第四章 矩阵分解

4.1 矩阵的三角分解

1.Gauss 消元法的矩阵形式

n 元线性方程组:

$$\begin{cases} a_{11}\xi_{1} + a_{12}\xi_{2} + \dots + a_{1n}\xi_{n} = b_{1} \\ a_{21}\xi_{1} + a_{22}\xi_{2} + \dots + a_{2n}\xi_{n} = b_{2} \\ \vdots \\ a_{n1}\xi_{1} + a_{n2}\xi_{2} + \dots + a_{m}\xi_{n} = b_{n} \end{cases} \rightarrow \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \ \ \mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A} = (a_{ij}) \\ \mathbf{x} = [\xi_{1}, \xi_{2}, \dots \xi_{n}]^{T} \\ \mathbf{b} = [b_{1}, b_{2} \dots b_{n}]^{T} \end{cases}$$

设 $A_0 = A = (a_{ij})_{n \times n}$,设A的k阶顺序主子式为 Δ_k ,若 $\Delta_1 = a_{11}^{(0)} \neq 0$,可以令

$$c_{ii} = \frac{a_{ii}^{(0)}}{a_{1i}^{0}}$$
 (i=2,3,...,n),并构造 Frobenius 矩阵:

$$\mathbf{L}_{1} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & 0 \\ \mathbf{c}_{21} & \mathbf{1} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ \mathbf{c}_{n1} & \mathbf{0} & & \mathbf{1} \end{bmatrix}_{n_{2}n_{2}} \longrightarrow \mathbf{L}_{1}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & 0 \\ -\mathbf{c}_{21} & \mathbf{1} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ -\mathbf{c}_{n1} & \mathbf{0} & & \mathbf{1} \end{bmatrix}$$

计算可得:

$$\mathbf{A}^{(1)} = \mathbf{L}_{1}^{-1} \mathbf{A}^{(0)} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(0)} & \mathbf{a}_{12}^{(0)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(0)} \\ & \mathbf{a}_{12}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{2n}^{(1)} \\ & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & & \mathbf{a}_{n2}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{A}^{(0)} = \mathbf{L}_{1} \mathbf{A}^{(1)}$$

初等变换不改变行列式,故 $\Delta_2 = a_{11}^0 a_{22}^1$,若 $\Delta_2 \neq 0$,则 $a_{22}^1 \neq 0$,又可定义

$$c_{i2} = \frac{a_{i2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} (i=3,4,\cdots n)$$
,并构造 Frobenius 矩阵

$$L_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & c_{32} & \ddots & & \\ & \vdots & & & \\ & c_{n2} & & 1 \end{bmatrix} \rightarrow L_{2}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -c_{32} & \ddots & \\ & \vdots & & \\ & -c_{n2} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}^{(2)} = \mathbf{L}_{2}^{-1} \mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(0)} & \mathbf{a}_{12}^{(0)} & \mathbf{a}_{13}^{(0)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(0)} \\ & \mathbf{a}_{22}^{(1)} & \mathbf{a}_{23}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{2n}^{(1)} \\ & & \mathbf{a}_{33}^{(2)} & \cdots & \mathbf{a}_{3n}^{(2)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & \mathbf{a}_{n3}^{(2)} & \cdots & \mathbf{a}_{nn}^{(2)} \end{bmatrix} \quad \rightarrow \quad \mathbf{A}^{(1)} = \mathbf{L}_{2} \mathbf{A}^{(2)}$$

依此类推,进行到第(r-1)步,则可得到:

则 A 的 r 阶顺序主子式 $\Delta_r = a_{11}^{(0)} a_{22}^{(1)} \cdots a_{r-1r-1}^{(r-2)} a_{rr}^{r-1}$,若 $\Delta_r \neq 0$,则 $a_{rr}^{r-1} \neq 0$ 可定义 $c_{ir} = \frac{a_{ir}^{r-1}}{a_{rr}^{r-1}}$,

并构造 Frobenius 矩阵:

$$L_{r} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & 1 & & & \\ & c_{r+l1} & 1 & & \\ & \vdots & & \ddots & \\ & c_{nr} & & 1 \end{bmatrix} \rightarrow L_{r}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & -c_{r+l1} & 1 & & \\ & \vdots & & \ddots & \\ & -c_{nr} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(r)} = L_{r}^{-1} A^{r-1} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & \cdots & a_{1r}^{(0)} & a_{1r+1}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & \ddots & \vdots & \vdots & \cdots & \\ & a_{rr}^{(r-1)} & a_{r+1}^{(r-1)} & \cdots & a_{r}^{(r-1)} \\ & & a_{rr}^{(r)} & \cdots & a_{r}^{(r)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nr+1}^{(r)} & \cdots & a_{nn}^{(r)} \end{bmatrix} \rightarrow A^{(r-1)} = L_{r} A^{(r)}, \ \ (\mathbf{r} = 2, 3, \cdots, \mathbf{n} - 1)$$

直到第 (n-1) 步,得到:

$$\mathbf{A^{(n-1)}} = \begin{bmatrix} \mathbf{a_{11}^{(0)}} & \mathbf{a_{12}^{(0)}} & \cdots & \mathbf{a_{1n}^{(0)}} \\ \mathbf{a_{21}^{(1)}} & \cdots & \mathbf{a_{2n}^{(1)}} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \mathbf{a_{nn}^{n-1}} \end{bmatrix} \quad 则完成了消元的过程$$

而消元法能进行下去的条件是Δ, ≠0 (r=1,2,···,n-1)

2.LU 分解与 LDU 分解

当上述条件 $\Delta_r \neq 0$ 满足时,则由 $A^{(r-1)} = L_r A^{(r)}$ 有:

$$A = A^{(0)} = L_1 A^{(1)} = L_1 L_2 A^{(2)} = \dots = L_1 L_2 L_3 \dots L_{n-1} A^{(n-1)}$$

容易求出:

$$\mathbf{L} = \mathbf{L_1} \mathbf{L_2} \cdots \mathbf{L_{n-1}} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & & & \\ \mathbf{c_{21}} & \mathbf{1} & & & & \\ \vdots & & \ddots & & & \\ \mathbf{c_{n-11}} & \mathbf{c_{n-12}} & & \mathbf{1} & & \\ \mathbf{c_{n1}} & \mathbf{c_{n2}} & & \mathbf{c_{m-1}} & \mathbf{1} \end{bmatrix}$$
 为下三角矩阵

令 $U = A^{(n-1)}$ 为上三角矩阵,则有:A=LU

这样 A 就分解为一个单位下三角矩阵 L 与一个上三角矩阵 U 的乘积,则称 A 可做三角分解或 LU 分解。显然,一个方阵的 LU 分解不唯一,令 D 为对角元素不为零的 n 阶对角阵,则:

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U} = \mathbf{L}\mathbf{D}\mathbf{D}^{-1}\mathbf{U} = \mathbf{\hat{L}}\mathbf{\hat{U}}$$

可以采用如下的方法将分解完全确定, 即要求

- (1) L 为单位下三角矩阵
- (2) U 为单位上三角矩阵
- (3)将 A 分解为 LDU, 其中 L, U 分别为单位下三角, 单位上三角矩阵, D 为对角阵 diag($d_1, d_2, ..., d_n$), 而 $d_k = \frac{\Delta_k}{\Delta_k}$,

 $(k=1,2,\cdots n; \Delta_0=1)$

n 阶非奇异矩阵 A 有三角分解 LU 或 LDU 的充要条件是 A 的顺序主子式 $\Delta_r \neq 0$ (r=1,2,···,n)

本廷阵
$$A = \begin{bmatrix} 2 - 13 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$
 后 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ 后 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ 后 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ 「 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ 」 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ 「 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$ 「 $A = \begin{bmatrix} 1 &$

矩阵 A 的 LDU 与 LU 两种分解都需要假设 A 的前 n-1 阶顺序主子式非零。若此条件不满足,则可以给 A 左乘以置换矩阵 P,即存在置换矩阵 P 使得 PA 的所有顺序主子式全部为零。

对非齐次方程组 Ax=b, 其三角分解法为:

由 ${Ax = b \atop A = LU}$ 得 ${Ux = y \atop Ux = y}$. 先由 Ly=b 解出 y,再由 Ux=y 解出 x.

3.其他三角分解

•定义:

- (1)若将 A=LDU 中的 D,U 结合起来得 $A = L\hat{U}(\hat{U} = DU)$,则称为 A 的 Doolittle 分解
- (2)若将 A=LDU 中的 L,D 结合起来得 $A=\hat{L}U(\hat{L}=LD)$, 则称为 A 的 Crout 分解

A的 Doolittle 分解也就是 A的 LU 分解。

•Cholesky 分解(平方根分解、对称三角分解):

当 A 为实对称正定矩阵时, $\Delta_k > 0$ $(k = 1, 2, \dots, n)$. 于是 A 有唯一的 LDU 分解,即

$$A = LDU$$

其中, $\mathbf{D} = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)$, 且 $d_i > 0$ $(i = 1, 2, \dots, n)$. 令

$$\tilde{D} = \operatorname{diag}(\sqrt{d_1}, \sqrt{d_2}, \cdots, \sqrt{d_n})$$

于是有

$$A = L\widetilde{D}^2 U$$

由 $A^{T} = A$ 得到

$$L\widetilde{D}^2U = U^{\mathsf{T}}\widetilde{D}^2L^{\mathsf{T}}$$

再由分解的唯一性有

$$\boldsymbol{L} = \boldsymbol{U}^{\mathrm{T}}, \quad \boldsymbol{U} = \boldsymbol{L}^{\mathrm{T}}$$

因而有

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\tilde{\mathbf{D}}^2 \mathbf{L}^{\mathsf{T}} = \mathbf{L}\mathbf{D}\mathbf{L}^{\mathsf{T}} \tag{4.1.31}$$

或者

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\tilde{\mathbf{D}}^{2}\mathbf{L}^{\mathsf{T}} = (\mathbf{L}\tilde{\mathbf{D}})(\mathbf{L}\tilde{\mathbf{D}})^{\mathsf{T}} = \mathbf{G}\mathbf{G}^{\mathsf{T}}$$
 (4. 1. 32)

这里 $G = L\tilde{D}$ 是下三角矩阵.

称 $A = GG^T$ 为实对称正定矩阵的 Cholesky 分解。其中:

$$g_{ij} = \begin{cases} \left(a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} g_{ik}^{2}\right)^{1/2} & (i = j) \\ \frac{1}{g_{ji}} \left(a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} g_{ik} g_{jk}\right) & (i > j) \\ 0 & (i < j) \end{cases}$$

因为A的对角元素

$$a_{ii} = \sum_{j=1}^{i} g_{ij}^2$$

所以有

$$|g_{ij}| \leqslant \sqrt{a_{ii}} \quad (j \leqslant i)$$

例 4.2 已知矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 5 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

求 A 的 Cholesky 分解.

解 容易验证 A 是对称正定的.由式(4.1.33)有

$$g_{11} = \sqrt{a_{11}} = \sqrt{5}$$

$$g_{21} = \frac{a_{21}}{g_{11}} = -\frac{2}{\sqrt{5}}, \quad g_{22} = (a_{22} - g_{21}^2)^{1/2} = \sqrt{\frac{11}{5}}$$

$$g_{31} = \frac{a_{31}}{g_{11}} = 0$$
, $g_{32} = \frac{a_{32} - g_{31}g_{21}}{g_{22}} = -\sqrt{\frac{5}{11}}$

$$g_{33} = (a_{33} - g_{31}^2 - g_{32}^2)^{1/2} = \left(1 - \frac{5}{11}\right)^{1/2} = \sqrt{\frac{6}{11}}$$

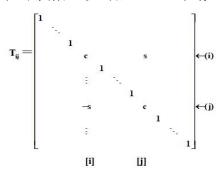
从而

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \sqrt{5} & 0 & 0 \\ -\frac{2}{\sqrt{5}} & \sqrt{\frac{11}{5}} & 0 \\ 0 & -\sqrt{\frac{5}{11}} & \sqrt{\frac{6}{11}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{5} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & 0 \\ 0 & \sqrt{\frac{11}{5}} & -\sqrt{\frac{5}{11}} \\ 0 & 0 & \sqrt{\frac{6}{11}} \end{bmatrix}$$

4.2 矩阵的 QR 分解

1.Givens 矩阵与 Givens 变换

•**定义:** 设实数 c 与 s 满足 c²+s²=1, 称:



为 Givens 矩阵(初等旋转矩阵),也记作 $T_{ij} = T_{ij}(c,s)$ 。由 Givens 矩阵所确定的线性变换称为 Givens 变换(初等 旋转变换)。

•性质:

(1)
$$\left[T_{ij}(c,s)\right]^{-1} = \left[T_{ij}(c,s)\right]^{T} = T_{ij}(c,-s), -s = -\sin(\theta) = \sin(-\theta)$$
,旋转 θ 度再反向旋转度 θ 度; $\det\left[T_{ij}(c,s)\right] = 1$

(2) 没
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\xi}_1 & \boldsymbol{\xi}_2 & \cdots & \boldsymbol{\xi}_n \end{bmatrix}^T$$
, $\mathbf{y} = T_{ij}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\eta}_1 & \boldsymbol{\eta}_2 & \cdots & \boldsymbol{\eta}_n \end{bmatrix}^T$, 则有:
$$\begin{cases} & \boldsymbol{\eta}_i = c\boldsymbol{\xi}_i + s\boldsymbol{\xi}_j \\ & \boldsymbol{\eta}_j = -s\boldsymbol{\xi}_i + c\boldsymbol{\xi}_j \\ & \boldsymbol{\eta}_k = \boldsymbol{\xi}_k & (k \neq i, j) \end{cases}$$

当
$$\xi_i^2 + \xi_j^2 \neq 0$$
时,总可以选 $c = \frac{\xi_i}{\sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}}$, $s = \frac{\xi_j}{\sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}}$ 使

$$\begin{cases} \eta_i = \sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2} \\ \eta_j = 0 \end{cases} \rightarrow T_{ij} x = \begin{bmatrix} \xi_i & \xi_2 & \cdots & \sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2} & \cdots & 0 & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T$$

•定理:

犯: 对北村选 Givens 灰瓣 T2(C > 5): Tiz X=(/3,2+53,0,53,..., 5n)T Tis (Tizx) = (5,2+5,2+52,0,0,54..., 5n) ち T=Tin Ting ·· Tiz、在Tx=1x1e,

说明: (1) $|\mathbf{x}| = \sqrt{\|\mathbf{x}\|_2^2} = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}}$ (x 为实数时), $|\mathbf{x}| = \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{x}}$ (x 为复数时)。 (2) $e_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}^T$

らり、う名水= (3.4水)T,用Givensで終化以为 与日间方面的向重, 海: 对X构造下(C) 4 4 C= 3 5 5= 13+4 5 121 TILX=(13+42, 0,5) = (500,5) スナール大格選 Tig((15) (= 15+0+12 = 立 , S= 5+0+12 = 元 Tx = 55.81

2. Householder 矩阵与 Householder 变换

•定义: 设单位列向量 $u \in \mathbb{R}^n$,称 $H = I - 2uu^T$ 为 Householder 矩阵(初等反射矩阵),由 Householder 矩阵所确定的线性变换称为 Householder 变换(初等反射变换)。

$$y = Hx = (I - 2uu^T)x$$

•性质:

 $\mathbf{H}^{\mathsf{T}} = \mathbf{H}$ (实对称), $\mathbf{H}^{\mathsf{H}} = \mathbf{H}^{\mathsf{T}}$ (正交), $\mathbf{H}^{\mathsf{2}} = \mathbf{I}$ (对合), $\mathbf{H}^{\mathsf{H}} = \mathbf{H}$ (自逆), $\det \mathbf{H} = -1$

•定理 1: 任意给定非零列向量 $x \in R^n (n > 1)$ 及单位列向量 $z \in R^n$,则存在 Householder 矩阵 H,使得 Hx = |x|z

•定理 2: 初等旋转矩阵是两个初等反射矩阵的乘积,即 $T_{ij}=H_vH_u$, $\det\left(T_{ij}\right)=1$, $\det\left(H\right)=-1$.

3.QR(正交三角)分解

- •定义: 如果实(复)矩阵 A 可化为正交(酉)矩阵 Q 与实(复)上三角矩阵 R 的乘积,即 A = QR,则称上式为 A 的 OR 分解。
- •定理: 设 A 是 n 阶的非奇异矩阵,则存在正交(酉)矩阵 Q 与实(复)上三角矩阵 R 使得 A = QR,且除去相差一个对角元素的绝对值(模)全为 1 的对角因子外,上述分解唯一。

证 记矩阵A的n个列向量依次为 a_1 , a_2 , ..., a_n . 因为 A_1 奇异,所以这n个列向量线性无关. 将它们按 Schmidt 正交化方法 正交化之,可得到n个标准正交列向量 q_1 , q_2 , ..., q_n .

$$\begin{cases} b_1 = a_1 \\ b_2 = a_2 - k_{21} b_1 \\ \vdots \\ b_n = a_n - k_{n,n-1} b_{n-1} - \dots - k_{n1} b_n \end{cases}$$

其中,
$$k_{ij} = \frac{(a_i, b_j)}{(b_i, b_i)}$$
 $(j < i)$. 将上式改写为

$$\begin{cases}
 a_1 = b_1 \\
 a_2 = k_{21} b_1 + b_2 \\
 \vdots \\
 a_n = k_{n1} b_1 + k_{n2} b_2 + \dots + k_{n,n-1} b_{n-1} + b_n
\end{cases}$$

用矩阵形式表示为

$$(a_1, a_2, \dots, a_n) = (b_1, b_2, \dots, b_n)C$$

其中

$$C = \begin{bmatrix} 1 & k_{21} & \cdots & k_{n1} \\ & 1 & \cdots & k_{n2} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

再对 b_1 , b_2 , …, b_n 单位化,可得

$$q_i = \frac{1}{|b_i|} b_i$$
 (i = 1, 2, ..., n)

于是有

$$(a_1, a_2, \dots, a_n) = (b_1, b_2, \dots, b_n)C =$$

$$(q_1, q_2, ..., q_n) \begin{bmatrix} |b_1| & & & & & & \\ & |b_2| & & & & \\ & & & .. & & \\ & & & |b_n| \end{bmatrix} C$$

4

$$Q = (q_1, q_2, \dots, q_n) R = \text{diag}(|b_1|, |b_2|, \dots, |b_n|) \cdot C$$
 (4.2.8)

则 Q 是正交(酉) 矩阵, R 是上三角矩阵, 且有 A = OR.

为了证明唯一性,设A有两个分解式

$$A = QR = Q_1R_1$$

由此得

$$Q = Q_1 R_1 R^{-1} = Q_1 D$$

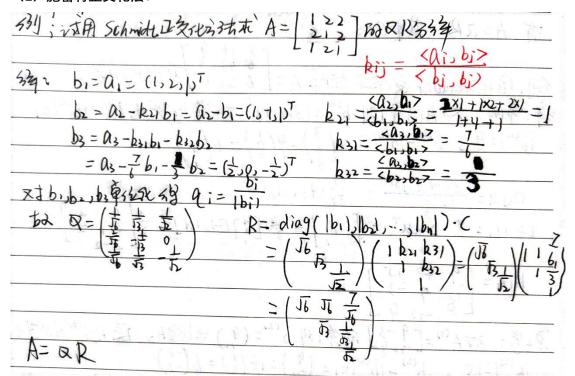
式中, $D = R_1 R^{-1}$ 仍为实非奇异上三角矩阵.于是

$$I = \mathbf{Q}^{\mathsf{T}} \mathbf{Q} = (\mathbf{Q}_1 \mathbf{D})^{\mathsf{T}} (\mathbf{Q}_1 \mathbf{D}) = \mathbf{D}^{\mathsf{T}} \mathbf{D}$$

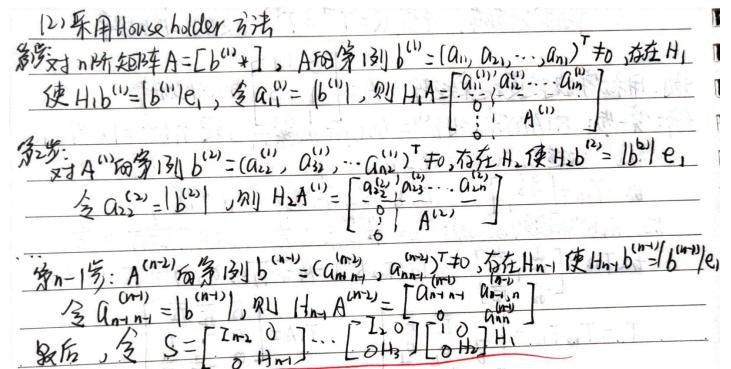
这表明 D 不仅为正交矩阵,而且还是对角元素的绝对值全为 1 的对角矩阵. 从而 $R_1 = DR$, $Q_1 = QD^{-1}$. 证毕

•求 QR 分解的方法:

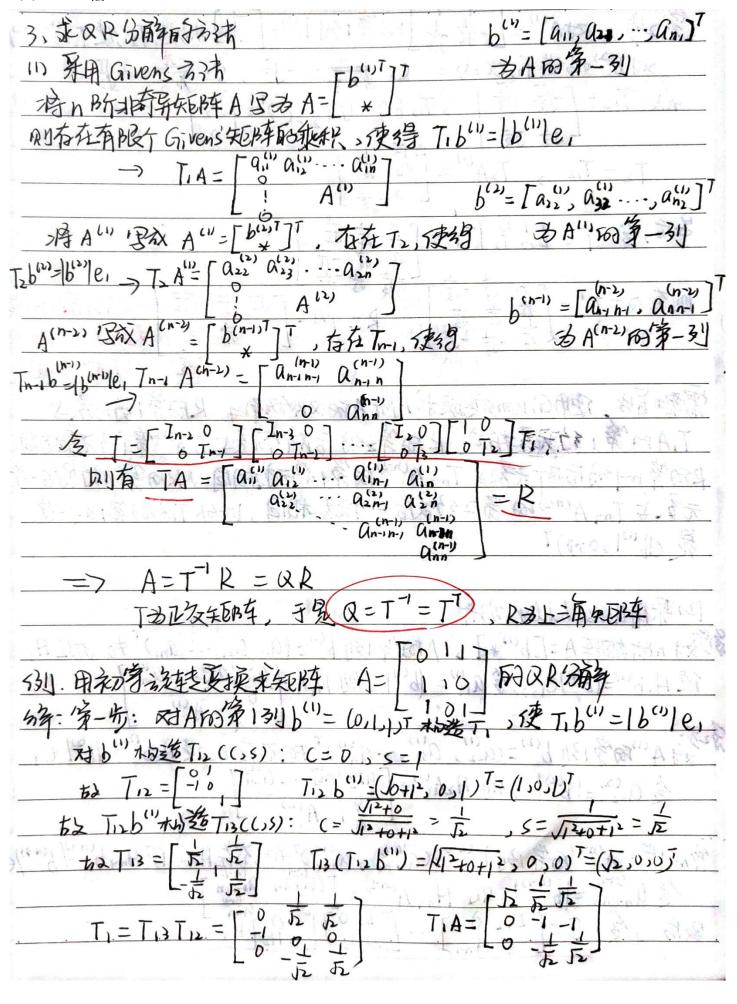
(1) 施密特正交化法:

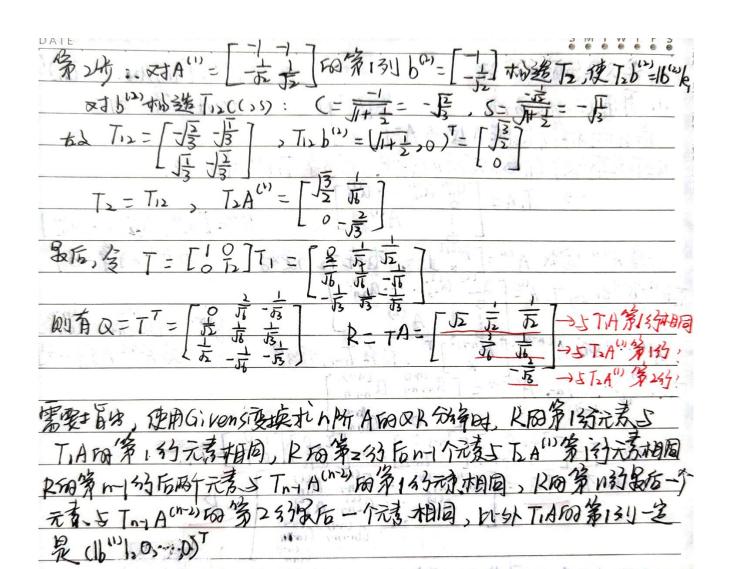


(2) Householder 法:



```
注意到、Hu是n-lift Householder 矢BB车,由P
    Hu= In-1-2UUT
                                      (VV=UTu=1)
 なる
      SA=
有 A=QR ,其中Q=5-1=5T
31. 用 Householder 愛達 英斯 A= [6 22 15] 67QR为解
       对A的第1到 b"=(3,6,6)7, 本的选出, 使从, b"=(6")e,
第2号: 对A(1)=[9-3] 网络1列 b(2)=(9) 本的进刊2、使用b(2)=1b(2)e,
  |b^{(2)}|=|5|, |b^{(2)}-|b^{(2)}|e_1=(\frac{9}{-12})-|5(\frac{1}{6})=b(\frac{-1}{-2})
 风崎
```





4.3 矩阵的满秩分解

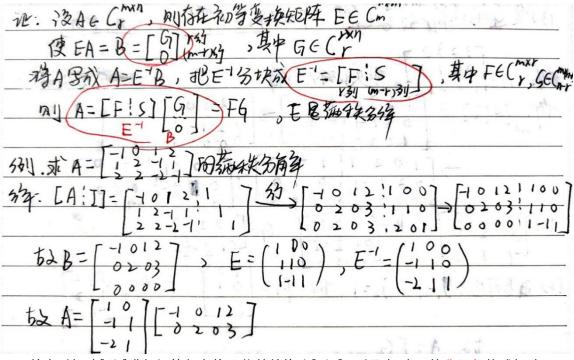
1. 定义

设 $A \in C_r^{m \times n}(r > 0)$,若存在矩阵 $F \in C_r^{m \times r}$ 及 $G \in C_r^{r \times n}$,使得 A = FG,则称其为 A 的一个满秩分解。 说明: (1)F 为<mark>列满秩</mark>矩阵,即列数等于秩; G 为行满秩矩阵,即行数等于秩。

(2)满秩分解不唯一。 $\forall D \in C_r^{r \times r}$ (r 阶可逆方阵),则 $A = FG = F(DD^{-1})G = (FD)(D^{-1}G) = F_1G_1$,且 $F_1 \in C_r^{m \times r}$, $G_1 \in C_r^{r \times n}$ 。

2. 定理

任何非零矩阵均存在满秩矩阵。



首先对矩阵[A|I]进行初等行变换,将其转换为[B|E],选取矩阵 B 的<mark>非零行</mark>构成矩阵 G,对矩阵 E 进行逆变换得 E^{-1} ,此题中 rankA=rankB=2,故选取矩阵 E^{-1} 的前 2 列作为矩阵 F,于是有 A=FG。一般情况下,求 E^{-1} 会非常麻烦,故多采用后续介绍方法。

3. Hermite 标准形(行阶梯标准形)

设 $B \in C_r^{m \times n}(r > 0)$, 且满足

- (1) B的前行中每一行至少含一个非零元素(称为非零行),且第一个非零元素为1,而后(m-r)行的元素全为零(称为零行)。
- (2) 若 B 中第 i 行的第一个非零元素(即 1)在第 j_i 列(i=1,2,···,r),则 $j_1 < j_2 < ... < j_r$.
- (3) 矩阵 B 的第 j_1 列,第 j_2 列,···,第 j_r 列合起来恰为 m 阶单位方阵 I_m 的前 r 列(即 $j_1,j_2,...,j_r$ 列除了 1 外全为 0),则称 B 为 Hermite 标准形。

如:

4. 满秩分解的求法

对任意矩阵 $A \in C_r^{m \times n}$

- (1) 采用行初等变换将 A 化为 Hermite 标准形,其矩阵形式为 EA=B,其中 B 为 Hermite 标准形。
- (2) 选取置换矩阵:
 - ①P的第 \mathbf{i} 列为 $\mathbf{e}_{\mathbf{j}_i}$,即该列向量除第 \mathbf{j}_i 个元素为 $\mathbf{1}$ 外,其余元素全为零 ($\mathbf{i}=\mathbf{1},\mathbf{2},...,\mathbf{r}$),其中 \mathbf{j}_i 为 Hermite 标准形中每行第一个非零元素(即 $\mathbf{1}$)所在的列数;
 - ②其它(n-r)列只需确保P为置换矩阵即可(P的每一行,每一列均只有一个非零元素,且为1);
 - ③用P右乘任何矩阵(可乘性得到满足时),即可得该矩阵的第 j_i 列置换到新矩阵(即乘积矩阵)的第i列

$$\textcircled{4} \diamondsuit P = \begin{bmatrix} P_1 & \\ {}_{r\not \ni j} & (n-r)\not \ni j \end{bmatrix} \text{, } \textcircled{P} P_1 = \begin{bmatrix} e_{j_1} & e_{j_2}...e_{j_r} \end{bmatrix}_{n\times r} \in C_r^{n\times r}$$

(3) 令 G=B 的前 r 行 $\in C_r^{r \times n}$, $F = AP_1 \in C_r^{m \times r}$, 则 A=FG

例:

本に
$$G = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$
 か $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ か $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ $A = FG$ $F = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$

总结: 解 A=FG,由 [A|I]进行初等行变换转换为 [B|Q],由 B 的 I=FG,由 B 的极大无关组所在列数选取 A 与之对应的 I=FG,则 A=FG.

4.4 矩阵的奇异值分解

为了论述矩阵的奇异值与奇异值分解,需要下面的结论:

- (1) 设 $A \in C_r^{m \times n}(r > 0)$,则 $A^H A$ 是 Hermite 矩阵,且其特征值均是非负实数;
- (2) $rank(A^{H}A) = rank(A);$
- (3) 设 $A \in C^{m \times n}$, 则 A = 0 的充要条件是 $A^H A = 0$.

1. 定义

设 $A \in C_r^{m \times n}(r > 0)$,则 $A^H A$ 的特征值为 $\lambda_1 \ge \lambda_2 \ge ... \ge \lambda_r > \lambda_{r+1} = ... = \lambda_n = 0$,则称 $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$ (i = 1, 2, ... n) 为 A 的奇异值; 当 A 为零矩阵时,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 rankA.

2. 定理

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: $U^H AV = \begin{bmatrix} \Sigma & O \\ O & O \end{bmatrix}$ 其中 $\sum = diag(\sigma_1, \sigma_2, ..., \sigma_r)$,而 σ_i (i = 1, 2, ..., r)为矩阵 A 的全部非零值。即:

上式中, $A = U\begin{bmatrix} \sum & O \\ O & O \end{bmatrix} V^H$ 称为矩阵 A 的奇异值分解。

证明:记 Hermite 矩阵 A^HA 的特征值为 $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq ... \geq \lambda_r > \lambda_{r+1} = ... = \lambda_n = 0$ 存在 n 阶酉矩阵 V 使得:

$$V^{H}(A^{H}A)V = \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_{n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \Sigma^{2} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

将V分块为 $V = [V_1|V_2], V_1 \in C_r^{n \times r}, V_2 \in C_{n-r}^{n \times (n-r)}.$

对上式改写为:

$$\begin{split} A^HAV &= V \begin{bmatrix} \Sigma^2 & O \\ O & O \end{bmatrix} \\ A^HA[V_1|V_2] &= \begin{bmatrix} V_1|V_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Sigma^2 & O \\ O & O \end{bmatrix} \end{split}$$

则有:

$$A^H A V_1 = V_1 \Sigma^2$$
, $A^H A V_2 = 0$

故由上式的第一式得:

$$V_1^H A^H A V_1 = \sum^2 \vec{\mathbf{x}} (A V_1 \sum^{-1})^H (A V_1 \sum^{-1}) = I_r$$

由上式的第二式得:

$$(AV_2)^H (AV_2) = 0$$
 或 $AV_2 = 0$

令 $U_1 = AV_1 \Sigma^{-1}$,则 $U_1^H U_1 = I_r$,即 U_1 的 r 个列是两两正交的单位向量,记 $U_1 = (u_1, u_2, ..., u_r)$,可将 U_1 扩充为 C^m 的标准正交基,构造 $U_2 = (u_{r+1}, u_{r+2}, ..., u_m)$,则 $U = [U_1 | U_2] = (u_1, u_2, ..., u_r, u_{r+1}, u_{r+2}, ..., u_m)$ 是 m 阶酉矩阵,且有

$$U_1^H U_1 = I_r, \quad U_2^H U_1 = 0$$

于是可得:

$$U^{H}AV = U^{H}[AV_{1}|AV_{2}] = \begin{bmatrix} U_{1}^{H} \\ U_{2}^{H} \end{bmatrix} [U_{1}\Sigma|O] = \begin{bmatrix} U_{1}^{H}U_{1}\Sigma & O \\ U_{2}^{H}U_{1}\Sigma & O \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \Sigma & O \\ O & O \end{bmatrix}, \quad \text{if \sharp}.$$

DJ A的新维纳的