

• 酉矩阵 复线性空间中的正交矩阵.

△定义: 若复方阵 U 满足 $U^H U = I$, 则 U 称为酉矩阵.

△ U 保长度: $(Ux)^H Uy = x^H U^H Uy = x^H y$. (回顾保内积就是保长度)

△ [prop] U 是酉矩阵, 则 U 的特征值模长为 1.

Pf: 设 $Uv = \lambda v$.

$$(Uv)^H (Uv) = v^H v \quad (\text{酉矩阵保内积})$$

$$(Uv)^H (Uv) = (\lambda v)^H (\lambda v) = \bar{\lambda} \lambda v^H v.$$

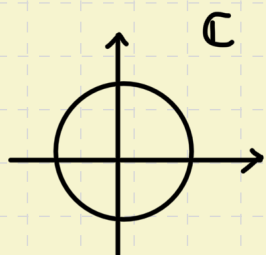
$$\text{故 } |\lambda|^2 v^H v = v^H v \quad \text{即 } (|\lambda|^2 - 1) v^H v = 0. \quad v \neq 0 \text{ 故 } v^H v \neq 0. \text{ 于是 } |\lambda|^2 = 1 \text{ 即 } |\lambda| = 1.$$

Rmk: Q 是正交矩阵, Q 若有实特征值, 则值可能为 ± 1 . (实数是特殊的复数)

这是因为 Q 是特殊酉矩阵, 因此 Q 特征值模长是 1, 而模 1 实数只有 ± 1 .

注意: Q 可以有复特征值, 满足模长为 1 即可, 例如旋转矩阵 $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$ 有特征值 $\pm i$

Rmk:



模 1 复数

Rmk: 酉矩阵保长度, 因此所有向量模长不改变, 因此特征值为模 1 复数是合理的.

△ [prop] 设 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ 是 unitary matrix U 的两个特征值. 则 $E(U, \lambda_1) \perp E(U, \lambda_2)$

(Rmk: 作证明时经常写 $Uv = \lambda v$, 这种写法容易让人误解特征向量只有一个. 事实上, 同一个特征值的所有特征向量 $\{v \in V \mid Uv = \lambda v\}$ for fixed λ 构成线性空间.)

Pf: 设 $Uv_1 = \lambda_1 v_1$, $Uv_2 = \lambda_2 v_2$, $\lambda_1 \neq \lambda_2$. w.t.s. $v_1^H v_2 = 0$.

$$U \text{ 保内积, 故 } v_1^H v_2 = (Uv_1)^H (Uv_2) = \bar{\lambda}_1 \lambda_2 v_1^H v_2.$$

若 $v_1^H v_2 \neq 0$, 则 $\bar{\lambda}_1 \lambda_2 = 1$, 于是有

$$0 = (\bar{\lambda}_1 \lambda_2 - 1) \lambda_1 = |\lambda_1|^2 \lambda_2 - \lambda_1 = \lambda_2 - \lambda_1 \neq 0 \rightarrow \leftarrow$$

$$\uparrow$$

$$\bar{\lambda}_1 \lambda_2 - 1 = 0$$

$$\text{故 } v_1^H v_2 = 0.$$

• 斜厄米 Skew-Hermitian $K^H = -K$

[prop] $A^H = A \Rightarrow iA$ is skew-Hermitian

[prop] K 是 skew-Hermitian, 则特征值为纯虚数.

Pf: $Kv = \lambda v \Rightarrow v^H K^H = \lambda^H v^H = \bar{\lambda} v^H$

$$\xrightarrow{\text{取 } v} v^H K^H v = \bar{\lambda} v^H v$$

$$\Rightarrow -v^H K v = \bar{\lambda} v^H v \Rightarrow -v^H \lambda v = \bar{\lambda} v^H v$$

$$\Rightarrow -\lambda = \bar{\lambda}.$$

[prop] $K = U \Lambda U^H$ (类似实对称矩阵 $A = Q \Lambda Q^T$)

• 相似矩阵: 同一个线性变换在不同基下的矩阵

△ 相似是两个矩阵之间的关系, 用 $A \sim B$ 表示 A 相似于 B . 这种关系有以下性质:

① $A \sim A$ (反身性, 自己和自己相似)

② 若 $A \sim B$ 则 $B \sim A$ (对称性)

③ 若 $A \sim B, B \sim C$ 则 $A \sim C$ (传递性)

实际上满足反身性、对称性、传递性的关系称为等价关系.

等价关系的例子: $\mathbb{R}$ 上的等于号 (Quiz)

△ 相似矩阵具有相同特征值

$$|MAM^{-1} - \lambda I| = |M(A - \lambda I)M^{-1}| = |M| |A - \lambda I| |M^{-1}| = |A - \lambda I|$$

故 $|MAM^{-1} - \lambda I| = 0$ 的解等于 $|A - \lambda I| = 0$ 的解. 故 MAM^{-1} 与 A 有相同特征值.

△ 有相同特征值的矩阵未必相似. (Quiz)

例子: 补充题 T3 中的 $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 5 & -3 & 3 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ 不可对角化, 即 $A \sim \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{bmatrix}$, 其中 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ 是 A 的特征值.

△ 相似与对角化的关系.

A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 相似于某个对角阵

A 与 B 对角化成同一个对角阵 $\Rightarrow A$ 与 B 相似 (用相似的传递性)

反例: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 5 & -3 & 3 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ 不可对角化 (Quiz)

所有与 A 相似的矩阵都不可对角化.

(注意: 可对角化 $\Leftrightarrow$ 相似于某个对角阵)

• 正规矩阵

[Def] 若 $A^H A = A A^H$, 则称 A 是正规矩阵 (normal matrix)

[Exp] Hermitian; real symmetric; skew-Hermitian ($A = -A^H$); unitary ...

[Fact] 正规矩阵可以酉对角化

[Rmk] 这个 Fact 说明正规矩阵 $E(A, \lambda_1) \perp E(A, \lambda_2)$ if $\lambda_1 \neq \lambda_2$.

• 一些整理

① Schur 引理: 任何复方阵都可以酉相似于一个上三角阵. $\forall A \in M_n(\mathbb{C}), \exists \text{ unitary } U$
s.t. $U^{-1} A U$ 是上三角.

② Spectrum thm (谱定理): 任何厄米矩阵可以酉对角化 (即酉相似于某个对角阵)

$\forall A \in M_n(\mathbb{C})$ 满足 $A^H = A$, 则存在 unitary U , s.t. $U^{-1} A U$ 是对角阵.

(若 $A \in M_n(\mathbb{R})$ 满足 $A^T = A$, 则存在 orthogonal Q , s.t. $Q^T A Q$ 是对角阵)

③ A 是正规矩阵, 则 A 可以酉对角化 (酉相似于一个对角阵)
($A A^H = A^H A$)

④ 任何矩阵 A 都可以相似到若尔当标准型 (Jordan form)
分块对角

39. Prove in three steps that A^T is always similar to A (we know that the λ 's are the same, the eigenvectors are the problem):

(a) For $A = \text{one block}$, find M_i = permutation so that $M_i^{-1} J_i M_i = J_i^T$.

(b) For $A = \text{any } J$, build M_0 from blocks so that $M_0^{-1} J M_0 = J^T$.

(c) For any $A = M J M^{-1}$: Show that A^T is similar to J^T and so to J and to A .

$$(a) \quad M_i = \begin{bmatrix} & & 1 \\ & \ddots & \\ 1 & & \end{bmatrix} \quad \text{s.t.} \quad M_i^{-1} J_i M_i = J_i^T$$

$$(b) \quad \text{Let } A = \begin{bmatrix} J_1 & & \\ & J_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & J_r \end{bmatrix} \quad \text{由 (a), 对 } \forall J_i \text{ 找 } M_i \text{ s.t. } M_i^{-1} J_i M_i = J_i^T.$$

$$\text{令 } M_0 = \begin{bmatrix} M_1 & & \\ & M_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & M_r \end{bmatrix}, \quad M_0^{-1} A M_0 = \begin{bmatrix} M_1^{-1} A M_1 & & \\ & M_2^{-1} A M_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & M_r^{-1} A M_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} J_1^T & & \\ & J_2^T & \\ & & \ddots & \\ & & & J_r^T \end{bmatrix} = A^T$$

$$(c) \quad A = M J M^{-1} \Rightarrow A^T = (M J M^{-1})^T = (M^{-1})^T J^T M^T \Rightarrow A^T \sim J^T \text{ ①}$$

$$A^T \sim J^T \underset{\text{①}}{\sim} \underset{\text{②}}{J} \sim A, \quad \text{由相似关系的传递性, } A^T \sim A.$$

1. 证明: n 阶矩阵 $\begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$ 与 $\begin{bmatrix} 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & \cdots & 0 & 2 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & n \end{bmatrix}$ 相似.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & \cdots & 0 & 2 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & n \end{bmatrix}$$

$$|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1-\lambda & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1-\lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} n-\lambda & 1 & \cdots & 1 \\ 1-\lambda & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1-\lambda & 1 & \cdots & 1-\lambda \end{vmatrix} = (n-\lambda) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1-\lambda \end{vmatrix} \Rightarrow \lambda = n \text{ 是一个特征值}$$

$r(A) = 1 \Rightarrow \dim(N(A)) = n - r(A) = n - 1$. 由于 $N(A) = E(A, 0)$, $\dim E(A, 0) = n - 1$. 故 A 有 $n - 1$ 个对应于 0 的特征向量. $\dim E(A, n) \geq 1$, 故 A 共有 n 个 L.ind. 特征向量, 其中 $n - 1$ 个来自 $E(A, 0)$, 1 个来自 $E(A, n)$. 故 A 可对角化, 即 $A \sim \begin{bmatrix} 0 & & \\ & \ddots & \\ & & n \end{bmatrix}$

B 是上三角, 故特征值是对角线 $0, n$. $r(B) = 1$, 同理得 B 有 n 个 L.ind. 特征向量, $n - 1$ 个来自 $E(B, 0)$, 1 个来自 $E(B, n)$. 故 B 也可对角化, 即 $B \sim \begin{bmatrix} 0 & & \\ & \ddots & \\ & & n \end{bmatrix}$.

由相似关系的传递性 $A \sim B$.

• Jordan Form

Motivation: 很多线性变换不能对角化, 我们希望找一组基, 使该线性变换在这组基下有尽可能简单的形式, 即 Jordan 标准型.

求 Jordan 标准型先考虑 special case 幂零变换的 Jordan form
再考虑 general case 一般线性变换的 Jordan form.

[Def] 记 $J_k(\lambda) = \begin{bmatrix} \lambda & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda \end{bmatrix}$ $\leftarrow k$ 阶方阵
 对角线是 λ

[Def] 设 N 是 V 上的线性变换. 若 $\exists r \in \mathbb{N}^*$ s.t. $N^r = 0$, 则称 N 是一个
 幂零变换.

[Prop] 幂零变换特征值是 0.

Pf: N 是幂零变换 $\Rightarrow \exists r$, s.t. $N^r = 0 \Rightarrow$ 设 $Nv = \lambda v$.
 $N^r v = \lambda^r v = 0 \Rightarrow \lambda^r = 0 \Rightarrow \lambda = 0$.

假设 N 在基 B 下是 Jordan form, 则基 B 具有如下性质:

[Prop] 设 N 在基 B 下的矩阵为 $J = \begin{bmatrix} J_{m_1(0)} & & \\ & \ddots & \\ & & J_{m_r(0)} \end{bmatrix}$ $\leftarrow r$ 个 Jordan block
 每个 Jordan block 是 m_i 阶
 方阵 $\begin{bmatrix} \lambda & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda \end{bmatrix}$

将基 B 分组为 $B = (\underbrace{B_1}_{m_1}, \underbrace{B_2}_{m_2}, \dots, \underbrace{B_r}_{m_r})$ $\leftarrow$ 由 m_i 个向量构成
 子空间的基才能出现
 $m_i \times m_i$ 的 Jordan block

1. 对 B_i 中的向量做标记 $B_i = w_{i1}, w_{i2}, \dots, w_{im_i}$

取每组第一个向量 $w_{11}, w_{21}, \dots, w_{r1}$

$\uparrow$
 第 2 组 B_i 的第 1 个向量

共有 r 组, 每组取第一个, 因此取出 r 个向量.

这 r 个向量构成 $\ker(N) := \{v \in V \mid Nv = 0\} = E(N, 0)$ 的基.

若当块的个数 $r = \dim E(N, 0)$

2. 对每个 B_j , 按序可写作

$$w_{j1} = N^{m_j-1} v_j, \underbrace{N^{m_j-2} v_j}_{w_{j2}}, \dots, \underbrace{N v_j}_{w_{jm_{j-1}}}, \underbrace{v_j}_{w_{jm_j}}$$

若当基的每组, 都是由该组最后一个向量通过作用 N 得到.

$N|_{\text{span}(B_j)}$ 的幂零阶是 m_j

[Rmk] $\leftarrow$ 讨论 special case 幂零变换

幂零变换若当基,

按块分组排整齐. $\leftarrow$ 按 $m_1, m_2, \dots, m_r$ 分组

每组第一个核内, $\leftarrow$ 每组第一个构成 $E(N, 0)$ 的基

末位淘汰生像集. $\leftarrow$ 每组都由 N 作用生成

— 胡勇

[Rmk] 求解幂零变换 Jordan 块的过程

1. 求最大块 Jordan 块阶 M : 它等于 N 的幂零阶 (最小 $s.t. N^r = 0$)
2. 最小块 Jordan 块阶 m : $m+1$ 是满足不等式 $\text{rank}(N^j) \neq \dim W - j \dim \ker N$ 的最小正整数.

3. 对每个 $k \in [m, M]$, 记 S_k 为 J 中阶为 k 的 Jordan 块数量

$$S_k = \text{rank}(N^{k-1}) - \text{rank}(N^k)$$

4. Jordan 块总数: 它等于 $\dim E(N, 0)$

不考, 但是最好知道一下我们有公式可以计算最大 Jordan 块阶数、最小 Jordan 块阶数, Jordan 块总数, 阶为 k 的 Jordan 块个数. $\square$

下面问题是简单且必须掌握的.

***Q:** 假设 J 是 6 阶的 Jordan 型且特征值全是 0, 问 J 一共有几种可能的形式?

$$\begin{bmatrix} 0 & & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix}, \dots$$

6 个 $J_2(0)$ 2 个 $J_3(0)$ 3 个 $J_2(0)$ 1 个 $J_2(0)$, 1 个 $J_4(0)$ $J_1(0)$ 与 $J_5(0)$

General case 若 A 不是幂零变换?

[Def] $G(A, \lambda) := \{v \in V \mid \exists k \in \mathbb{N}^* \text{ s.t. } (\lambda I - A)^k v = 0\}$ 称为广义特征子空间.

[prop] $E(A, \lambda) = \{v \in V \mid (\lambda I - A)v = 0\} \subseteq G(A, \lambda)$.

[Rmk] $\dim E(A, \lambda) =$ 几何重数. $\dim G(A, \lambda) = \lambda$ 的代数重数.

由包含关系有 几何重数 $\leq$ 代数重数.

[prop] 对任意 V 上线性变换 A , V 有直和分解 $V = G(A, \lambda_1) \oplus \dots \oplus G(A, \lambda_r)$

[prop] A 可对角化 $\Leftrightarrow E(A, \lambda_i) = G(A, \lambda_i), \forall i$.

A 不是 V 上的幂零变换, 但 $(A - \lambda_i I)|_{G(A, \lambda_i)}$ 是幂零变换 ($G(A, \lambda_i)$ 由满足存在 $k, s.t.$

$(A - \lambda_i I)^k v = 0$ 的向量 v 构成). 对 $A - \lambda_i I$ 在 $G(A, \lambda_i)$ 上找 Jordan 基 B_i 和基

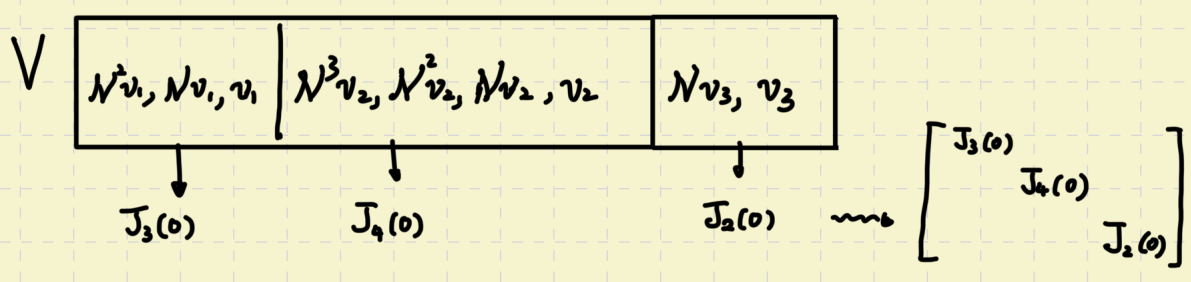
下 Jordan 型矩阵 J_i . 则 $A|_{G(A, \lambda_i)}$ 在基 B_i 下的矩阵恰是 $\lambda_i I + J_i$.

由 $V = \bigoplus G(A, \lambda_i)$, 我们在 $G(A, \lambda_i)$ 找基 B_i 拼成 V 的基.

***若 A 有 s 个 λ 的特征向量, 则 A 有 s 个 Jordan block.**

这是因为: $A - \lambda I|_{G(A, \lambda)}$ 上的 Jordan 块个数等于 λ 的 ind. 特征向量个数, 等于 $A|_{G(A, \lambda)}$ 在 $G(A, \lambda)$ 上对应于 λ 的 λ -ind. 特征向量个数. ($E(A - \lambda I, 0) = E(A, \lambda)$)

Picture:
幂零变换



General 变换

