

线性变换(矩阵) 特征值, 特征向量

几何意义: 伸缩率 不变方向

如何求解.

相似不变量: 特征值, 特征多项式, tr , \det .

定理: $A=(a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为 A 的 n 个特征值(可能有重复的) 则

1) $\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$

2) $\det(A) = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n$

推论: n 阶方阵可逆 $\Leftrightarrow n$ 个特征值都不为零

例: 设 n 阶方阵 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 求 $I+A$ 的特征值与行秩
↑ 换成 $f(A)$ 呢?

$$\begin{aligned} P_{I+A}(\lambda) &= \det(\lambda I - (I+A)) = \det((\lambda-1)I - A) \\ &= P_A(\lambda-1) = (\lambda-1-\lambda_1)(\lambda-1-\lambda_2) \dots (\lambda-1-\lambda_n) \\ &= (\lambda - (1+\lambda_1))(\lambda - (1+\lambda_2)) \dots (\lambda - (1+\lambda_n)) \end{aligned}$$

$$\det(I+A) = \prod_{i=1}^n (1+\lambda_i).$$

例: 若 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & x \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} y & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 相似, 求 x, y .

$$\text{解: } \left. \begin{aligned} \text{tr}(A) &= \text{tr}(B) \Rightarrow 1+x=y \\ \det A &= \det B \Rightarrow -1=-y \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x=0 \\ y=1 \end{cases}$$

$$\text{或 } P_A(\lambda) = P_B(\lambda) \Rightarrow (\lambda-1)(\lambda(\lambda-x)-1) = (\lambda-y)(\lambda+1)(\lambda-1) \Rightarrow \begin{cases} x=0 \\ y=1 \end{cases} \quad \textcircled{1}$$

§ 矩阵的相似对角化

为了研究哪些线性变换由伸缩给出的, 我们引入了特征值与特征向量. 相似于对角矩阵的方阵称为可对角化的. 也有相应的线性变换为可对角化的.

问题: 如何判断一个线性变换是否可对角化?

注: 不是所有的线性变换和矩阵都可对角化.

例: $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ 不可对角化.

否则 $A = T \begin{pmatrix} 2 & \\ & 2 \end{pmatrix} T^{-1} = 2TT^{-1} = 2I_2 \downarrow$.

§ 可对角化的充要条件.

$A = T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} T^{-1}$. 记 $T = (\eta_1, \dots, \eta_n)$. 则

η_1, \dots, η_n 线性无关, 且 $A\eta_i = \lambda_i\eta_i$

(因为 $A(\eta_1 \cdots \eta_n) = AT = T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} = (\eta_1, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} = (\lambda_1\eta_1, \dots, \lambda_n\eta_n)$)

定理: $A \in F^{n \times n}$ 可对角化 \Leftrightarrow A 有 n 个线性无关的特征向量.

证明: 若 $\eta_1 \cdots \eta_n$ 线性无关, 且 $A\eta_i = \lambda_i\eta_i$. 记 $T = (\eta_1 \cdots \eta_n)$.

$\left. \begin{array}{l} \eta_1 \cdots \eta_n \text{ 线性无关} \Rightarrow T \text{ 可逆} \\ A\eta_i = \lambda_i\eta_i \Rightarrow A(\eta_1 \cdots \eta_n) = (\eta_1 \cdots \eta_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} \end{array} \right\}$

$\Rightarrow AT = T \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \Rightarrow A \sim \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$.

有没有简单一点的办法来判断呢?

用相似不变量来判断。(简单一些, 有时间不需求特征向量)

引理: $A \in F^{n \times n}$, 属于 A 的不同特征值的特征向量线性无关.

即若 $A\vec{x}_i = \lambda_i \vec{x}_i$ ($\vec{x}_i \neq 0, 1 \leq i \leq k$), 则 $\vec{x}_1, \dots, \vec{x}_k$ 线性无关.

证明: 设 $\mu_1 \vec{x}_1 + \mu_2 \vec{x}_2 + \dots + \mu_k \vec{x}_k = 0$. 则

$$\begin{aligned} 0 &= A(\mu_1 \vec{x}_1 + \mu_2 \vec{x}_2 + \dots + \mu_k \vec{x}_k) \\ &= \mu_1 A \vec{x}_1 + \mu_2 A \vec{x}_2 + \dots + \mu_k A \vec{x}_k \\ &= \lambda_1 (\mu_1 \vec{x}_1) + \lambda_2 (\mu_2 \vec{x}_2) + \dots + \lambda_k (\mu_k \vec{x}_k) \\ &= (\mu_1 \vec{x}_1, \dots, \mu_k \vec{x}_k) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_k \end{pmatrix} \quad \forall i \geq 0. \end{aligned}$$

$$\Rightarrow (\mu_1 \vec{x}_1, \dots, \mu_k \vec{x}_k) \begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & \dots & \lambda_1^{k-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_k & \dots & \lambda_k^{k-1} \end{pmatrix} = 0$$

$$\Rightarrow (\mu_1 \vec{x}_1, \dots, \mu_k \vec{x}_k) = 0$$

$$\Rightarrow \mu_i \vec{x}_i = 0 \quad \forall i = 1, \dots, k$$

$$\Rightarrow \mu_1 = \dots = \mu_k = 0$$

可逆!

□

推论: 若 $A \in F^{n \times n}$ 有 n 个两两不同的特征值, 则 A 可对角化.

有重根咋办?

* § 重数 (也可用特征值重数来判断是否可对角化)

$$A \in \mathbb{C}^{n \times n} \cdot P_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \dots (\lambda - \lambda_s)^{n_s}$$

$n_i = \lambda_i$ 的代数重数

$m_i := \dim V_A(\lambda_i)$ 称为 λ_i 的几何重数.

定理: 1) 几何重数 \leq 代数重数 (即 $m_i \leq n_i \quad \forall i=1, \dots, s$)
 2) A 可对角化 \Leftrightarrow 每个特征值的几何重数与代数重数相等

例: $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & x \\ 1 & 1 & y \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 可对角化 $\Leftrightarrow x, y$??

解: $P_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda & 0 & -x \\ -1 & \lambda-1 & -y \\ -1 & 0 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2(\lambda-1) - (-1)(-1)x = (\lambda-1)(\lambda^2-x)$.

1° $x \neq 0, 1 \Rightarrow A$ 有 3 个不同特征值 $1, +\sqrt{x}, -\sqrt{x} \Rightarrow$ 可对角化

2° $x = 0 \Rightarrow A$ 有 2 个不同特征值 $0, 1$ 重数为 $2, 1$.
 0 的几何重数 $= 3 - \text{rank}(0 \cdot I - A) = 1$
 \Rightarrow 不可对角化

3° $x = 1 \Rightarrow A$ 有 2 个不同特征值 $1, -1$ 重数为 $2, 1$.

1 的几何重数 $= 3 - \text{rank}(I - A) = \begin{cases} 2 & y=1 \\ 1 & y \neq 1 \end{cases}$

$\Rightarrow A \begin{cases} \text{可对角化, 若 } y=1 \\ \text{不可对角化, 若 } y \neq 1. \end{cases}$

综上, A 可对角化 $\Leftrightarrow x \neq 0, 1$ 或 $\begin{cases} x=1 \\ y=1 \end{cases}$.

注: 哈密顿-凯莱定理: $P_A(A) = 0$. 特别地任意矩阵, 总存在零化多项式. 取次数最小且首系数为 1 的零化多项式为 A 的极小多项式 \leftarrow 为相似不变量! (Cayley-Hamilton)

一般地, A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 的极小多项式无重根. 例 $A^2 = A$

④ 注: 该对角矩阵在不记对角元的位置意义下唯一. $A^2 = I$
 $A^3 = A \dots$