**代数重数**: λ_i 作为特征方程的根的重数

一、基本概念

➤ 矩阵 A 的对应于特征值 λ 的全部特征向量为齐次线性方程组 $(A-\lambda E)X=0$ 的所有非零解向量.

【定义】 设 λ_0 为 A 的一个特征值, 则 $(A-\lambda_0 E)x=0$ 的解空间称为矩阵 A 对应于 λ_0 的**特征子空间**, 记作 V_{λ_0} .

事实. 矩阵 A 对应于 λ_0 的特征子空间 V_{λ_0} 中的所有非零向量即为 A 对应于 λ_0 的全部特征向量.

特征值 λ_i 的**几何重数**: $\dim V_{\lambda_i} = n - R(A - \lambda_i E)$

$1 \leq$ 特征值 λ_i 的 **几何重数** \leq 代数重数

一、基本概念

例1 求矩阵 A 的特征值和特征向量,

并指出相应的代数重数和几何重数.

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

解 Step 1-由矩阵 A 的特征方程, 求出特征值.

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

令 $|A - \lambda E| = 0$, 得 A 的特征值为 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

所以 $\lambda_1 = 2$ 的代数重数为1, $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的代数重数为2.

一、基本概念

Step 2-求出 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 的基础解系, 得到特征向量.

当 $\lambda_1 = 2$ 时, 解线性方程组 $(A - 2E)x = 0$

$$A - 2E = \begin{pmatrix} -3 & 1 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{同解方程组为} \begin{cases} x_1 = 0 \\ x_2 = 0 \end{cases}$$

得基础解系 $p_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

因此, 对应于特征值 $\lambda_1 = 2$ 的全部特征向量为 $k_1 p_1$, ($k_1 \neq 0$).

且 $\lambda_1 = 2$ 的几何重数为 1.

一、基本概念

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时, 解线性方程组 $(A-E)x = 0$

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

同解方程组为
$$\begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = -2x_3 \end{cases}$$

得基础解系
$$p_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

故对应于特征值 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的全部特征向量为 $k_2 p_2$ ($k_2 \neq 0$),

且 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的几何重数为 1.

一、基本概念

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

解 矩阵 A 的特征多项式为

$$\begin{aligned} |A - \lambda E| &= \begin{vmatrix} 1-\lambda & 2 & 2 \\ 2 & 1-\lambda & 2 \\ 2 & 2 & 1-\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{c_1+c_2+c_3} \begin{vmatrix} 5-\lambda & 2 & 2 \\ 5-\lambda & 1-\lambda & 2 \\ 5-\lambda & 2 & 1-\lambda \end{vmatrix} \\ &= (5-\lambda) \begin{vmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 1 & 1-\lambda & 2 \\ 1 & 2 & 1-\lambda \end{vmatrix} = (5-\lambda)(1+\lambda)^2 \end{aligned}$$

则 A 的特征值为 $\lambda_1 = 5, \lambda_2 = \lambda_3 = -1$.

一、基本概念

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

解 矩阵 A 的特征多项式为

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

则 A 的特征值为 $\lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 2$.

一、基本概念

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

解 矩阵 A 的特征多项式为

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} 1 - \lambda & -2 & 2 \\ -2 & -2 - \lambda & 4 \\ 2 & 4 & -2 - \lambda \end{vmatrix} = -\lambda^3 - 3\lambda^2 + 24\lambda - 28.$$

经试根知, 2是一个根.

$$\text{上式} = -(\lambda - 2)(\lambda^2 + 5\lambda - 14) = -(\lambda - 2)(\lambda + 7)(\lambda - 2)$$

◆ 则 A 的特征值为 $\lambda_1 = -7, \lambda_2 = \lambda_3 = 2$.

本节概要

一、基本概念

1. 特征值和特征向量的定义
2. 特征值和特征向量的求法

二、重要性质

1. 特征值的性质
2. 不同特征值的特征向量之间的关系

二、重要性质

1. 特征值的性质

[分析]

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

$$\begin{aligned} f_A(\lambda) &= |A-\lambda E| = (a_{11}-\lambda)(a_{22}-\lambda)\cdots(a_{nn}-\lambda) + \cdots \\ &= (-\lambda)^n + (a_{11}+a_{22}+\cdots+a_{nn})(-\lambda)^{n-1} + \cdots \end{aligned} \quad (1)$$

设 $f_A(\lambda) = 0$ 在 C 中的 n 个根为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 即 A 的 n 个特征值.

$$\begin{aligned} f_A(\lambda) &= |A-\lambda E| = (\lambda_1-\lambda)(\lambda_2-\lambda)\cdots(\lambda_n-\lambda) \\ &= (-\lambda)^n + (\lambda_1+\lambda_2+\cdots+\lambda_n)(-\lambda)^{n-1} + \cdots \end{aligned} \quad (2)$$



二、重要性质

$$\begin{aligned} f_A(\lambda) &= |A - \lambda E| = (a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) \cdots (a_{nn} - \lambda) + \cdots \\ &= (-\lambda)^n + \underline{(a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})}(-\lambda)^{n-1} + \cdots \end{aligned} \quad (1)$$

$$\begin{aligned} f_A(\lambda) &= |A - \lambda E| = (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda) \\ &= (-\lambda)^n + \underline{(\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n)}(-\lambda)^{n-1} + \cdots \end{aligned} \quad (2)$$

【特征值的和与积】 设 n 阶方阵 A 的所有特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则:

(1) $\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} = \text{tr}(A)$ A 的**迹**

对比式(1)和(2)中
 $(-\lambda)^{n-1}$ 的系数

(2) $\lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |A|$

考查式(2)中
 $\lambda = 0$ 的情形

【定理】 方阵 A 可逆 $\Leftrightarrow A$ 的特征值全都不为0.

二、重要性质

若非零向量 p 是矩阵 A 对应于特征值 λ 的特征向量，则

◆ $k\lambda$ 是 kA 的特征值，对应的特征向量也是 p .

◆ λ^k 是 A^k 的特征值，对应的特征向量也是 p .

◆ 设 $f(x) = a_m x^m + \dots + a_1 x + a_0$, 则 $\varphi(\lambda)$ 是矩阵多项式

$$\varphi(A) = a_m A^m + \dots + a_1 A + a_0 E$$

的特征值，对应的特征向量也是 p .

◆ λ 是 A^T 的特征值.

二、重要性质

若非零向量 p 是 A 对应于特征值 λ 的特征向量，则

- ◆ 当 A 可逆时， $1/\lambda$ 是 A^{-1} 的特征值，对应的特征向量仍然是 p .
- ◆ 当 A 可逆时， $|A|/\lambda$ 是 A^* 的特征值，对应的特征向量也是 p .

二、重要性质

例 设3阶方阵 A 的特征值为 $1, -2, -3$, 求

(1) $|A| = ?$

(2) A^{-1} 的特征值为?

(3) A^* 的特征值为?

(4) $A^3 + 3A - 2E$ 的特征值为?

(5) $|A^3 + 3A - 2E| = ?$



二、重要性质

2. 不同特征值的特征向量之间的关系

【定理】 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是方阵 A 的 m 个互不相等的特征值, p_1, p_2, \dots, p_m 依次是与之对应的特征向量, 则 p_1, p_2, \dots, p_m 线性无关.

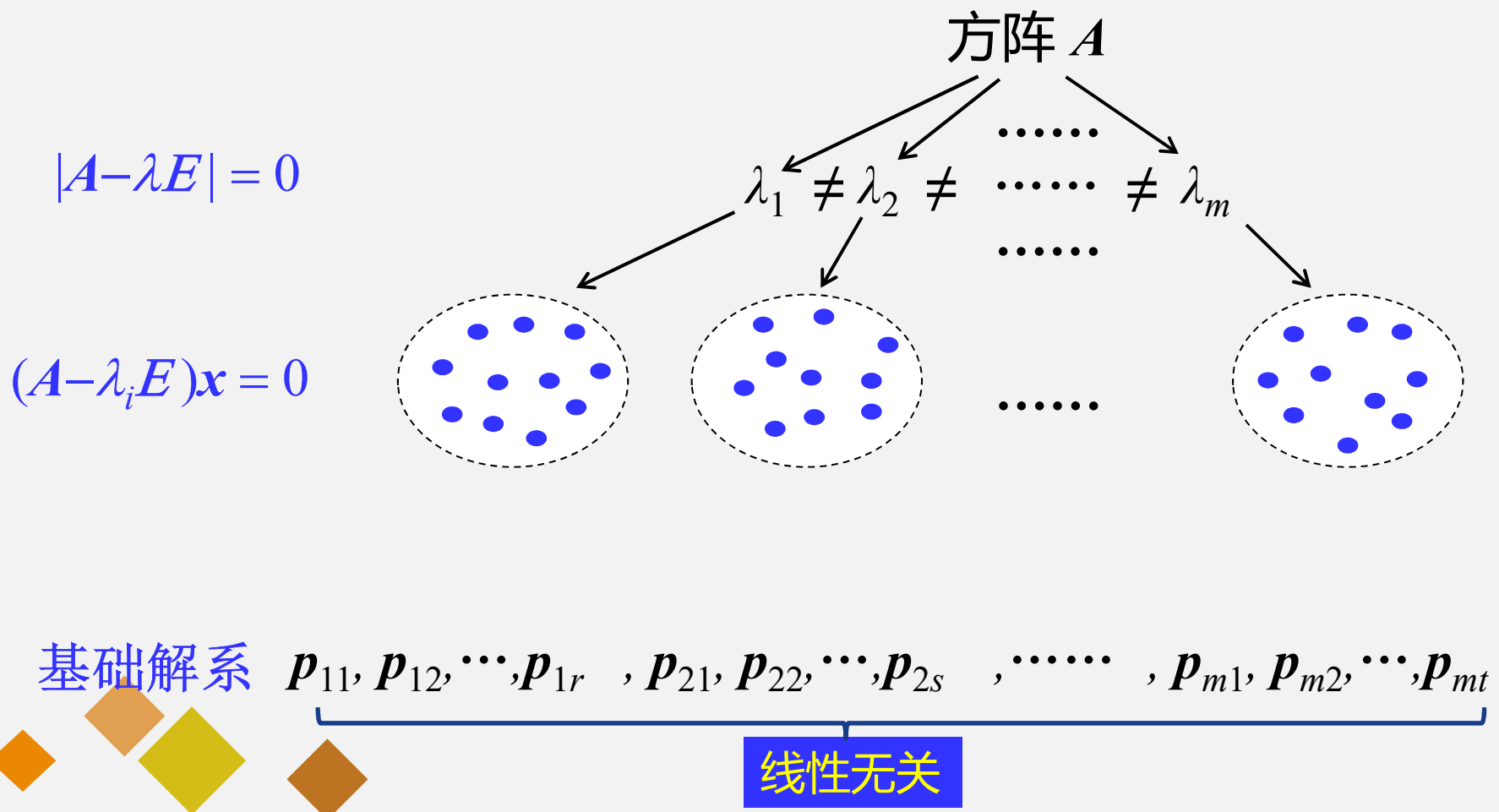
属于不同特征值的特征向量线性无关

【推论】 设 λ_1, λ_2 是方阵 A 的两个不同的特征值, $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$ 和 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ 分别是对应于 λ_1, λ_2 的线性无关的特征向量, 则: $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s, \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ 线性无关.

属于不同特征值的线性无关的特征向量合起来仍线性无关

【注：该结论对多于两个的特征值仍然成立】

二、重要性质





谢谢!



第4.3节 相似矩阵

柳顺义 | 长安大学理学院

liu@chd.edu.cn

本节概要

本节讨论矩阵在相似关系下的对角化问题：对于方阵 A ，能否找到可逆矩阵 P ，使得 $P^{-1}AP$ 成为对角矩阵？

一、相似矩阵

- 1. 相似矩阵的定义
- 2. 相似矩阵的性质

二、方阵的对角化

- 1. 方阵可对角化的定义
- 2. 方阵可对角化的判定定理

本节概要

一、相似矩阵

- 1. 相似矩阵的定义
- 2. 相似矩阵的性质

二、方阵的对角化

- 1. 方阵可对角化的定义
- 2. 方阵可对角化的判定定理

一、相似矩阵

1. 相似矩阵的定义

【定义】 设 A, B 都是 n 阶方阵，如果存在可逆矩阵 P 使得

$$P^{-1}AP = B,$$

则称矩阵 A 与 B 相似，并称 B 为矩阵 A 的相似矩阵。

- 相似关系具有反身性、对称性和传递性。
- “相似”与“等价”的关系：相似必等价，但等价未必相似。

A 与 B 等价 \Leftrightarrow 存在可逆矩阵 P 和 Q , 使得 $PAQ = B$.

◀ A 与 B 相似 \Leftrightarrow 存在可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = B$.

一、相似矩阵

2. 相似矩阵的性质

【定理】 相似矩阵有相同的特征多项式、特征值、行列式、迹.

证明: 设 A 和 B 相似, 则存在可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = B$

$$f_B(\lambda) = |B - \lambda E| = |P^{-1}AP - P^{-1}(\lambda E)P| = |P^{-1}[(A - \lambda E)]P| = |A - \lambda E| = f_A(\lambda)$$

[注意] 有相同特征多项式的矩阵不一定相似

反例 $E = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 和 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ 具有相同的特征多项式, 但对任意的可逆矩阵 P ,

都有 $P^{-1}EP = E$, 即 E 只能和自己相似, 故 E 和 A 不相似.

[推论] 若矩阵 A 与对角矩阵 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ 相似, 则 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 就是 A 的 n 个特征值.

对角矩阵的特征值即为其主对角线上的元素

本节概要

一、相似矩阵

- 1. 相似矩阵的定义
- 2. 相似矩阵的性质

二、方阵的对角化

- 1. 方阵可对角化的定义
- 2. 方阵可对角化的判定定理

二、方阵的对角化

1. 可对角化的定义

【定义】 若方阵 A 能与某对角矩阵相似, 则称 A 可对角化.

即存在可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = \Lambda$ (Λ 为对角矩阵).

问题 (1) n 阶方阵 A 可对角化的条件是什么?

(2) 如果方阵 A 可对角化, 与哪个对角矩阵相似?

相应的相似变换矩阵 P 是什么?



二、方阵的对角化

2. 可对角化的判定定理

n 阶方阵 A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量

证明: (\Leftarrow) 设 p_1, p_2, \dots, p_n 为矩阵 A 的 n 个线性无关的特征向量, 其对应的

特征值分别为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则: $Ap_i = \lambda_i p_i (i = 1, 2, \dots, n)$

令 $P = (p_1 \ p_2 \ \cdots \ p_n)$, 则 $AP = A(p_1 \ p_2 \ \cdots \ p_n) = (Ap_1 \ Ap_2 \ \cdots \ Ap_n)$

$$= (\lambda_1 p_1 \ \lambda_2 p_2 \ \cdots \ \lambda_n p_n)$$

因为 p_1, p_2, \dots, p_n 线性无关,

因此矩阵 P 可逆.

所以 $P^{-1}AP = A$, 故 A 可对角化.

以上证明也是方阵对角化的具体做法

$$= (p_1 \ p_2 \ \cdots \ p_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} = P\Lambda$$

二、方阵的对角化

n 阶方阵 A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量

(\Rightarrow)

依题意, 存在可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = \Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$

$$\therefore AP = P\Lambda$$

记 $P = (p_1 \ p_2 \ \cdots \ p_n)$, 则由上式可得

$$(Ap_1 \ Ap_2 \ \cdots \ Ap_n) = (\lambda_1 p_1 \ \lambda_2 p_2 \ \cdots \ \lambda_n p_n) \quad \therefore Ap_i = \lambda_i p_i (i = 1, 2, \dots, n)$$

因此, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 A 的 n 个特征值, p_i 是对应于 λ_i 的特征向量.

因为矩阵 P 可逆, 故 p_1, p_2, \dots, p_n 线性无关.

即: 矩阵 A 有 n 个线性无关的特征向量.

二、方阵的对角化

问题: (1) n 阶方阵 A 可对角化的条件是什么?

答: A 有 n 个线性无关的特征向量.

问题: (2) 如果矩阵 A 可对角化, 与哪个对角矩阵相似?
相应的相似变换矩阵 P 是什么?

答: 与以 A 的特征值为主对角元构成的对角矩阵相似;
相似变换矩阵 P 由 A 的 n 个线性无关的特征向量为列向量构成.

[注意] (1) P 中特征向量的位置与对角阵中特征值的位置一一对应;

(2) 对角矩阵 A 不唯一; 相似变换矩阵 P 不唯一.

二、方阵的对角化

定理 n 阶方阵 A 可对角化 $\iff A$ 有 n 个线性无关的特征向量

推论1 如果 n 阶方阵 A 有 n 个不同的特征值，则 A 可对角化.

[回顾] 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是方阵 A 的 m 个互不相等的特征值， p_1, p_2, \dots, p_m 依次是与之对应的特征向量，则 p_1, p_2, \dots, p_m 线性无关.

当 n 阶方阵 A 的特征方程有重根时，就不一定有 n 个线性无关的特征向量，从而不一定能对角化.

推论2 方阵 A 可对角化当且仅当它的每个特征值的代数重数与几何重数相等.

二、方阵的对角化

推论2 n 阶方阵 A 可对角化当且仅当它的每个特征值的代数重数与几何重数相等.

证明:

设 A 的不同特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ $|A - \lambda E| = (\lambda_1 - \lambda)^{p_1} (\lambda_2 - \lambda)^{p_2} \dots (\lambda_s - \lambda)^{p_s}$

代数重数为 p_1, p_2, \dots, p_s $p_1 + p_2 + \dots + p_s = n$

几何重数为 q_1, q_2, \dots, q_s $q_i = n - R(A - \lambda_i E)$

$$q_1 \leq p_1, q_2 \leq p_2, \dots, q_s \leq p_s$$

$$n = q_1 + q_2 + \dots + q_s \leq p_1 + p_2 + \dots + p_s = n$$

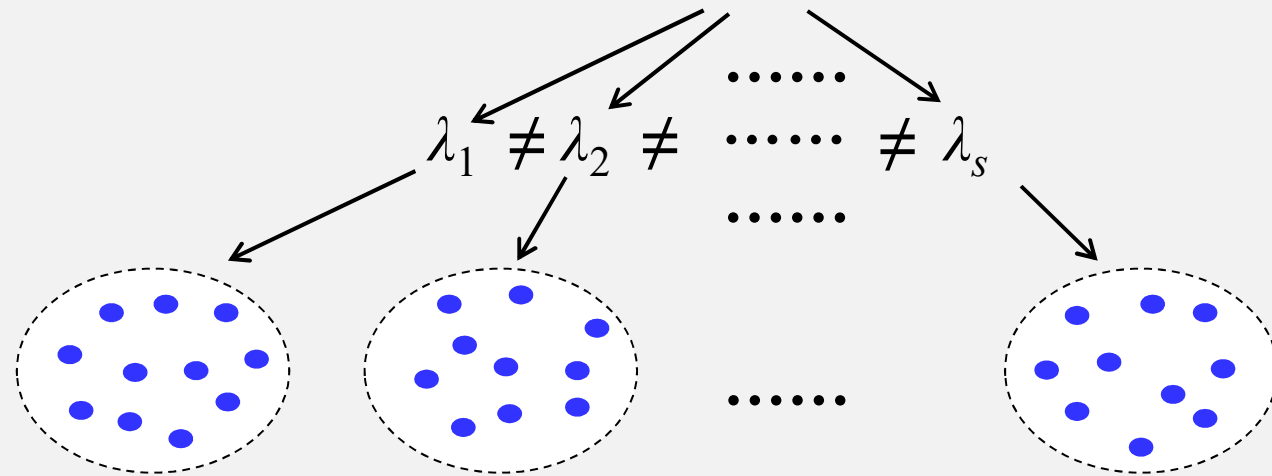
$$\Rightarrow q_1 = p_1, q_2 = p_2, \dots, q_s = p_s.$$

二、方阵的对角化

n 阶方阵 A 可对角化

$$|A - \lambda E| = 0$$

$$(A - \lambda_i E)x = 0$$



基础解系

线性无关

$$p_{11}, p_{12}, \dots, p_{1,q_1} \quad p_{21}, p_{22}, \dots, p_{2,q_2} \quad \dots \quad p_{s1}, p_{s2}, \dots, p_{s,q_s}$$

$$n = \text{几何重数之和} \leq \text{代数重数之和} = n$$

二、方阵的对角化

例1 判断矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -2 & -2 & 4 \\ 2 & 4 & -2 \end{pmatrix}$ 能否对角化?

解 第一步, 计算矩阵 A 的特征值.

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

A 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = 2, \lambda_3 = -7$.

第二步, 计算矩阵 A 的每个特征值的代数重数和几何重数.

二、方阵的对角化

解 第二步, 计算矩阵 A 的每个特征值的代数重数和几何重数.

$$\text{对于特征值 } \lambda_1 = \lambda_2 = 2 : A - 2E = \begin{pmatrix} -1 & -2 & 2 \\ -2 & -4 & 4 \\ 2 & 4 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

因为 $R(A - 2E) = 1$, 所以 $\lambda_1 = \lambda_2 = 2$ 的几何重数为 $3 - 1 = 2$.

因此 $\lambda_1 = \lambda_2 = 2$ 的代数重数与几何重数相等.

$$\text{对于特征值 } \lambda_3 = -7 : A + 7E = \begin{pmatrix} 8 & -2 & 2 \\ -2 & 5 & 4 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -2 & 5 & 4 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

因为 $R(A + 7E) = 2$, 所以 $\lambda_3 = -7$ 的几何重数为 $3 - 2 = 1$.

因此 $\lambda_3 = -7$ 的代数重数与几何重数也相等. 故 A 可对角化.

二、方阵的对角化

例2 判断矩阵 $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ 能否对角化?

解 第一步, 计算矩阵 A 的特征值.

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

A 的特征值为 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

第二步, 计算矩阵 A 的每个特征值的代数重数和几何重数.

二、方阵的对角化

解 第二步，计算矩阵 A 的每个特征值的代数重数和几何重数。

$$\text{对于特征值 } \lambda_1 = 2: A - 2E = \begin{pmatrix} -3 & 1 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

因为 $R(A - 2E) = 2$ ，所以 $\lambda_1 = 2$ 的几何重数为 $3 - 2 = 1$ 。

因此 $\lambda_1 = 2$ 的代数重数与几何重数相等。

$$\text{对于特征值 } \lambda_2 = \lambda_3 = 1: A - E = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

因为 $R(A - E) = 2$ ，所以 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的几何重数为 $3 - 2 = 1$ 。

因此 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的代数重数与几何重数不相等。故 A 不可对角化。

二、方阵的对角化

例3 设 $A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix}$, 问 A 能否对角化?

若 A 能对角化, 求出可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP$ 为对角矩阵;
并计算 A^{100} .

解

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} 4 - \lambda & 6 & 0 \\ -3 & -5 - \lambda & 0 \\ -3 & -6 & 1 - \lambda \end{vmatrix} = -(\lambda - 1)^2(\lambda + 2)$$

A 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -2$.

二、方阵的对角化

将 $\lambda_1 = \lambda_2 = 1$ 代入 $(A - \lambda E)x = 0$, 解之得基础解系 $\xi_1 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\xi_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$.

将 $\lambda_3 = -2$ 代入 $(A - \lambda E)x = 0$, 解之得基础解系 $\xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$.

所以 A 可对角化.

令 $P = (\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3) = \begin{pmatrix} -2 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, 则 $P^{-1}AP = \Lambda = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$.

注意: 矩阵 P 的列向量和对角矩阵中特征值的位置要相互对应.

二、方阵的对角化

$$A^{100} = ?$$

$$\text{由 } P^{-1}AP = \Lambda, \text{ 得 } A = P\Lambda P^{-1}, \text{ 且易知 } P^{-1} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix},$$

$$A^{100} = \underbrace{(P\Lambda P^{-1})(P\Lambda P^{-1})\cdots(P\Lambda P^{-1})}_{100\text{项}} = P\Lambda^{100}P^{-1}$$

$$= \begin{pmatrix} -2 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1^{100} & & \\ & 1^{100} & \\ & & (-2)^{100} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 2 - 2^{101} & 2 - 2^{101} & 0 \\ 2^{100} - 1 & 2^{100} - 1 & 0 \\ 2^{100} - 1 & 2^{101} - 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

二、方阵的对角化

例4 设三阶方阵 A 的特征值为 $1, 2, -3$, 求 $|A^3 - 3A + E|$.

解法1 利用特征值.

因为 A 的特征值为 $1, 2, -3$, 则 $\varphi(A) = A^3 - 3A + E$ 的特征值分别为:

$$\varphi(1) = 1^3 - 3 \times 1 + 1 = -1;$$

$$\varphi(2) = 2^3 - 3 \times 2 + 1 = 3;$$

$$\varphi(-3) = (-3)^3 - 3 \times (-3) + 1 = -17$$

故 $|A^3 - 3A + E| = (-1) \times 3 \times (-17) = 51$.



二、方阵的对角化

例4 设三阶方阵 A 的特征值为 $1, 2, -3$, 求 $|A^3 - 3A + E|$.

解法2 由已知, A 与对角阵 $\Lambda = \text{diag}(1, 2, -3)$ 相似, 即存在可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$.

$$A = P\Lambda P^{-1}, A^3 = P\Lambda^3 P^{-1}$$

$$|A^3 - 3A + E| = |P\Lambda^3 P^{-1} - 3P\Lambda P^{-1} + PEP^{-1}|$$

$$= |P(\Lambda^3 - 3\Lambda + E)P^{-1}| = |\Lambda^3 - 3\Lambda + E| = \begin{vmatrix} -1 & & \\ & 3 & \\ & & -17 \end{vmatrix} = 51.$$



谢谢!



第4.4节 实对称矩阵的相似矩阵

柳顺义 | 长安大学理学院

liu@chd.edu.cn

本节概要

- 一、实对称矩阵能否相似对角化？
- 二、实对称矩阵对角化的步骤

本节概要

一、实对称矩阵能否相似对角化？

二、实对称矩阵对角化的步骤



一、实对称矩阵能否相似对角化?

[引理1] 实对称矩阵的特征值全是实数.

[引理2] 实对称矩阵的对应于不同特征值的特征向量**正交**.

【定理】 设 A 为 n 阶**实对称阵**, 则**必存在正交矩阵** P , 使得

$$P^{-1}AP = P^T AP = A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 A 的 n 个特征值.

实对称阵一定可以对角化, 且其相似变换矩阵可为正交阵

【推论】 实对称矩阵特征值的几何重数必等于其代数重数.

本节概要

一、实对称矩阵能否相似对角化？

二、实对称矩阵对角化的步骤



二、实对称矩阵对角化的步骤

例 设 $A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, 求正交矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角阵.

解 因为 A 是实对称阵, 所以 A 可以对角化.

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -\lambda & -1 & 1 \\ -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{vmatrix} = -(\lambda - 1)^2(\lambda + 2)$$

则 A 的特征值 $\lambda_1 = -2$, $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

二、实对称矩阵对角化的步骤

当 $\lambda_1 = -2$ 时，解方程组 $(A + 2E)x = 0$.

$$A + 2E = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{ 得基础解系 } \xi_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时，解方程组 $(A - E)x = 0$.

$$A - E = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{ 得基础解系 } \xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \xi_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

令 $P = (\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3) = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, 则 $P^{-1}AP = \Lambda = \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$. 这样的解法对吗?

二、实对称矩阵对角化的步骤

当 $\lambda_1 = -2$ 时，对应的线性无关的特征向量为 $\xi_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$;

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时，对应的线性无关的特征向量为 $\xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\xi_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$.

此时必有 $\xi_1 \perp \xi_2$, $\xi_1 \perp \xi_3$, 但 $\xi_2 \perp \xi_3$ 未必成立.

把 ξ_2, ξ_3 **正交化**: $\eta_2 = \xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\eta_3 = \xi_3 - \frac{[\xi_3, \eta_2]}{[\eta_2, \eta_2]} \eta_2 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

η_2, η_3 仍是对应于特征值 1 的特征向量 (**为什么?**).

此时 $\xi_1 \perp \eta_2$, $\xi_1 \perp \eta_3$, $\eta_2 \perp \eta_3$.

二、实对称矩阵对角化的步骤

当 $\lambda_1 = -2$ 时, 对应的两两正交的特征向量为 $\xi_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$;

单位化得: $p_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时, 对应的两两正交的特征向量为 $\eta_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\eta_3 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$.

单位化得: $p_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $p_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

单位化后的向量仍是特征向量 (为什么?) .

二、实对称矩阵对角化的步骤

当 $\lambda_1 = -2$ 时, 对应的两两正交单位特征向量为 $p_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$;

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时, 对应的两两正交单位特征向量 $p_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $p_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

此时 p_1, p_2, p_3 两两正交且均为单位特征向量.

以 p_1, p_2, p_3 为列构造**正交矩阵**: 则

$$P = (p_1 \quad p_2 \quad p_3) = \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$$

$$P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda = \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

二、实对称矩阵对角化的步骤

注：如果所求出的线性无关的特征向量已正交化，则只需单位化。

例 4.4.1 设

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

求正交阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角阵.

解 由

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

得 A 的特征值为 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = \lambda_3 = 3$.

二、实对称矩阵对角化的步骤

当 $\lambda_1=1$ 时,解方程组 $(A-E)x=0$, 由

$$A-E = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_2-r_2]{\frac{1}{2}r_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

得基础解系 $\xi_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$. 将 ξ_1 单位化, 得 $p_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$.

当 $\lambda_2=\lambda_3=3$ 时,解方程组 $(A-3E)x=0$. 由

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

得基础解系

$$\xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

两者已正交,故只需单位化,于是取

$$p_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad p_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix},$$

令 $P=(p_1, p_2, p_3) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$,

则 $P^{-1}AP = \Lambda = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 3 & \\ & & 3 \end{pmatrix}$.

二、实对称矩阵对角化的步骤

Step 1 求出实对称矩阵 A 所有不同的特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 设其代数重数分别为 r_1, r_2, \dots, r_m , 则 $r_1 + r_2 + \dots + r_m = n$;

Step 2 对每个特征值 $\lambda_i (i=1, 2, \dots, m)$, 求 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 的基础解系, 得到 r_i 个对应于 λ_i 的线性无关的特征向量, 将其正交化、单位化, 得 r_i 个两两正交的单位特征向量;

Step 3 将 Step 2 中求出的 $r_1 + r_2 + \dots + r_m = n$ 个两两正交的单位向量 p_1, p_2, \dots, p_n 按列构成正交矩阵 $P = (p_1 \ p_2 \ \dots \ p_n)$, 则

$$P^{-1}AP = P^T AP = A,$$

其中对角矩阵 A 中主对角线上元素顺序与 P 的列向量顺序对应一致.

一般方阵

实对称矩阵

特征向量的关系

1. 属于不同特征值的特征向量线性无关
2. 属于不同特征值的线性无关的特征向量合起来仍然线性无关。

1. 属于不同特征值的特征向量正交
2. 属于不同特征值的两两正交的特征向量合起来仍然两两正交。

能否相似对角化

【有条件的，需要判断】

可相似对角化

- ↔ A 有 n 个线性无关的特征向量
- ↔ 特征值的几何重数等于其代数重数
- ↔ 存在 n 阶可逆矩阵 P ，使得 $P^{-1}AP = \Lambda$

【无条件的，不需判断】

必可正交相似对角化

- 必存在 n 个线性无关的特征向量
- 特征值的几何重数必等于其代数重数
- 必存在 n 阶正交矩阵 P ，使得 $P^{-1}AP = \Lambda$

$$A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$



谢谢!