▼ 第十四次作业

- ▼ 定义
 - **4.8**
 - **4.11**

▼ 定理

- **4.13**
- **4.15**
- **4.16**

▼ 例题

- **4.10**
- **4.14**
- **4.15**

▼习题

- **4.3.1**
- **4.4.2**
- **4.4.4**

第十四次作业

2022211363 谢牧航

定义

4.8

设 $A \in C^r_{m imes n}(r > 0)$, 如果存在矩阵 $F \in C^{m imes r}_r$ 和 $G \in C^{r imes n}_r$, 使得

$$A = FG$$

则称式为矩阵 A 的**满秩分解**。

当 A 是满秩(列满秩或行满秩)矩阵的时候, A 可以分解为一个因子是单位矩阵,另一个因子是 A 本身,称此满秩分解为**平凡分解**。

4.11

设 $A \in C^{m imes n}_r(r>0)$, $A^H A$ 的特征值为

$$\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \ldots \geq \lambda_r > \lambda_{r+1} = \ldots = \lambda_n = 0$$

则称 $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i} (i=1,2,\ldots,n)$ 为 A 的奇异值;当 A 为复数矩阵,它的奇异值都是 0.

易见, 矩阵 A 的奇异值的个数等于 A 的列数, A 的非零奇异值的个数等于 $\operatorname{rank} A$ 。

定理

4.13

设 $A \in C^r_{m imes n}(r > 0)$, 则 A 有满秩分解式 A = FG。

4.15

设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 可逆, 则存在正交矩阵 P 和 Q, 使得

$$P^TAQ=\mathrm{diag}(\sigma_1,\sigma_2,\ldots,\sigma_n)$$

其中 $\sigma_i > 0 (i = 1, 2, \ldots, n)$.

4.16

设 $A \in C^r_{m \times n}(r > 0)$,则存在 m 阶酉矩阵 U 和 n 阶酉矩阵 V,使得

$$U^H A V = \begin{bmatrix} \Sigma & O \\ O & O \end{bmatrix} \quad (4.4.4)$$

其中 $\Sigma=\mathrm{diag}(\sigma_1,\sigma_2,\ldots,\sigma_r)$,而 $\sigma_i(i=1,2,\ldots,r)$ 为矩阵 A 的全部非零奇异值.

例题

4.10

求矩阵 A 的满秩分解。其中

$$A = egin{bmatrix} -1 & 0 & 1 & 2 \ 1 & 2 & -1 & 1 \ 2 & 2 & -2 & -1 \end{bmatrix}$$

对增广矩阵 [A:I] 进行初等行变换,得到矩阵 B 和矩阵 P。为此,对矩阵 [A:I] 进行初等行变换,当 A 所在的位置成为矩阵 B 时,所在矩阵 A 右侧变为矩阵 P。

$$[A:I] = egin{bmatrix} -1 & 0 & 1 & 2 & | & 1 & 0 & 0 \ 1 & 2 & -1 & 1 & | & 0 & 1 & 0 \ 2 & 2 & -2 & -1 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

进行行简化

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 & 2 & | & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 3 & | & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & | & 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

则有

$$B = egin{bmatrix} -1 & 0 & 1 & 2 \ 0 & 2 & 0 & 3 \ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad P = egin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \ 1 & 1 & 0 \ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

回求得

$$P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -2 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

于是有

$$A = egin{bmatrix} 1 & 0 \ -1 & 1 \ -2 & 1 \end{bmatrix} egin{bmatrix} -1 & 0 & 1 & 2 \ 0 & 2 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

4.14

求矩阵
$$A = egin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \ 0 & 1 & 1 \ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$
 的奇异值分解。

$$B = A^T A = egin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \ 0 & 1 & 1 \ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

求得 B 的特征值分别为 $\lambda_1=3, \lambda_2=1, \lambda_3=0$,对应的特征向量依次为

$$oldsymbol{\xi}_1 = egin{bmatrix} 1 \ 1 \ 2 \end{bmatrix}, oldsymbol{\xi}_2 = egin{bmatrix} 1 \ -1 \ 0 \end{bmatrix}, oldsymbol{\xi}_3 = egin{bmatrix} 1 \ 1 \ -1 \end{bmatrix}$$

于是可得

$$\mathrm{rank} A = 2, \quad \Sigma = egin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

可知

$$V = egin{bmatrix} rac{1}{\sqrt{6}} & rac{1}{\sqrt{2}} & rac{1}{\sqrt{3}} \ rac{1}{\sqrt{6}} & -rac{1}{\sqrt{2}} & rac{1}{\sqrt{3}} \ rac{2}{\sqrt{6}} & 0 & -rac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$$

计算

$$U_1 = AV\Sigma^{-1} = egin{bmatrix} rac{1}{\sqrt{2}} & rac{1}{\sqrt{2}} \ rac{1}{\sqrt{2}} & -rac{1}{\sqrt{2}} \ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

构造

$$U_2 = egin{bmatrix} 0 \ 0 \ 1 \end{bmatrix}, \quad U = [U_1:U_2] = egin{bmatrix} rac{1}{\sqrt{2}} & rac{1}{\sqrt{2}} & 0 \ rac{1}{\sqrt{2}} & -rac{1}{\sqrt{2}} & 0 \ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

则 A 的奇异值分解为

$$A = U egin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 & 0 \ 0 & 1 & 0 \ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} V^T$$

4.15

设矩阵 A 的奇异值分解中,证明:U 的列向量是 AA^H 的特征向量,V 的列向量是 A^HA 的特征向量。

可以求得

$$AA^{H} = U \begin{bmatrix} \Sigma^{2} & O \\ O & O \end{bmatrix} U^{H}$$

即

$$(AA^H)U = U \cdot \operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$$

记 $U=(u_1,u_2,\ldots,u_m)$,则式可写为

$$(AA^H)u_i=\lambda_i u_i \quad (i=1,2,\ldots,m)$$

这表明了 u_i 是 AA^H 的一个特征向量,特征值为 λ_i (i>r 时, $\lambda_i=0$)。

同理可证明 v_i 是 $A^H A$ 的特征向量。

习题

4.3.1

求矩阵的满秩分解。

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

对增广矩阵 [A:I] 进行初等行变换,得到矩阵 B 和矩阵 P。为此,对矩阵 [A:I] 进行初等行变换,当 A 所在的位置成为矩阵 B 时,所在矩阵 A 右侧变为矩阵 P。

$$[A:I] = egin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & | & 1 & 0 & 0 \ 0 & 2 & 1 & -1 & | & 0 & 1 & 0 \ 1 & 0 & 2 & 1 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

进行行简化

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & | & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & | & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -1 & 1 & | & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & | & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & | & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & | & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

则有

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

回求得

$$P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

于是有

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

4.4.2

把问题转化为求向量 x 的最优值使得 $\|Ax\|_2$ 的值最小。我们已经知道了 x=0 是该方程的一个特解,为了避免 x=0 这种情况,我们增加一个约束,比如 $\|x\|_2=1$,这样,问题就变为(带约束的优化问题)

$$\min \|Ax\| \quad , \quad \|x\| = 1$$

$$\min \|Ax\| = \min \|UDV^Tx\| = \min \|DV^Tx\| \quad ext{$oxedsige{!}} \quad \|x\| = \|V^Tx\|$$

定义 $y=V^Tx$ 则问题变为: $\min\|Dy\|$, $\|y\|=1$ (因为 V 为正交矩阵)

由于 D 是一个对角矩阵,对角元素按降序排列,因此最优解在 $y=(0,0,\ldots,1)$ 时取得,因为 x=Vy,所以最优解就是 V 的最小奇异值对应的列向量,即 $x=v_n$ 。

4.4.4

$$A^HA=egin{bmatrix} 2&1\1&2 \end{bmatrix}$$
,特征值为 $\lambda_1=3,\lambda_2=1$,相应的特征向量为 $egin{bmatrix} 1\1 \end{bmatrix}$ 和 $egin{bmatrix} -1\1 \end{bmatrix}$ 。

$$\operatorname{rank}(A) = 2, \quad \Sigma = egin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

可知

$$V = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

取

$$V_1 = V, \quad U_1 = AV\Sigma^{-1} = egin{bmatrix} 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} \ 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} \ 2/\sqrt{6} & 0 \end{bmatrix}, \quad U_2 = egin{bmatrix} -1/\sqrt{3} \ 1/\sqrt{3} \ 1/\sqrt{3} \end{bmatrix}$$

构造正交矩阵
$$U=[U_1,U_2]=egin{bmatrix} 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} \\ 2/\sqrt{6} & 0 & 1/\sqrt{3} \end{bmatrix}$$
,则 A 的奇异值分解为

$$A = U \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} \\ 2/\sqrt{6} & 0 & 1/\sqrt{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$$