

2025-03-27 矩阵

→ 所有列向量线性无关

$A=QR \Rightarrow R=Q^H A$. 其中 A 为高阵, Q 为单位列阵, R 为上三角阵 (正线上三角)

原理: 先对 A 进行施密特正交化, 得到 Q , 再对 Q 做各列的单位化即可

注意: $(X_1, X_2) = X_1^H X_2$ 注意顺序

正交化算法:

$$\begin{cases} \beta_1 = \alpha_1 \\ \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{\|\beta_1\|^2} \beta_1 \\ \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{\|\beta_1\|^2} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{\|\beta_2\|^2} \beta_2 \end{cases}$$

即 α_2 在 α_1 上的投影

特殊地 ① 若 A 为方阵, 则要求 A 为可逆阵 ② 若列已经两两正交则只需对 A 单位化

如果 A 有线性相关的列组 (也可以进行 QR 分解, 但施密特正交的做法可能失效)

有的教材采用了 $A+EI$ 进行 QR 分解再让 $\epsilon \rightarrow 0$ 求极限的算法

这种方法时常用于证明 QR 分解的存在性, 但不提供算法

注解: 如果 $A=A_{n \times n}$ 为方阵, 但 A 不可逆, 则 $A=QR$ 的分解仍然存在

方法: 使用镜面阵的方法

引理: 设 $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^n$ 且 $\|\alpha\|=\|\beta\|$, 其中 $\alpha \neq \beta$. 则有镜面阵 P , 使得

$$\begin{cases} P\alpha = \beta \\ P\beta = \alpha \end{cases}$$

取 $n = \frac{\alpha - \beta}{\|\alpha - \beta\|}$ 则 $P = I - \frac{2nn^T}{\|n\|^2}$ 试证明 $P\alpha = \beta, P\beta = \alpha$

$P(\alpha) = P(\alpha - \beta + \beta) = P(\alpha - \beta) + P(\beta) = \frac{(\alpha - \beta)(\alpha - \beta)^T}{(\alpha - \beta)^T(\alpha - \beta)} \cdot (\alpha - \beta) + P(\beta)$

$\left\{ \begin{aligned} P(\frac{\alpha + \beta}{2}) &= 0 \\ P(\frac{\alpha - \beta}{2}) &= \frac{\beta - \alpha}{2} \end{aligned} \right.$ 即可证明

注: 若 $\alpha, \beta \in \mathbb{C}^n$ 且 $\|\alpha\|=\|\beta\|$ ($\alpha \neq \beta$) 且内积 (α, β) 为实数, 则有镜面 P 使 $P\alpha = \beta$

使用时一般将 β 取为一个 $(1, 0, \dots, 0)^T$ 之类的基向量

其中 $P = I - \frac{2(\alpha - \beta)(\alpha - \beta)^H}{\|\alpha - \beta\|^2}$ 为所需要的镜面阵

25-03-27 3.11 矩阵

如何将矩阵进行QR分解:

引理: 设 $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \neq 0 \in \mathbb{C}^n$. $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = b_1 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ 其中 $|b_1| = \|\alpha\|$ 且 $b_1 \in \mathbb{R}$.

则存在镜面 P 使得 $P\alpha = \beta = b_1 \cdot e_1$ 且 $P\beta = \alpha$.

证: $\because P\beta = P(b_1 e_1) = b_1 P e_1 = \alpha \therefore P e_1 = \frac{\alpha}{b_1}$ 若取 $b_1 = \|\alpha\|$

则 $P e_1$ 就是 α 单位化的结果 (在 $b_1 \in \mathbb{R}$ 条件下还可以取 $b_1 = -\|\alpha\|$)

这说明 P 的第一列就是 $\frac{\alpha}{\|\alpha\|}$ 这种方法用于快速将列向量扩充为 U 阵.

证: 对于 $\alpha \in \mathbb{C}^n$ 的情况: $\alpha \neq 0$, 设 $\beta = \frac{\overline{a_1}}{\|\alpha\|} \cdot \|\alpha\| \cdot e_1$.

则 (α, β) 为实数且 $\|\alpha\| = \|\beta\|$ 则能找到 P 使 $P\alpha = \beta$, $P\beta = \alpha$.

算法: 设 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 则有镜面阵 P 使

$PA = (P\alpha_1, P\alpha_2, \dots, P\alpha_n) = (\beta_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 其中 $\beta_1 = b_1 \cdot e_1$.

同理对 $P\alpha_2$ 也可以再找镜面阵?

b_1	*
0	A_2

找 $P_2 A_2$ 即可.

1	*
0	P_2

b_1	*
0	A_2

b_1	*
0	$P_2 A_2$

若第 n 列为 0 取 $P = I$ 即可

高低分解: 设 $A = A_{m \times n}$, $r(A) = r > 0$. 则有 $A = B_{m \times r} \cdot C_{r \times n}$. 分解通常不唯一.

(2W) 其中 B 为列满秩, C 为行满秩阵. 一般来说只有 $r < \min(n, m)$ 才有意义

解法:

$A \xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} I_r & * \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 假 A 的前 r 列线性无关.

则令 $B = (a_1, \dots, a_r)_{m \times r}$ $C = (I_r, *)$

若 A 得到的行阶梯前 r 个非零行起始位置所在列不在前 r 列

则令 B 为这些列, C 是对应列为单位向量其他列补 0.

2025-03-27 31101 矩阵

→ 注意只可以使用行变换

本质上相当于在A中找一个极大列线性无关组描述B, 而不能使用列变换

再利用C线性组合得到其他列的信息,

为什么这些矩阵的位置不唯一: ① 极大列无关组不唯一

② 顺序不唯一.

特殊情况: 秩1阵: 直接取第一列作为基本列 (不提第一列作零).

注: 设方阵 $A = A_{n \times n}$, $\text{rank}(A) = r < n$.

则有 $A = B_{n \times r} \cdot C_{r \times n}$. 因而 CB 为 r 阶方阵且 $\lambda(CB) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_r\}$

则 $\lambda(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_r, \underbrace{0, \dots, 0}_{n-r \text{ 个零}}\}$ 根据换位公式

例: $A = \begin{pmatrix} -1 & i & 0 \\ -i & 0 & -i \\ 0 & i & -1 \end{pmatrix}$ ($i^2 = -1$) 求 $\lambda(A)$ 的元素

$$A+I = \begin{pmatrix} 0 & i & 0 \\ -i & 1 & -i \\ 0 & i & 0 \end{pmatrix} \text{ 利用观察法分解即可 } \begin{pmatrix} 0 & i \\ -i & 1 \\ 0 & i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\triangleq CB = \begin{pmatrix} 0 & 2i \\ -i & 1 \end{pmatrix} \quad CB+I = \begin{pmatrix} 1 & 2i \\ -i & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -i \end{pmatrix} (1 \ 2i)$$

故 $\lambda(CB+I) = \{\text{tr}(3), 0\}$ 故 $\lambda(CB) = \{2, -1\} = \lambda(A+I)$

故 $\lambda(A) = \{2, -1, 0\}$ 故 $\lambda(A) = \{1, -2, -1\}$

这说明 LU 分解可以用于计算矩阵的所有特征根.