

矩阵分析 定理证明补充

说明：本注解涉及课件中未标明过程的证明内容，以朱萍萍老师（周一、周三7-8节）课件为准.大部分内容为笔者自行推理（也存在部分为课堂板书），因此可能存在过于“复杂”或“冗余”的证明过程.若有不严谨之处还请指出.

本文中 ∂ 表示多项式次数或矩阵次数(课件或板书中 ∂ 或deg写法均存在); 称两行/列交换、一行/列乘以常数、一行/列乘常数或多项式并加到另一行/列的操作为“第一/二/三初等变换”.

▼ 矩阵分析 定理证明补充

▼ 第一章 线性空间与线性变换II

- 1.4 线性映射
- 1.5 矩阵的等价与相似

▼ 第二章 多项式矩阵与若当标准型

- 2.1 多项式矩阵及其Smith标准型
- 2.2 数域上矩阵的特征矩阵
- 2.3 复数域上矩阵的Jordan标准型

▼ 第三章 内积空间

- 3.1 内积与Gram矩阵
- 3.2 正交投影与最佳逼近
- 3.3 标准正交基与酉矩阵
- 3.4 正规矩阵、Hermite矩阵

第一章 线性空间与线性变换II

1.4 线性映射

定理（用坐标计算线性映射）

设线性映射 $\sigma: V_1 \rightarrow V_2$ 在入口基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和出口基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 下的矩阵表示为 A . 又设 $\alpha \in V_1$ 在入口基下的坐标为 $x \in \mathbb{F}^n$, 则 $\sigma(\alpha) \in V_2$ 在出口基下的坐标为 $Ax \in \mathbb{F}^m$.

令 $\alpha = \sum_i x_i \alpha_i$, 则 $\sigma(\alpha) = \sum_i \sigma(\alpha_i) = \sum_i x_i (\sum_j a_{ji} \beta_j) = \sum_i (\sum_j x_j a_{ij}) \beta_i = \begin{bmatrix} \beta_1 & \dots & \beta_m \end{bmatrix} Ax$.

1.5 矩阵的等价与相似

定义（方阵的不变子空间）

设 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$ ，子空间 $W \in \mathbb{F}^n$ 称为 A 的不变子空间，如果

$$A(W) \subseteq W, \text{ 其中 } A(W) = \{Ax : x \in W\}$$

例 $\{0\}$, \mathbb{F}^n , $\ker A$, $\operatorname{im} A$ 都是 A 的不变子空间

若 $x \in \ker A$, $Ax = 0$, $A(Ax) = 0$, $Ax \in \ker A$.

若 $x \in \operatorname{im} A$, $\exists u$ 使得 $Au = x$. 此时 $Ax = A(Au)$, $Ax \in \operatorname{im} A$.

定理（方阵的不变子空间与相似三角化的等同性）

$$A \begin{bmatrix} P_1 & P_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P_1 & P_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$$

(1) $B_{21} = 0$ 等价于 $\operatorname{im} P_1$ 是 A 的不变子空间；

(2) $B_{12} = 0$ 等价于 $\operatorname{im} P_2$ 是 A 的不变子空间；

(3) $B_{21} = 0$, $B_{12} = 0$ 等价于 $\operatorname{im}(P_1)$ 是 A 的不变子空间
且 $\operatorname{im}(P_2)$ 是 A 的不变子空间。

1. $B_{21} = 0$ 即 $AP_1 = P_1 B_{11}$.

则 $\exists u$ 使 $x = P_1 u$, $x \in \operatorname{im} P_1$, $Ax = AP_1 u = P_1 B_{11} u \in \operatorname{im} P_1$.

则 $\operatorname{im} P_1$ 是 A 的不变子空间.

2. $AP_1 = P_1 B_{11} + P_2 B_{21}$.

P 为相似变换, 则 P 的所有列向量线性无关.

若 $\operatorname{im} P_1$ 是 A 的不变子空间, 则对 $x \in \operatorname{im} P_1$, $x = P_1 u$, $AP_1 x = P_1 B_{11} u + P_2 B_{21} u \in \operatorname{im} P_1$.

此时 $P_2 B_{21} u = 0$, 必有 $B_{21} = 0$.

(2)(3)同理.

定理 (相似对角化的条件)

$$A[p_1 \ p_2 \ \dots \ p_n] = [p_1 \ p_2 \ \dots \ p_n] \begin{bmatrix} b_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & b_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & b_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\Updownarrow$$

imp_j 是 A 的不变子空间, $j=1,2,\dots,n$

由于 p 为向量, 因此下文中 u, v 均为 1×1 (标量) .

1. $Ap_j = b_{jj}p_j$, 对 $x \in \text{imp}_j, x = p_j u, Ax = Ap_j u = b_{jj}p_j u \in \text{imp}_j$, imp_j 是 A 的不变子空间.
2. 若 imp_j 是 A 的不变子空间, 对 $x = p_j u_j$ 有 $Ax = Ap_j u_j \in \text{imp}_j$, 因此可令 $Ax = p_j v_j$.
令 $\frac{v_j}{u_j} = b_{jj}$, 以上方法得到 n 个等式组合即 $AP = P \text{diag}\{b_{jj}\}$.

第二章 多项式矩阵与若当标准型

2.1 多项式矩阵及其Smith标准型

定理 (单位模阵的行列式刻画)

多项式矩阵 $U(\lambda) \in \mathbb{F}^{n \times n}[\lambda]$ 是单位模阵, 当且仅当行列式 $|A(\lambda)| \in \mathbb{F}[\lambda]$ 为非零常值多项式.

1. 若 U 为单位模阵, 则 $\exists V(\lambda) \in \mathbb{F}^{n \times n}[\lambda]$ 使 $U(\lambda)V(\lambda) = I$, 则 $|U(\lambda)||V(\lambda)| = 1$.
 $\partial(|U(\lambda)|) + \partial(|V(\lambda)|) = 0$, 有 $\partial(|U(\lambda)|) = \partial(|V(\lambda)|) = 0$.
2. 若 $\partial(|U(\lambda)|) = 0$, 取 $\frac{U^*(\lambda)}{|U(\lambda)|} = U^{-1}(\lambda) = V(\lambda) \in \mathbb{F}^{n \times n}[\lambda]$, 则 $U(\lambda)V(\lambda) = V(\lambda)U(\lambda) = I$.

引理 (用初等变换将左上角降次)

设多项式矩阵 $A(\lambda)$ 的左上角元素 $a_{11}(\lambda) \neq 0$ (不是零多项式, 下同), 并且 $A(\lambda)$ 中至少有一个元素不能被 $a_{11}(\lambda)$ 整除. 那么 $A(\lambda)$ 等价于一个多项式矩阵 $B(\lambda)$, 使得 $b_{11}(\lambda) \neq 0$, 且 $\deg(b_{11}(\lambda)) < \deg(a_{11}(\lambda))$.

考虑左上角元素满足 $\partial(a_{11}(\lambda)) \leq \partial(a_{ij}(\lambda))$, 否则可通过第一初等变换将对应元素移至左上角.

(1) $\exists a_{i1}(\lambda), i \neq 1$ 使 $a_{11}(\lambda) \nmid a_{i1}(\lambda)$, $a_{i1}(\lambda)$ 可表示为 $a_{11}(\lambda)p(\lambda) + q(\lambda)$, 其中 $\partial(q(\lambda)) <$

$$\begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) \\ a_{11}(\lambda)p(\lambda) + q(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) \\ q(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} q(\lambda) \\ a_{11}(\lambda) \end{bmatrix}.$$

(3) $i, j \neq 1, \exists a_{ij}(\lambda)$ 使 $a_{11}(\lambda) \nmid a_{ij}(\lambda)$, 且 $a_{11}(\lambda) \mid a_{i1}(\lambda), a_{11}(\lambda) \mid a_{1j}(\lambda)$ (否则即(1)(2)情形).

$$\begin{aligned} & \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) & a_{11}(\lambda)s(\lambda) \\ a_{11}(\lambda)t(\lambda) & a_{11}(\lambda)p(\lambda) + q(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \\ & \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) & 0 \\ a_{11}(\lambda)t(\lambda) & a_{11}(\lambda)p(\lambda) + q(\lambda) - a_{11}(\lambda)t(\lambda)s(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \\ & \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) & 0 \\ a_{11}(\lambda) & a_{11}(\lambda)p(\lambda) + q(\lambda) - a_{11}(\lambda)t(\lambda)s(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) & p(\lambda) - t(\lambda)s(\lambda) \\ a_{11}(\lambda) & q(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \\ & \begin{bmatrix} q(\lambda) & a_{11}(\lambda) \\ p(\lambda) - t(\lambda)s(\lambda) & a_{11}(\lambda) \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

任意多项式矩阵 $A(\lambda) \in \mathbb{F}^{m \times n}[\lambda]$ 等价于下面的 Smith 标准型

$$\begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & & 0 \\ & d_2(\lambda) & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & d_r(\lambda) & \\ 0 & & & & 0 \end{bmatrix},$$

其中 $d_i(\lambda), i=1,2,\dots,r$, 为首项系数为 1 的非零多项式, 满足 $d_i(\lambda)$ 整除 $d_{i+1}(\lambda)$, 记为 $d_i(\lambda) | d_{i+1}(\lambda), i=1,2,\dots,r-1$.

$$\text{即 } A(\lambda) = \begin{bmatrix} d_1(\lambda) & a_{12}^{(1)}(\lambda)d_1(\lambda) & \cdots \\ a_{21}^{(1)}(\lambda)d_1(\lambda) & \ddots & \\ \vdots & & \ddots \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} d_1(\lambda) & \\ & A_1(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \cdots \rightarrow$$

$$\begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & & 0 \\ & d_2(\lambda) & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ 0 & & & & d_r(\lambda) \\ 0 & & & & & 0 \end{bmatrix}.$$

(初等变换不改变矩阵的秩, 而每次变换时 $r(A_i(\lambda)) = 1 + r(A_{i+1}(\lambda))$, 因此能进行 $r - 1$ 次该步骤而 $A_{r-1}(\lambda)$ 为 1×1 , 即对角线上有 r 个非0元素)

定理 (初等行、列变换不改变多项式矩阵的行列式因子)

设两个多项式矩阵 $A(\lambda), B(\lambda) \in \mathbb{F}^{m \times n}[\lambda]$ 等价, 则它们的各阶行列式因子分别相同.

第一、二类初等变换显然不改变行列式因子.

考虑第三类初等行变换 $a_i \rightarrow a_i + p(\lambda)a_j$:

若 i, j 行均在子式中, 该子式行列式不变.

若 i 行不在子式中, 该子式不变.

若 j 行不在子式中且 i 行在子式中, 不妨记变换前行列式因子为 $D(\lambda)$, 原子式为 $\begin{bmatrix} r_i(\lambda) \\ \vdots \end{bmatrix}$, 则变换后子

$$\text{式为 } \begin{bmatrix} r_i(\lambda) \\ \vdots \end{bmatrix} + p(\lambda) \begin{bmatrix} r_j(\lambda) \\ \vdots \end{bmatrix}.$$

其中, $\begin{bmatrix} r_j(\lambda) \\ \vdots \end{bmatrix}$ 为矩阵中的另一子式, 其行列式同样含有因式 $D(\lambda)$, 因此变换后行列式仍含有因式 $D(\lambda)$, 即行列式因子不变.

问题 (Smith 型的唯一性)

Smith 型是否唯一? 确切的说, 若同一多项式矩阵 $A(\lambda) \in \mathbb{F}^{m \times n}[\lambda]$ 分别被两个不同的初等变换序列化成 Smith 标准型

$$\begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & 0 & & \\ & d_2(\lambda) & & & \\ & & \ddots & & \\ 0 & & & d_r(\lambda) & \\ \hline & 0 & & & 0_{m-r, n-r} \end{bmatrix} \quad \text{及} \quad \begin{bmatrix} e_1(\lambda) & & 0 & & \\ & e_2(\lambda) & & & \\ & & \ddots & & \\ 0 & & & e_t(\lambda) & \\ \hline & 0 & & & 0_{m-t, n-t} \end{bmatrix}$$

那么, 是否有 $r=t$? 若 $r=t$, 是否 $d_i(\lambda) = e_i(\lambda)$, $i=1, 2, \dots, r$?

$r=t$ 已在上述 Smith 标准型推导中论证.

由 Smith 型元素间的整除关系, Smith 型中 $D_1(\lambda) = d_1(\lambda)$, $D_i(\lambda) = \prod_{j=1}^i d_j(\lambda)$.

又多项式因子不变, 依次可得 $d_i(\lambda) = e_i(\lambda)$.

以上即可说明 Smith 型, 行列式因子, 不变因子相互决定.

定理 (幺模阵写为初等矩阵的乘积)

(1) 幺模阵的 Smith 标准型为单位矩阵.

(2) 幺模阵可写为有限个初等矩阵的乘积.

(1)单位模阵行列式为常数, 则 $d_n(\lambda) = 1$.

$\partial(d_i(\lambda)) \leq \partial(d_n(\lambda)), i = 1, \dots, n-1$, 则所有不变因子均为1, Smith标准型为单位阵.

(2)单位模阵可经过有限次初等变换变为Smith型, 即可写为有限初等矩阵乘积.

2.2 数域上矩阵的特征矩阵

定理 (矩阵相似的充要条件是特征矩阵等价)

两个数字矩阵 $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 相似

\Downarrow

$\lambda I - A, \lambda I - B \in \mathbb{F}^{n \times n}[\lambda]$ 作为多项式矩阵等价

(1) A, B 相似则存在可逆变换 P 使 $PAP^{-1} = B$.

$P(\lambda I - A)P^{-1} = \lambda I - B$, 且 P 为数值矩阵, 因此取单位模阵 $Q(\lambda) = P, R(\lambda) = P^{-1}$, 则 $\lambda I - A, \lambda I - B$ 等价.

(2)取单位模阵 $U(\lambda), V(\lambda), U(\lambda)(\lambda I - A)V(\lambda) = \lambda I - B$.

令 $U(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R$, 其中由 $\partial(\lambda I - B) = 1$ 得 $R \in \mathbb{F}^{n \times n}$.

若 $R = 0$, 两边取行列式次数即 $|\lambda I - B||Q(\lambda)| = |U(\lambda)|$, 即 $n + 0 = 0$, 不成立, 即 $R \neq 0$.

此时 $U(\lambda)(\lambda I - A) = (\lambda I - B)V^{-1}(\lambda), R(\lambda I - A) = (\lambda I - B)[V^{-1}(\lambda) - Q(\lambda)(\lambda I - A)]$.

两边取次数: $0 + 1 = 1 + 0$, 即 $S = V^{-1}(\lambda) - Q(\lambda)(\lambda I - A) \in \mathbb{F}^{n \times n}$.

比较 λ 次数, $R = S, RA = BS$.

接下来考虑 R 可逆:

令 $U^{-1}(\lambda) = (\lambda I - A)\tilde{Q}(\lambda) + \tilde{R}$.

$I = U(\lambda)U^{-1}(\lambda)$

$= [(\lambda I - B)Q(\lambda) + R][(\lambda I - A)\tilde{Q}(\lambda) + \tilde{R}]$

$= (\lambda I - B)Q(\lambda)U^{-1}(\lambda) + R(\lambda I - A)\tilde{Q}(\lambda) + R\tilde{R}$

$= (\lambda I - B)Q(\lambda)U^{-1}(\lambda) + (\lambda I - B)S\tilde{Q}(\lambda) + R\tilde{R}$.

$R\tilde{R} - I = -(\lambda I - B)[Q(\lambda)U^{-1}(\lambda) + S\tilde{Q}(\lambda)]$, 若左边不为0, 则两边取次数时左边为0而右边不小于1.

因此 $R\tilde{R} - I = 0$, 即 R 可逆.

令 $P = R^{-1}, P^{-1}AP = B$.

定理 (矩阵相似的各种刻画)

给定两个矩阵 $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}$. 下列条件等价:

- (1) A 与 B 相似.
- (2) $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 作为多项式矩阵等价.
- (3) $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 作为多项式矩阵有相同的 Smith 标准型.
- (4) $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 作为多项式矩阵有相同的各阶行列式因子.
- (5) $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 作为多项式矩阵有相同的各阶不变因子.
- (6) $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 作为多项式矩阵有相同的初等因子组.

(1)(2)等价已证明, 且(2-5)等价已证明. 接下来证明(5)(6)等价.

(5) \rightarrow (6) 显然.

(6) \rightarrow (5): 假设初等因子: $p_1^{t_{11}}, p_1^{t_{12}}, \dots, p_1^{t_{1m_1}}, \dots, p_l^{t_{l1}}, \dots, p_l^{t_{lm_l}}$, 其中每个最简多项式 $p_i(\lambda)$ 的次数 t_{ij} 按降序排列.

则依次取 $d_{n-k+1}(\lambda) = \prod_i p_i^{t_{ik}}$, 其中若 $k \geq m_i$ 即初等因子组中 $p_i(\lambda)$ 的个数小于 k , 则 $t_{in} = 0$. 此时满足 $d(k) \mid d(k+1)$, 即作为各阶不变因子.

例 (任一矩阵与其转置相似)

设矩阵 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$. 则 A 的转置 A^T 与 A 相似.

在 $\lambda I - A$ 中取任一子式, 均可在 $\lambda I - A^T$ 中取其转置, 因此 $\lambda I - A, \lambda I - A^T$ 各阶行列式因子相等, A, A^T 相似.

2.3 复数域上矩阵的Jordan标准型

引理 考虑复数域 $\mathbb{F} = \mathbb{C}$, 设 $\lambda I - A$ 的非常数不变因子

$h_i(\lambda) = (\lambda - c_1)^{r_1} (\lambda - c_2)^{r_2} \dots (\lambda - c_k)^{r_k}$, 则有

$$\begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & h_i(\lambda) \end{bmatrix}_{n_i \times n_i} \sim \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{r_1 \times r_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{r_k \times r_k} \end{bmatrix}_{n_i \times n_i}$$

左边: $D_{n_i}(\lambda) = h_i(\lambda), D_k(\lambda) = 1 (k < n_i)$.

右边: 显然 $D_{n_i}(\lambda) = h_i(\lambda)$.

考虑 $n_i - 1$ 阶, 存在 $n_i - 1$ 阶子式行列式为 $\frac{h_i(\lambda)}{(\lambda_k - c_k)^{r_i}}$ 且分别唯一, 公因式为1. 因此 $D_{n_i-1}(\lambda) = 1$, 更低阶行列式因子也为1.

引理 (若当块的Smith型)

称 r_i 阶矩阵

$$J_i = \begin{bmatrix} c_i & 1 & & \\ & c_i & 1 & \\ & & \dots & \dots \\ & & & c_i \end{bmatrix}$$

为Jordan块, 其特征矩阵的Smith标准形为

$$\begin{bmatrix} I_{r_i-1} & \\ & (\lambda - c_i)^{r_i} \end{bmatrix}$$

考虑行列式因子相等证等价.

$\lambda I - J_i$ 可按以下方式选取 $1 \sim r_i - 1$ 阶下三角矩阵, 行列式为常数, 因此 $1 \sim r_i - 1$ 阶行列式因子为1.

$$\begin{bmatrix} \lambda - c_i & \boxed{\begin{matrix} -1 \\ \lambda - c_i & -1 \end{matrix}} & & \\ & \ddots & \ddots & -1 \\ & & & \lambda - c_i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda - c_i & \boxed{\begin{matrix} -1 \\ \lambda - c_i & -1 \\ & \ddots & -1 \end{matrix}} & & \\ & & & \lambda - c_i \end{bmatrix}$$

r_i 阶行列式因子为 $(\lambda - c_i)^{r_i}$.

定理（复数域上矩阵的若当标准型）

$A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\lambda I - A$ 的初等因子组为

$$(\lambda - c_1)^{r_1}, (\lambda - c_2)^{r_2}, \dots, (\lambda - c_q)^{r_q}$$

取 $J_i = \begin{bmatrix} c_i & 1 & & \\ & c_i & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & c_i \end{bmatrix}_{r_i \times r_i}$, 则 A 相似于 $J = \begin{bmatrix} J_1 & & \\ & J_2 & \\ & & \ddots \\ & & & J_q \end{bmatrix}$

称 J 为 A 的 **Jordan 标准型**。

$\lambda I - A$ 的 Smith 型即前文引理的左侧矩阵 $\text{diag}[1, \dots, 1, h(\lambda)]$. 按照前文引理, 可分解的各 Smith 标准型均可变为 Jordan 块的特征矩阵.

$$\begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & h_i(\lambda) \end{bmatrix}_{n_i \times n_i} \sim \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{r_1 \times r_1} \wedge \begin{bmatrix} \lambda - c_1 & 1 & \\ & \lambda - c_1 & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & \lambda - c_1 \end{bmatrix} = \lambda - J_1 \\ & & \ddots & \\ & \lambda - J_n \wedge \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{r_k \times r_k} \\ & & & \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{r_k \times r_k} \end{bmatrix}_{n_i \times n_i}$$

实际上, 此处 c_i 可重复.

第三章 内积空间

3.1 内积与Gram矩阵

定理 (Gram矩阵的性质)

(1) Hermite性: $G^H = \overline{G}^T = G$

(2) 非负定性: $\forall z \in \mathbb{C}^s, z^H G z \geq 0$

(3) G 正定 等价于 $\{\alpha_i\}$ 线性无关

(4) $\text{rank}(G) = \text{rank}(\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\})$

(1) 对Gram矩阵, $g_{ij} = \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = \overline{\langle \alpha_j, \alpha_i \rangle} = \overline{g_{ji}}$.

(2) $z^H G z = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s \overline{z_i} \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle z_j = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s \overline{z_i} \alpha_i^H \alpha_j z_j = (\sum_{i=1}^s \overline{z_i} \alpha_i^H) (\sum_{j=1}^s \alpha_j z_j) = \langle u, u \rangle \geq 0$.

即 $z^H G z$ 可表示为向量 u 的内积.

(3) 若 $\{\alpha_i\}$ 线性无关, 等价于 $u = 0$ 当且仅当 $z = 0$, 等价于 G 正定.

(4) 若其中一向量可由其它向量表示, 则 G 中该向量对应行、列可由第三类初等变换化为0.

3.2 正交投影与最佳逼近

定理 (投影定理——有限维情形)

设 V 是复数域上的内积空间, $\beta \in V$, W 是 V 上的子空间, 则

(1) 存在唯一的 $\alpha^* \in W$, 使得

$$d(\beta, \alpha^*) \leq d(\beta, \alpha), \quad \forall \alpha \in W$$

(2) 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是 W 的一组基, 记

$$\alpha^* = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] k$$

则

$$k = G(\{\alpha_i\})^{-1} G(\{\alpha_i\}; \beta)$$

(1) 考虑 $\alpha^* \perp \beta, \alpha = \alpha^* + u, u \in W$, 则 $d(\beta, \alpha) = \|\beta - \alpha^* - u\| = \|\beta - \alpha^*\| + \|u\|$.
 $d(\beta, \alpha)$ 最小当且仅当 $\|u\| = 0$, 即 $\alpha = \alpha^*$, 唯一存在性得证.

(2) 若 $\beta - \alpha^* \perp \alpha^*$, 则 $\langle \alpha^*, \alpha^* \rangle = \langle \alpha^*, \beta \rangle$.

此时对 $i = 1, \dots, s$, $\langle \alpha_i, \alpha^* \rangle = \sum_j k_j \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = \langle \alpha_i, \beta \rangle$.

$$\begin{bmatrix} \langle \alpha_1, \alpha_1 \rangle & \dots & \langle \alpha_1, \alpha_s \rangle \\ \vdots & & \vdots \\ \langle \alpha_s, \alpha_1 \rangle & \dots & \langle \alpha_s, \alpha_s \rangle \end{bmatrix} k = \begin{bmatrix} \langle \alpha_1, \beta \rangle \\ \vdots \\ \langle \alpha_s, \beta \rangle \end{bmatrix}, \text{ 即 } G(\{\alpha_i\})k = G(\{\alpha_i\}; \beta).$$

α_i 为一组基, 则 Gram 矩阵非奇异, 则 $k = G^{-1}(\{\alpha_i\})G(\{\alpha_i\}; \beta)$.

3.3 标准正交基与酉矩阵

内积空间中标准正交组的好处体现在:

定理 (沿正交组展开时坐标的解耦性)

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是复内积空间 V 的一个正交组, $\beta \in V$. 若有

$$\beta = \alpha_1 k_1 + \alpha_2 k_2 + \dots + \alpha_s k_s$$

则

$$k_i = \frac{\langle \alpha_i, \beta \rangle}{\langle \alpha_i, \alpha_i \rangle}, i = 1, 2, \dots, s.$$

$\langle \alpha_i, \beta \rangle = \sum_j k_j \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle$, 其中 $i \neq j$ 时 $\langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = 0$.

即 $\langle \alpha_i, \beta \rangle = k_i \langle \alpha_i, \alpha_i \rangle$.

定理 从 n 维内积空间的任一组基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 出发, 可通过

Schmidt 正交化方法 构造出一个标准正交基。

(1) 正交化:

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_j = \alpha_j - (\beta_1 k_{1,j} + \beta_2 k_{2,j} + \dots + \beta_{j-1} k_{j-1,j}), j = 2, 3, \dots, s.$$

$$\text{其中, } k_{ij} = \frac{\langle \beta_i, \alpha_j \rangle}{\langle \beta_i, \beta_i \rangle}, i < j.$$

$$(2) \text{ 标准化: } \tilde{\beta}_j = \beta_j \frac{1}{\|\beta_j\|}, j = 1, 2, \dots, s$$

正交化 $j - 1$ 个向量时, $\{\beta_i\}$ 为一组标准正交基.

令 $\alpha_j = w_j + h_j$, 其中 $w_j \in \text{span}(\beta_1, \dots, \beta_{j-1})$, $h_j \perp \text{span}(\beta_1, \dots, \beta_{j-1})$.

由以上定理, $w_j = \sum_i k_{i,j} \beta_i = \sum_i \frac{\langle \beta_i, w_j \rangle}{\langle \beta_i, \beta_i \rangle} \beta_i = \sum_i \frac{\langle \beta_i, w_j + h_j \rangle}{\langle \beta_i, \beta_i \rangle} \beta_i = \sum_i \frac{\langle \beta_i, \alpha_i \rangle}{\langle \beta_i, \beta_i \rangle} \beta_i$.

(以上能直接在 w_j 加 h_j , 因为 h_j 与任意 β_i 垂直即内积为0)

取 $\beta_j = h_j$ 即证.

定理 (酉矩阵保持度量)

设 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则下列等价

(1) U 为酉矩阵

(2) (保内积) 对任意 $x, y \in \mathbb{C}^n$,

$$\langle Ux, Uy \rangle = \langle x, y \rangle.$$

(3) (保长度) 对任意 $x \in \mathbb{C}^n$,

$$\|Ux\| = \|x\|.$$

(1)→(2): U 为酉矩阵, $\langle Ux, Uy \rangle = x^H U^H U y = x^H y = \langle x, y \rangle$.

(2)→(1): $\langle Ux, Uy \rangle = x^H U^H U y = x^H y = \langle x, y \rangle$, 则 $U^H U = I$, 即 U 为酉矩阵.

(2)→(3): $\langle Ux, Ux \rangle = \langle x, x \rangle$, 则 $\|Ux\| = \|x\|$.

(3)→(2): 令 $\|U(x+y)\| = \|x+y\|$ 即 $\langle U(x+y), U(x+y) \rangle = \langle x+y, x+y \rangle$, 则 $\langle Ux, Ux \rangle + \langle Uy, Uy \rangle + \langle Ux, Uy \rangle + \langle Uy, Ux \rangle = \langle x, x \rangle + \langle y, y \rangle + \langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle$.

化简得 $Re(\langle Ux, Uy \rangle) = Re(\langle x, y \rangle)$.

类似地, $\|U(x-y)\| = \|x-y\|$ 可得 $Im(\langle Ux, Uy \rangle) = Im(\langle x, y \rangle)$. 即 $\langle Ux, Uy \rangle = \langle x, y \rangle$.

注: 矩阵的正交三角分解是Schmidt标准正交化在标准酉空间中的具体化

证: $A = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]$

用Schmidt正交化方法将 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 。标准正交化, 得

(1) 正交化:

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_j = \alpha_j - (\beta_1 k_{1,j} + \beta_2 k_{2,j} + \dots + \beta_{j-1} k_{j-1,j}), j = 2, 3, \dots, s.$$

$$\text{其中, } k_{ij} = \frac{\langle \beta_i, \alpha_j \rangle}{\langle \beta_i, \beta_i \rangle}, i < j.$$

$$(2) \text{ 标准化: } \tilde{\beta}_j = \beta_j \frac{1}{\|\beta_j\|}, j = 1, 2, \dots, s$$

$$[\alpha_1 \quad \dots \quad \alpha_n] = \begin{bmatrix} 1 & \dots & k_{1,n} \\ & \ddots & \vdots \\ & & 1 \end{bmatrix} [\beta_1 \quad \dots \quad \beta_n].$$

引理1 正线上三角阵的逆还是上三角阵

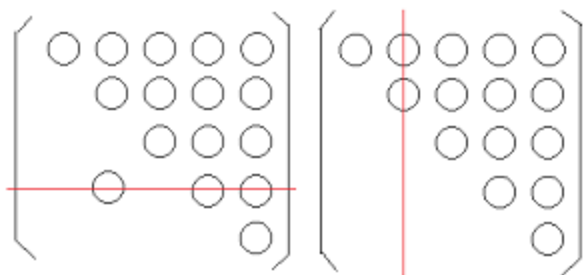
引理2 两个上三角阵的乘积还是上三角阵

引理3 A 既是酉矩阵，又是正线上三角矩阵，则 A 是单位阵。

1.若 $\exists a'_{ij} \neq 0, i > j$, 其中 a'_{ij} 为 A^{-1} 中的元素, 则 $\sum_k a'_{ik} a_{kj} = a'_{ij} a_{jj}$.

若 A 为正线上三角阵, $a_{jj} \neq 0$, 则 $A^{-1}A$ 非对角线元素不为0, 矛盾.

(A 不为正线上三角阵则 $A^{-1}A = I$ 仍可能成立)



2.考虑上三角阵 A, B 及 $i > j, i \leq k, k \leq j$ 至少有一个不成立, 则 $\sum_k a_{ik} b_{kj}$ 每项至少有一个为0, 即求和结果 (AB 下三角元素) 为0.

3. A 为正线上三角阵, 则 A^H 为正线下三角阵, A^{-1} 为上三角阵.

又 A 为酉矩阵, $A^{-1} = A^H$, 此时 A^H 为对角阵, 即 A 为对角阵.

A 列向量为标准正交基, 范数为1可得对角线元素为1, 即 $A = I$.

3.4 正规矩阵、Hermite矩阵

定义 设 $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若存在酉矩阵 U 使

$$U^H A U = U^{-1} A U = B,$$

则称 A 酉相似于 B 。

定理 (Schur引理) 任何一个 n 阶复矩阵 A 可酉相似于上三角矩阵。

取 $P = [p_1, \dots, p_n]$, $\{p_i\}$ 为 A 的特征向量或广义特征向量, 则 $P^{-1}AP = J$, J 为Jordan标准型 (上三角矩阵)。

对 P 正交三角分解 $P = UB$, 则 $B^{-1}U^{-1}AUB = J$ 即 $U^{-1}AU = U^H AU = BJB^{-1}$.

B^{-1} 为上三角阵, 则 BJB^{-1} 为上三角阵且与 A 酉相似.

定义 (正规矩阵) 一个复方阵若与它的共轭转置矩阵可交换, 则称为正规矩阵. 即 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 称为正规矩阵, 若

$$AA^H = A^H A.$$

定理 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可酉相似对角化, 当且仅当 A 是正规矩阵.

(1) 令 $U^H A U = R$, R 为上三角阵, $U^H A^H U = R^H$.

$(U^H A U)(U^H A^H U) = U^H A A^H U = R R^H$, $(U^H A^H U)(U^H A U) = U^H A^H A U = R^H R$.
若 A 正规, $R R^H = R^H R$.

(课上给的是依次计算左右两边的元素得到 R 为对角阵, 但这里笔者没有验算过)

(2) 若 A 可酉相似对角化即 R 对角, 则 $R R^H = R^H R$, $(U^H A U)(U^H A^H U) = (U^H A^H U)(U^H A U)$, 得 $A A^H = A^H A$.

定理 Hermite 矩阵的特征值必是实数。

令 $U^H A U = D$, D 为对角阵且元素为 A 特征值.

$U^H A^H U = D^H$, 若 $A = A^H$ 则 $D = D^H$ 即 D 所有元素 (A 特征值) 为实数.

定理 Hermite 矩阵 A 是正定的(非负定的) 等价于 A 的 n 个特征值全为正(非负)实数。

(1) 对任意向量 x , A 正定即 $x^H A x > 0$.

令 $U^H A U = D$, D 为对角阵. 取 $x = U y$, 则 $y^T U^T A U y = y^T D y > 0$.

上式成立条件为 D 特征值全为正, 即 A 特征值为正.

(2) 若 A 特征值全为正, 则可对角化即 $U^H A U = D$, D 为正对角阵 (正定), 即对任意向量 y 有 $y^H D y > 0$.

取 $y = U^H x$, 则 $x^H U D U^H x = x^H A x > 0$, A 正定.

非负定证法相同.

定理 $A^H A$ 与 $A A^H$ 均为非负定 Hermite 矩阵, 它们有相同的非零 (正实数) 特征值, 且若 $A^H A x = \lambda x$, 则 $A A^H A x = \lambda A x$.

$(A^H A)^H = A^H A^{H^H} = A^H A$, 即 $A^H A$ Hermite.

令 $U^H (A^H A) U = B^H B = D$, D 为对角阵.

B 第 i 列为 b_i , 则 D 对角线第 i 个元素为 $b_i^H b_i \geq 0$, 即 $A^H A$ 特征值为非负 ($A^H A$ 非负定).

类似地, AA^H Hermite.

$AA^H = AUU^H A^H = BB^H$ (此处 U, B 与上文相同) ,

$A^H A$ 与 AA^H 有相同特征值.

$A^H Ax = \lambda x, AA^H Ax = \lambda Ax$.

定理 (Hermit 矩阵特征值的极值刻画)

设 A 是Hermite矩阵, 则 $\lambda_{\max}(A) = \lambda_n = \max_{x \in \mathbb{C}^n, x \neq 0} \frac{x^H Ax}{x^H x} = \max_{x \in \mathbb{C}^n, \|x\|=1} x^H Ax$.

以下均限定 $\|x\| = 1$.

取 A 酉特征矩阵 $P = [p_1, \dots, p_n]$ (A 可对角化, 则有 n 个不相关的特征向量) .

$$\text{令 } x = Py, \quad x^H Ax = y^H P^H A P y = y^H \begin{bmatrix} p_1^H \\ \vdots \\ p_n^H \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 p_1 & \cdots & \lambda_n p_n \end{bmatrix} y =$$

$$y^H \begin{bmatrix} \lambda_1 p_1^H p_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n p_n^H p_n \end{bmatrix} y = \sum_i \bar{y}_i y_i \lambda_i p_i^H p_i = \sum_i \bar{y}_i y_i \lambda_i.$$

$$\|y\| = 1, \quad \max x^H Ax = \max \sum_i \bar{y}_i y_i \lambda_i = \max \lambda_i.$$

考虑一般情形, 若 A 正规 (不一定Hermite) , 特征值可能为复数, 此时无法直接比较大小, 但可以得到Rayleigh最大模长即

$$\max |x^H Ax| = \max |\lambda_i|.$$

更一般地, 对于一般矩阵 A , $\max \|Ax\|_2 = \sqrt{\max x^H A^H A x}$.

由 $A^H A$ Hermite, 上式即为 $\sqrt{\max \lambda(A^H A)}$. (数值分析中矩阵2-范数)