

线性代数 (Linear Algebra)



第五章 Eigenvalues and Eigenvectors

§ 5.3 Diagonalization

对角化

衡 益

2021 年 12 月 14 日, 中山大学南校区

5.3 对角化



引入



5.3 对角化

思考 可否用其他方法得到方阵A的特征值信息？



若A与一个**对角矩阵**相似， $A = PDP^{-1}$ ，
那么D的对角线元素都是A的特征值

目的？？



对角矩阵便于计算

3



5.3 对角化

**Q: 什么是
对角矩阵？？**



$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_{nn} \end{bmatrix}$$

4



5.3 对角化

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$



??



矩阵对角化

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_{nn} \end{bmatrix}$$

5



5.3 对角化

例1

若 $\mathbf{D} = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$, 那么计算 \mathbf{D}^2 和 \mathbf{D}^3 .

解:

计算可知

$$\mathbf{D}^2 = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5^2 & 0 \\ 0 & 3^2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{D}^3 = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5^2 & 0 \\ 0 & 3^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5^3 & 0 \\ 0 & 3^3 \end{bmatrix}$$

那么, 以此类推可知

$$\mathbf{D}^k = \begin{bmatrix} 5^k & 0 \\ 0 & 3^k \end{bmatrix}, k \geq 1$$

6



5.3 对角化

例2

设 $A = \begin{bmatrix} 7 & 2 \\ -4 & 1 \end{bmatrix}$, 已知 $A = PDP^{-1}$, 计算 A^k

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

解:

计算可知

$$P^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$$

那么

$$A^2 = (PDP^{-1})(PDP^{-1}) = PD(P^{-1}P)DP^{-1} = PDDP^{-1}$$

$$= PD^2P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5^2 & 0 \\ 0 & 3^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \quad 7$$



5.3 对角化

例2

设 $A = \begin{bmatrix} 7 & 2 \\ -4 & 1 \end{bmatrix}$, 已知 $A = PDP^{-1}$, 计算 A^k

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

解:

那么

$$A^3 = (PDP^{-1})A^2 = (PDP^{-1})PD^2P^{-1} = PDD^2P^{-1} = PD^3P^{-1}$$

以此类推, 对于 $k \geq 1$,

$$\begin{aligned} A^k &= PD^kP^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5^k & 0 \\ 0 & 3^k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 \cdot 5^k - 3 & 5^k - 3^k \\ 2 \cdot 3^k - 2 \cdot 5^k & 2 \cdot 3^k - 5^k \end{bmatrix} \end{aligned} \quad 8$$



5.3 对角化

以上两个例题使我们感受到了对角化的好处!

Next

满足
 $P^{-1}AP = D$
 我们来讨论P应该满足什么关系。

9



5.3 对角化



Question 1: A满足什么条件时是可对角化的?

Question 2: P中的列向量是否线性相关性如何?

10



5.3 对角化

把 P 用其列向量表示为:

$$P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$$

由 $P^{-1}AP = \Lambda$ 可得, $AP = P\Lambda$, 即

$$\begin{aligned} A(p_1, p_2, \dots, p_n) &= (p_1, p_2, \dots, p_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \\ &= (\lambda_1 p_1, \lambda_2 p_2, \dots, \lambda_n p_n) \end{aligned}$$

于是有

$$Ap_i = \lambda_i p_i \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

可见, λ_i 是 A 的特征值, 而 P 的列向量 p_i 是 A 的对应于特征值 λ_i 的特征向量。

11



5.3 对角化

可对角化矩阵

12



5.3 对角化

定义 对角化

若方阵A与一个对角矩阵相似，那么A是可**对角化**的。

定理1 对角化定理

若 n 阶方阵A是可对角化的，即 $A = PDP^{-1}$ ，其中D是对角矩阵，其**充分必要条件**是，A有 n 个线性无关的特征向量。

事实上， $A = PDP^{-1}$ ，D为对角阵的充要条件为：P的列向量是A的 n 个线性无关的特征向量。此时D的主对角线上的元素分别是A对应于P中特征向量的特征值。

换句话说，A可对角化的**充要条件**是有足够的特征向量形成 R^n 的基，我们称这样的基为**特征向量基**。



5.3 对角化

证明：

必要性：

设 $P = [\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2 \ \cdots \ \mathbf{v}_n]$ ，D 对角线上的元素为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ，那么

$$AP = A \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{v}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A\mathbf{v}_1 & A\mathbf{v}_2 & \cdots & A\mathbf{v}_n \end{bmatrix}$$

$$PD = P \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 \mathbf{v}_1 & \lambda_2 \mathbf{v}_2 & \cdots & \lambda_n \mathbf{v}_n \end{bmatrix}$$



5.3 对角化

证明:

现假设 A 是对角化的, $A = PDP^{-1}$. 给此等式两边同时右乘 P 可得

$$AP = PD.$$

那么

$$[Av_1 \quad Av_2 \quad \cdots \quad Av_n] = [\lambda_1 v_1 \quad \lambda_2 v_2 \quad \cdots \quad \lambda_n v_n]$$

可得

$$Av_1 = \lambda_1 v_1, \quad Av_2 = \lambda_2 v_2, \quad \cdots, \quad Av_n = \lambda_n v_n$$

由于 P 可逆, 那么 v_1, \cdots, v_n 是线性无关且非零的, 那么可知 $\lambda_1, \cdots, \lambda_n$ 是 A 的特征值, v_1, \cdots, v_n 是对应的特征向量。

15



5.3 对角化

证明:

最后, 给定任意 n 个特征向量 v_1, \cdots, v_n , 用它们作为矩阵 P 的列向量, 并用相应的特征值来构造矩阵 D , 那么等式

$$AP = PD$$

的成立不需要特征向量有任何条件。若特征向量是线性无关的, 则 P 是可逆的 (由可逆矩阵定理), 由 $AP = PD$ 可推出

$$A = PDP^{-1}$$

16



5.3 对角化

矩阵对角化

例3

设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 \\ -3 & -5 & -3 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix}$, 将A 对角化, $A = PDP^{-1}$.

解:

Step1: 计算
A的特征值



Step2: 计算
A的特征向量



Step3:
构造P



Step4: 构造
对角阵D

17



5.3 对角化

Step1: 计算
A的特征值

特征方程为:

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

因此, 其特征值为

$$\lambda=1, \lambda=-2(\text{二重})$$

18



5.3 对角化

Step2: 计算A的特征向量

由于A是3阶方阵，因此需要找到A的3个特征向量：

对于 $\lambda=1$ ，找到的特征向量为 $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

对于 $\lambda=2$ ，找到的特征向量为 $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ， $\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

若找不到三个线性独立的特征向量，说明A不能对角化！！

19



5.3 对角化

Step3: 构造P

利用上一步骤中计算的特征向量构造可逆矩阵P，向量的顺序可以打乱。

$$P = [\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2 \ \mathbf{v}_3] = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

20



5.3 对角化

Step4: 构造 对角阵D

利用特征值构造对角矩阵，需要注意的是，特征值的排列顺序应该与P中特征向量的顺序一致。

$$D = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \quad \begin{matrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \mathbf{v}_3 \end{matrix}$$

21



5.3 对角化

接下来可以验证计算结果，为了避免计算 P^{-1} ，只需验证 $AP = PD$ 即可

$$AP = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 \\ -3 & -5 & -3 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ -1 & -2 & 0 \\ 1 & 0 & -2 \end{bmatrix}$$

$$PD = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ -1 & -2 & 0 \\ 1 & 0 & -2 \end{bmatrix}$$

22



5.3 对角化

例4

设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 3 \\ -4 & -6 & -3 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix}$, 将A 对角化.

解:

A 的特征方程为:

$$0 = \det(A - I) = -\lambda^3 - 3\lambda^2 + 4 = -(\lambda - 1)(\lambda + 2)^2$$

可得其特征值为

$$\lambda=1 \quad \text{和} \quad \lambda=-2 \text{ (二重)}$$

然而, 通过计算特征值可知, 每个特征空间都是一维的, 即

23



5.3 对角化

例4

设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 3 \\ -4 & -6 & -3 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix}$, 将A 对角化.

解:

$$\text{当 } \lambda=1 \text{ 时, } \mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}; \quad \text{当 } \lambda=-2 \text{ 时, } \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

因此, 三阶方阵A没有三个线性独立的特征向量,
故不可对角化。

24



5.3 对角化

矩阵可对角化的充分条件

定理2

若 n 阶方阵 A 有 n 个不同的特征值，那么 A 是可对角化的。

证明:

设 A 是 n 阶方阵，其有 n 个不同的特征值， $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ 是对应的 n 个特征向量，那么 $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ 是线性独立的，由定理1可知， A 是可对角化的。

25



5.3 对角化

例5

设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 2 & 6 & 0 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ ，请判断 A 是否可以对角化。

解:

经过简单的计算可知， A 有3个特征值，

$$\lambda_1=2, \quad \lambda_2=6, \quad \lambda_3=1,$$

那么 A 一定有3个线性无关的特征向量，因此 A 是可对角化的。

26



5.3 对角化

例6

设 $A = \begin{bmatrix} 5 & -8 & 1 \\ 0 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ ，判断A是否可以对角化。

值得注意!

解:

显然，A是可对角化的。因为A是三角矩阵，可知其特征值是5,0和-2，由于A是3阶方阵且拥有3个不同的特征值，所以A是可对角化的。

27



5.3 对角化

例7

设 $A = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & 1 & 3 \end{bmatrix}$ ，问A能否对角化？若能，

则求可逆矩阵P和对角矩阵Λ，满足 $P^{-1}AP = \Lambda$

解:

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

$\Rightarrow A$ 的特征值是 $\lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 2$ 。

定理2不能应用!

28



5.3 对角化

解:

.....

求特征向量: $\lambda_1 = -1$, 解方程 $(A + I)x = 0$

$$A + I = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 0 \\ -4 & 1 & 4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{得到对应的特征向量 } \mathbf{p}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix};$$

$\lambda_2 = \lambda_3 = 2$, 解方程 $(A - 2I)x = 0$

$$A - 2I = \begin{pmatrix} -4 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} -4 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{p}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \mathbf{p}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}.$$

29



5.3 对角化

解:

$$\mathbf{p}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{p}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \mathbf{p}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix} \text{ 线性无关} \quad \text{检查行列式}$$

$$\Rightarrow P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 4 \end{pmatrix} \Rightarrow \Lambda = P^{-1}AP = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \quad \text{注意次序!}$$

$$\begin{matrix} \mathbf{p}_2 & \mathbf{p}_3 & \mathbf{p}_1 \\ P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ -1 & 4 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \Lambda = P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

30



5.3 对角化

不可对角化 矩阵

31



5.3 对角化

不可对角化矩阵

定义

代数重度 Algebraic Multiplicity 等于特征值 λ 的重复次数

\geq

定义

几何重度 Geometric Multiplicity 等于对应特征值 λ 的线性独立的特征向量个数，或 $(A - \lambda I)$ 对应的零空间的维数

几何重度严格小于代数重度（即零空间的维数严格小于特征值的重复次数） \rightarrow 方阵不能对角化

32



5.3 对角化

不可对角化矩阵举例

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 1 \\ 0 & 5 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \det(A - \lambda I) = 0 \Rightarrow \text{特征值为 } \lambda_1 = \lambda_2 = 5 \quad \text{代数重度 2}$$

$$(A - \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0} \Rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \mathbf{x} = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 是特征向量或者 } \text{rank}(A - \lambda I) = 1 \quad \text{几何重度 1}$$

33



5.3 对角化

不可对角化矩阵 若尔当型

定理

任何复数域上的 n 阶方阵 A 都和一个若尔当标准型相似

$$A \sim \begin{pmatrix} \textcircled{J_1} & & \\ & \textcircled{J_2} & \\ & & \ddots \\ & & & \textcircled{J_r} \end{pmatrix}$$

Jordan Canonical Block

$$\begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \lambda_i & 1 \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix}$$

34



5.3 对角化

例8

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & x \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 问 x 为何值时, 矩阵 A 能对角化。

解:

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I) &= \det \begin{bmatrix} -\lambda & 0 & 1 \\ 1 & 1-\lambda & x \\ 1 & 0 & -\lambda \end{bmatrix} = (1-\lambda) \det \begin{bmatrix} -\lambda & 1 \\ 1 & -\lambda \end{bmatrix} \\ &= -(\lambda-1)^2(\lambda+1) \end{aligned}$$

可得 $\lambda_1 = -1$, $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

35



5.3 对角化

例8

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & x \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 问 x 为何值时, 矩阵 A 能对角化。

解:

对应单根 $\lambda_1 = -1$ 可求得线性无关的特征向量恰好有一个, 故矩阵 A 可对角化的充分必要条件是, 对应重根 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 有两个线性无关的特征向量, 即方程

$$(A - \lambda I)x = 0$$

有两个线性无关的解, 亦即系数矩阵 $A - I$ 的秩 $R(A - I) = 1$. 由

$$A - I = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & x \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & x+1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

36



5.3 对角化

例8

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & x \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 问 x 为何值时, 矩阵 A 能对角化。

解:

即方程

$$(A - \lambda I)x = 0$$

有两个线性无关的解, 亦即系数矩阵 $A - I$ 的秩 $R(A - I) = 1$.

由

$$A - I = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & x \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & x+1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

只需 $R(A - I) = 1$, 即 $x + 1 = 0$, $x = -1$. 因此, 当 $x = -1$ 时, 矩阵 A 能对角化。

37



5.3 对角化

定理3

若 n 阶方阵 A 有 p 个不同的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_p$.

- (1) 当 $1 < k < p$ 时, λ_k 对应的特征空间的维数小于等于 λ_k 的重数。
- (2) 矩阵 A 是可对角化的, 其充要条件是其特征空间的维数之和等于 n .

\Leftrightarrow 1. 特征多项式因子完全转换为线性因子
 2. λ_k 对应的特征空间的维数等于 λ_k 的重数
 (3) 若 A 是可对角化的, B_k 表示 λ_k 对应的特征空间的基, 那么 $\{B_1, \dots, B_p\}$ 中的所有向量构成了 \mathbb{R}^n 的特征向量基。

38



5.3 对角化

例9

设 $A = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & -3 & 0 \\ -1 & -2 & 0 & -3 \end{bmatrix}$, 对A进行对角化。

解:

由于A是对角阵, 其特征值分别为 5 和 -3, 这两个特征值都是二重的。计算出每个特征子空间的一组基:

39



5.3 对角化

例9

设 $A = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & -3 & 0 \\ -1 & -2 & 0 & -3 \end{bmatrix}$, 对A进行对角化。

解:

当 $\lambda = 5$ 时, 可得一组基为 $v_1 = \begin{bmatrix} -8 \\ 4 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, $v_2 = \begin{bmatrix} -16 \\ 4 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

40



5.3 对角化

例9

设 $A = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & -3 & 0 \\ -1 & -2 & 0 & -3 \end{bmatrix}$, 对A进行对角化。

解:

当 $\lambda = -3$ 时, 可得一组基为

$$\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v}_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

41



5.3 对角化

例9

设 $A = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & -3 & 0 \\ -1 & -2 & 0 & -3 \end{bmatrix}$, 对A进行对角化。

解:

那么 $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_4\}$ 是线性独立的, 因此矩阵

$$P = [\mathbf{v}_1 \quad \dots \quad \mathbf{v}_4]$$

是可逆的, 那么 $A = PDP^{-1}$, 其中

$$P = \begin{bmatrix} -8 & -16 & 0 & 0 \\ 4 & 4 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad D = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 \end{bmatrix}$$

42



5.3 对角化

对称矩阵的 对角化

43



5.3 对角化

对称矩阵的对角化



Question : 若 A 为特殊矩阵时, 其对角化过程有没有什么特殊性?

Next
讨论当 A 为**对称**
矩阵时的情形

44



5.3 对角化

定理4 对称阵的特征值为实数。

证明

设复数 λ 为对称阵 A 的特征值, 复向量 \mathbf{x} 为对应的特征向量, 即

$$A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}, \quad \mathbf{x} \neq 0$$

用 $\bar{\lambda}$ 表示 λ 的共轭复数, $\bar{\mathbf{x}}$ 表示 \mathbf{x} 的共轭复向量, 而 A 是实矩阵, 有 $A = \bar{A}$, 故

$$A\bar{\mathbf{x}} = \bar{A}\bar{\mathbf{x}} = \overline{(A\mathbf{x})} = \overline{(\lambda\mathbf{x})} = \bar{\lambda}\bar{\mathbf{x}}$$

于是有

$$\bar{\mathbf{x}}^T A \mathbf{x} = \bar{\mathbf{x}}^T (A\mathbf{x}) = \bar{\mathbf{x}}^T \lambda \mathbf{x} = \lambda \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$$

45



5.3 对角化

定理4 对称阵的特征值为实数。

证明

和

$$\bar{\mathbf{x}}^T A \mathbf{x} = (\bar{\mathbf{x}}^T A^T) \mathbf{x} = (A\bar{\mathbf{x}})^T \mathbf{x} = (\bar{\lambda}\bar{\mathbf{x}})^T \mathbf{x} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$$

两式相减, 得

$$(\lambda - \bar{\lambda}) \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} = 0$$

但因为 $\mathbf{x} \neq 0$, 所以

$$\bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} = \sum_{i=1}^n \bar{x}_i x_i = \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \neq 0$$

故 $\lambda - \bar{\lambda} = 0$, 即 $\lambda = \bar{\lambda}$, 说明是 λ 实数。

46



5.3 对角化

注

显然，当特征值 λ_i 为实数时，齐次线性方程组

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

是实系数方程组，由

$$\det(A - \lambda_i I) = 0$$

知必有实得基础解系，**所以对应的特征向量可以取实向量。**

47



5.3 对角化

定理5 设 λ_1, λ_2 是**对称矩阵** A 的两个特征值， p_1, p_2 是对应的特征向量，若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ ，则 p_1 与 p_2 正交。

证明

$$\lambda_1 p_1 = A p_1, \quad \lambda_2 p_2 = A p_2, \quad \lambda_1 \neq \lambda_2$$

因为 A 对称，故

$$\lambda_1 p_1^T = (\lambda_1 p_1)^T = (A p_1)^T = p_1^T A^T = p_1^T A$$

于是

$$\lambda_1 p_1^T p_2 = p_1^T A p_2 = p_1^T (\lambda_2 p_2) = \lambda_2 p_1^T p_2$$

即

$$(\lambda_1 - \lambda_2) p_1^T p_2 = 0$$

但 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ ，故 $p_1^T p_2 = 0$ ，即 p_1 和 p_2 正交。

48



5.3 对角化

定理6 设 A 为 n 阶对称矩阵，则必有正交阵 P ，使得

$$P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$$

其中 Λ 是以 A 的 n 个特征值为对角元素的对角阵。

推论

设 A 为 n 阶对称阵， λ 是 A 的特征方程的 k 重根，则矩阵 $A - \lambda I$ 的秩

$$R(A - \lambda I) = n - k$$

从而对应特征的值 λ 恰有 k 个线性无关的特征向量。

49



5.3 对角化

推论

设 A 为 n 阶对称阵， λ 是 A 的特征方程的 k 重根，则矩阵 $A - \lambda I$ 的秩为

$$R(A - \lambda I) = n - k$$

从而对应特征值 λ 恰有 k 个线性无关的特征向量。

证明

按照上述定理6可知，对称阵 A 与对角阵

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

相似，从而 $A - \lambda I$ 与 $\Lambda - \lambda I = \text{diag}(\lambda_1 - \lambda, \dots, \lambda_n - \lambda)$ 相似。当 λ 是 A 的 k 重特征根时， $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 这 n 个特征值中有 k 个等于 λ ，有 $n - k$ 个不等于 λ ，从而对角阵 $\Lambda - \lambda I$ 的对角元素恰有 k 个等于0，于是 $R(\Lambda - \lambda I) = n - k$ 。而 $R(A - \lambda I) = R(\Lambda - \lambda I)$ ，所以

$$R(A - \lambda I) = n - k.$$

50



5.3 对角化

将对称阵A对角化的步骤

Step1

求出A 的全部互不相等的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$, 它们的重数依次为 k_1, \dots, k_s ,

$$k_1 + \dots + k_s = n.$$

Next

51



5.3 对角化

将对称阵A对角化的步骤

Step2

对每个 k_i 重特征值 λ_i , 求方程 $(A - \lambda_i I)\mathbf{x} = 0$ 的基础解系, 得 k_i 个线性无关得特征向量。再把他们正交化、单位化, 得 k_i 个两两正交的单位特征向量。因为 $k_1 + \dots + k_s = n$, 故总共可得 n 个两两正交的单位特征向量。

Next

52



5.3 对角化

将对称阵A对角化的步骤

Step3

把这 n 个两两正交的单位特征向量构成一个正交阵 P ，便有

$$P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$$

注意 Λ 对角元素的排列依次序应与 P 中列向量的排列依次序相对应。

End

53



5.3 对角化

例10

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ ，求一个正交阵 P ，使得

$P^TAP = \Lambda$ 为对角阵。

解：

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I) &= \det \begin{bmatrix} -\lambda & -1 & 1 \\ -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{bmatrix} \xrightarrow{r_1 - r_2} \det \begin{bmatrix} 1 - \lambda & \lambda - 1 & 1 \\ -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{bmatrix} \\ &\xrightarrow{c_2 + c_1} \det \begin{bmatrix} 1 - \lambda & 0 & 0 \\ -1 & -1 - \lambda & 1 \\ 1 & 2 & -\lambda \end{bmatrix} = \dots \\ &= -(\lambda - 1)^2(\lambda + 2) \end{aligned}$$

54



5.3 对角化

例10

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求一个正交阵 P , 使得

$P^T A P = \Lambda$ 为对角阵。

解:

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

对应 $\lambda_1 = -2$, 解方程 $(A + 2I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 由

$$A + 2I = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

得基础解系 $\mathbf{a}_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$. 将 \mathbf{a}_1 单位化, 得 $\mathbf{p}_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$.

55



5.3 对角化

例10

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求一个正交阵 P , 使得

$P^T A P = \Lambda$ 为对角阵。

解:

对应 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$, 解方程 $(A - I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 由

$$A - I = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

得基础解系 $\mathbf{a}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, $\mathbf{a}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$.

将 $\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3$ 正交化: 取 $\mathbf{b}_2 = \mathbf{a}_2$

56



5.3 对角化

例10

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求一个正交阵 P , 使得

$P^T A P = \Lambda$ 为对角阵。

解:

$$b_3 = a_3 - \frac{[b_2, a_3]}{\|b_2\|^2} b_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\text{再将 } b_2, b_3 \text{ 单位化, 得 } p_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad p_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

57



5.3 对角化

例10

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求一个正交阵 P , 使得

$P^T A P = \Lambda$ 为对角阵。

解:

将 p_1, p_2, p_3 构成正交矩阵

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

58



5.3 对角化

例10

设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求一个正交阵 P , 使得 $P^T A P = \Lambda$ 为对角阵。

解:

有

$$P^{-1} A P = P^T A P = \Lambda = \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

59



5.3 对角化

对角化的应用

60



5.3 对角化

差分方程 Difference Equation

方程 $\mathbf{u}_{k+1} = \mathbf{A}\mathbf{u}_k$

初始条件 \mathbf{u}_0



$$\mathbf{u}_1 = \mathbf{A}\mathbf{u}_0, \mathbf{u}_2 = \mathbf{A}\mathbf{u}_1 = \mathbf{A}^2\mathbf{u}_0, \dots \Rightarrow \mathbf{u}_k = \mathbf{A}^k\mathbf{u}_0 \Rightarrow \mathbf{u}_k = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^k\mathbf{P}^{-1}\mathbf{u}_0$$

$$\mathbf{A}^k = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1}\mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1} \dots \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^k\mathbf{P}^{-1}$$

什么时候 $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}^k_{n \times n} = \mathbf{0}_{n \times n}$?

所有的 $|\lambda| < 1$

61



5.3 对角化

(连续)微分方程组

对于一阶齐次线性微分方程组

$$\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = a_{11}x_1(t) + a_{12}x_2(t) + \dots + a_{1n}x_n(t) \\ \vdots \\ \frac{dx_n}{dt} = a_{n1}x_1(t) + a_{n2}x_2(t) + \dots + a_{nn}x_n(t) \end{cases}$$

其中 $x_i = x_i(t)$ 是自变量 t 的函数, $a_{ij} \in \mathbb{C}^{n \times n}$

62



5.3 对角化

微分方程组

$$\text{设 } A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, \quad x(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{bmatrix}$$

则上述方程组写成矩阵形式为：

$$\frac{dx}{dt} = Ax$$

如果此矩阵 A 可以与一个对角矩阵 $\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$ 相似，即 $A \sim \Lambda$ ，



5.3 对角化

微分方程组

那么必然存在一个可逆矩阵 P 使得

$$\begin{cases} P^{-1}AP = \Lambda \\ x = Py \\ \frac{dx}{dt} = P \frac{dy}{dt} \end{cases}$$

$$\text{故可以得到} \quad \frac{dx}{dt} = P \frac{dy}{dt} = APy$$

$$\text{即} \quad \frac{dy}{dt} = P^{-1}APy = \Lambda y$$



5.3 对角化

微分方程组

即
$$\frac{dy}{dt} = P^{-1}APy = \Lambda y$$

那么原来的齐次微分方程可以简化为如下形式：

$$\begin{cases} \frac{dy_1}{dt} = \lambda_1 y_1(t) \\ \vdots \\ \frac{dy_n}{dt} = \lambda_n y_n(t) \end{cases}$$

这样求解问题就简单明了多了。

65



5.3 对角化

图片压缩

若想将一副 512×512 图片进行压缩，那么我们首先需要将图片的每个像素值填到一个 512×512 的 A 矩阵中，通过对角化可得其特征值，

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

其中， Λ 是对角矩阵，对角线上是从大到小的特征值。

我们只保留前50个特征值，其余为0，重新计算矩阵后可得到一个矩阵 A' ， A' 就是压缩后的图像。

66



5.3 对角化

图片压缩



原图像



压缩后

67



Q & A