

回顾：线性变换在一组基下的矩阵

RK: 这一章很重要!

$$G(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n) = (\xi_1, \dots, \xi_n) \cdot A$$

线性变换在不同基下的矩阵

(引) 矩阵的相似: $A \sim B \Leftrightarrow \exists$ 可逆 P , s.t. $P^{-1}AP = B$.

★ 相似不变量/性 (相似的矩阵共有的性质或相同的特征量)

1. 特征多项式

$$f(\lambda) = |\lambda E - A|$$

$$= (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_s)^{n_s}, \quad \lambda_i \text{ 两两不同}$$

$$= \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0$$

2. 特征值: $\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_1}_{n_1}, \dots, \underbrace{\lambda_s, \dots, \lambda_s}_{n_s}$

- ① 秩: $R(A) \rightarrow$ 非退化/可逆性
- ② 行列式: $|A| = \prod \lambda_i = (-1)^n a_0$
- ③ 迹: $\text{tr} A = \sum \lambda_i = \sum a_{ii} = -a_{n-1}$

这里课上讲得不对. 见注.

\dots $f(\lambda)$ 中的系数 a_0, \dots, a_{n-1} 都是系数的线性组合等都是相似不变量.

④ 特征值 λ_i 的代数重数: n_i

⑤ 特征值 λ_i 的几何重数: $m_i = \dim V_{\lambda_i}$

$$V_{\lambda_i} = \{\alpha \in \mathbb{P}^n \mid (A - \lambda_i E)\alpha = 0\}$$

注: $\text{秩}: R(A) = \underbrace{n - n_0}_{\text{非零特征值个数}} + \underbrace{n_0 - m_0}_{0 \text{ 特征值的代数重数}} = n - m_0$ (n 减 0 特征值的几何重数)

*: $R(A) \neq$ 非零特征值个数.

特征值可以组合出这么多的相似不变量, 那么:

问题: 特征值是相似关系的完全不变量吗?

(换言之: $A \sim B \Leftrightarrow A, B$ 特征值完全一样, 对吗?)

这里可以留一页空白, 接下来的学习会接触到新的相似不变量.

命题: $1 \leq m_i \leq n_i \leq n$, (几何重数 \leq 代数重数)

分析: $n = \sum n_i \Rightarrow n_i \leq n$.

$V_{\lambda_i} \neq \{0\} \Rightarrow m_i \geq 1$. (提问, $V_{\lambda_i} = V \Leftrightarrow A = \lambda_i E$)

下面只证 $m_i \leq n_i$

证明: 取 V_{λ_i} 的一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_{m_i}$, 并扩充为全空间一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_{m_i}, \alpha_{m_i+1}, \dots, \alpha_n$.

则考虑 G 在这组基下的矩阵 (提问).

$$G(\alpha_1, \dots, \alpha_{m_i}, \alpha_{m_i+1}, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \lambda_i E^{m_i} & B_1 \\ 0 & B_2 \end{pmatrix}$$

令 $B = \begin{vmatrix} \lambda_i E & B_1 \\ 0 & B_2 \end{vmatrix}$, 则 B 与原矩阵 A 相似, 有相同特征多项式.

$$\begin{aligned} \therefore f(\lambda) &= |\lambda E - A| = |\lambda E - B| = \begin{vmatrix} (\lambda - \lambda_i) E & -B_1 \\ 0 & \lambda E - B_2 \end{vmatrix} \\ &= |(\lambda - \lambda_i) E| \cdot |\lambda E - B_2| \\ &= (\lambda - \lambda_i)^{m_i} \cdot |\lambda E - B_2| \end{aligned}$$

$$\therefore n_i \geq m_i \quad \square$$

例: Jordan 块.

$$J = \begin{pmatrix} \lambda_0 & & 0 \\ 1 & \lambda_0 & \\ & \ddots & \ddots \\ 0 & & 1 & \lambda_0 \end{pmatrix}$$

回忆 P133. 2-8: 求 J^n .

$$J = \lambda_0 E + B,$$

$$B = \begin{pmatrix} 0 & & 0 \\ 1 & 0 & \\ & \ddots & \ddots \\ 0 & & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad (\text{对比本章习题 11}).$$

$B^n = 0$, 对 $(\lambda_0 E + B)^n$ 二项式展开, 可求 J^n .

J 的特征多项式

$$f(\lambda) = |\lambda E - J| = (\lambda - \lambda_0)^n$$

特征值为 $\lambda = \lambda_0$.

$$(\lambda_0 E - J)X = -BX = 0.$$

$$r(B) = n-1, \quad B e_n = 0, \quad e_n = (0, \dots, 0, 1)^T.$$

$$\Rightarrow V_{\lambda_0} = L(e_n).$$

$\therefore \lambda_0$ 的几何重数为 1, 代数重数为 n . ⑫

答: 特征值不是完全不变量。

λ_E 与 J 有相同特征值, 但不相似。

又问: 复方阵相似的完全不变量为什么?

(答: Jordan 标准形, 下一章将学)

定理 14. 任一复方阵 A 与一 Jordan 块矩阵相似。

$$A \sim \text{diag}(J_1, \dots, J_t). \quad (\text{对角块矩阵}).$$

注: λ_i 的代数重数 = λ_i 对应 Jordan 块的阶次之和。

λ_i 的几何重数 = λ_i 对应 Jordan 块的个数。

注: 定理 12 中直和分解:

$$V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s, \quad \leftarrow f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_s)^{n_s}$$

最细 $W_1 \oplus \dots \oplus W_t.$

几何重数之和 = V 分解为最细分解的 θ -不变子空间个数。

特征值是可对角化矩阵的相似不变量。

(A 可对角化, 则 $A \sim B \Leftrightarrow A$ 和 B 有完全一样特征值)

★ 矩阵的可对角化. (A 可对角化, \exists 可逆 P , s.t. $P^{-1}AP$ 为对角阵)

A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关特征向量 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个不同特征值.

$\Leftrightarrow \mathbb{C}^n$ 为 A 特征子空间之和.

\Leftrightarrow 代数重 = 几何重, $\forall \lambda_i$

$\Leftrightarrow (\lambda_i E - A)X = 0$ 与 $(\lambda_i E - A)^2 X = 0$ 同解, $\forall \lambda_i$

$\Leftrightarrow r(\lambda_i E - A) = r[(\lambda_i E - A)^2]$, $\forall \lambda_i$

(对比 P290-12 题).

$\Leftrightarrow A$ 的极/最小多项式无重根

$\Leftrightarrow A$ 的初等因子都是一次的.

$\Leftrightarrow \dots$ (可留一页空白).

\Leftrightarrow 实对称矩阵, \Leftrightarrow 相似于实对称矩阵.
相.

A 和 A^*

吴方班高代习题课

2022 年 4 月 20 日

引理 1. 已知 A 为 $n(n \geq 2)$ 阶矩阵, 则当 $r(A) = n$ 时, $r(A^*) = n$;

当 $r(A) = n - 1$ 时, $r(A^*) = 1$; $r(A) \leq n$ 时, $r(A^*) = 0$ 。

引理 2. A^* 可以写成 A 的多项式, 即存在多项式 $g(x)$ 使得

$$A^* = g(A).$$

证明:

$$A^*A = |A| \cdot E \quad (1)$$

另一方面, 根据 Hamilton-Cayley 定理知道:

$$f(A) = A^n + a_{n-1}A^{n-1} + \cdots + a_1A + a_0E = 0.$$

其中 $f(x) = |xE - A|$ 为 A 的特征多项式, $a_0 = (-1)^n |A| \cdot E$ 。所以

$$(-1)^{n+1}(A^{n-1} + a_{n-1}A^{n-2} + \cdots + a_1E) \cdot A = |A| \cdot E \quad (2)$$

对比 (1) 和 (2), 当 A 可逆时, 有

$$A^* = (-1)^{n+1}(A^{n-1} + a_{n-1}A^{n-2} + \cdots + a_1E) = g(A) \quad (3)$$

其中 $g(x) = (-1)^{n+1}(x^{n-1} + a_{n-1}x^{n-2} + \cdots + a_1)$.

利用摄动法, 考虑 $(kE + A)^*(kE + A) = |kE + A| \cdot E$, 可证 A 不可逆时, A^* 仍可表示为 A 的多项式, 具体表达式同 (3)。□

问题. 取定数域 \mathbb{F} 上的 $n(n \geq 2)$ 阶矩阵 A 。设

- 特征多项式为

$$f(x) = \prod_{i=1}^n (x - \lambda_i) = x^n + a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0;$$

- A 在复数域 \mathbb{C} 上的特征值为 $\{\lambda_i\}_{i=1,2,\dots,n}$;
- α_i 为特征值 λ_i 对应的某个任意取定的特征向量。

其中 n_i 和 m_i 分别为 λ_i 的代数重数和几何重数。

讨论 A 和 A^* 的特征值, 特征向量和特征多项式之间的关系。

情况 1. 当 $r(A) = n$ 时, A 的所有特征值非零。 A^{-1} 存在, 且易知 A^{-1} 的特征值为 $\frac{1}{\lambda_i}, i = 1, 2, \dots, n$ 。 设 A^* 的特征值为 $\mu_k, k = 1, 2, \dots, n$ 。

则

$$0 = |\mu E - A^*| = |\mu E - |A|A^{-1}| = |A|^n \cdot \left| \frac{\mu}{|A|} E - A^{-1} \right|$$

所以 $\frac{\mu_i}{|A|} = \frac{1}{\lambda_i}$, 知

$$\mu_i = \frac{|A|}{\lambda_i} = \frac{\prod \lambda_k}{\lambda_i} = \prod_{k \neq i} \lambda_k$$

A^* 的特征多项式为

$$F(x) = \prod_{i=1}^n (x - \mu_i).$$

下面说明 A 和 A^* 有相同的特征向量。

由 $|A|\alpha_i = A^*A\alpha_i = A^*(\lambda_i\alpha_i) = |A|\alpha_i$, 知

$$A^*\alpha_i = \frac{|A|}{\lambda_i}\alpha_i$$

即 A 的任一特征向量 α_i 都是 A^* 的特征向量。

又设 β 为 A^* 的对应任一 μ_k 的任意特征向量, 则 $|A|\beta = AA^*\beta = A(\mu_k\beta)$, 则得 $A\beta = \frac{|A|}{\mu_k}\beta = \lambda_k\beta$, 即 β 为 A 的特征向量。

这就说明了 A 和 A^* 具有相同的特征向量。需要强调的是: 这里找出了 A^* 的全部特征向量, 即 $\{\alpha_i\}$ 为 A^* 的对应特征值 μ_i 全部特征向量。

补充: 如果 A 和 B 具有相同的特征向量, 则 A 和 B 可以同时化为 Jordan 标准形, 即存在可逆 P , 使得 $P^{-1}AP$ 和 $P^{-1}BP$

同时为 Jordan 标准形。特别地，若 A 和 B 中其中一个可对角化，则 A 和 B 具有相同的特征向量意味着 A 和 B 可同时对角化。矩阵的同时对角化问题是一个很有意思的问题。

情况 2. 当 $r(A) = n - 1$ 时， $r(A^*) = 1$ 。所以 A 至少有一个特征值为零，不妨设 $\lambda_1 = 0$ ，其他特征值设为 $\lambda_2, \dots, \lambda_n$ ； A^* 至少有 $n - 1$ 个特征值为零。不妨设 $i \geq 2$ 时， $\mu_i = 0 = \prod_{k \neq i} \lambda_k$ ，

下求 μ_1

$$f(x) = |xE - A| = x^n + a_{n-1}x^{n-1} \cdots + a_1x + a_0, \text{ 其中 } a_0 = 0$$

则根据引理 2，

$$A^* = ((-1)^{n+1}(x^{n-1} + \cdots + a_1))|_{x=A}$$

$\lambda_1 = 0$ 为 A 的特征值，故 A^* 有特征值 $(-1)^{n+1}(x^{n-1} + \cdots + a_1)|_{x=0} =$

$$(-1)^{n+1}a_1 = \sum_i \prod_{k \neq i} \lambda_k = \prod_{i=2}^n \lambda_i = \mu_1。$$

所以 $\mu_i = \prod_{k \neq i} \lambda_k$ 给出 A^* 的所有特征值。

A^* 的特征多项式，

$$F(x) = \prod_{i=1}^n (x - \mu_i) = x^n - \mu_1 x^{n-1}$$

下面我们求 A^* 的特征向量。

$r(A^*) = 1$, 不妨 $A_{11} \neq 0$, 令 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 由 $A^*A = |A|E = 0$ 知 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 都为齐次线性方程组 $A^*X = 0$ 的解。

由 $A_{11} \neq 0$ 和 $r(A) = n - 1$ 知 A 除去第 1 列剩余的 $n - 1$ 列 $\{\alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 线性无关。所以, 由 $A^*\beta = 0, \beta \neq 0$, 知 A^* 关于 0 的特征向量为任意 $\beta \in L(\alpha_2, \dots, \alpha_n) - \{0\}$, 即任意 $\beta = k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n$, k_2, \dots, k_n 不同时为 0 都为 A^* 关于特征值 0 的特征向量。

另一方面, $r(A^*) = 1, A_{11} \neq 0$, 则 A^* 可写为 (注意由 A^* 的定义, $(A_{11}, A_{21}, \dots, A_{n1})$ 为 A^* 的第一行, 而非第一列。)

$$A^* = \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \end{pmatrix}$$

则

$$\begin{aligned}
A^* \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \left(A_{11} \quad A_{21} \quad \cdots \quad A_{n1} \right) \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \\
&= (A_{11} + b_2 A_{21} + \cdots + b_n A_{n1}) \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \tag{4} \\
&= \operatorname{tr}(A^*) \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \mu_1 \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

所以, $(1, b_2, \dots, b_n)^T$ 为 A^* 关于特征值为 μ_1 的特征向量。

情况 3. 当 $r(A) < n - 1$ 时, $A^* = 0$ 。 A^* 的 n 个特征值都为 0, 任意 n 维非零向量 α 都为 A^* 关于 $\mu = 0$ 的特征向量, 而 A^* 的特征

多项式为 $f(x) = \prod_{i=1}^n (x - \mu_i) = x^n$.