



# 第四章 矩阵分解

4.1 矩阵的三角分解

4.2 矩阵的QR分解

4.3 矩阵的满秩分解

4.4 矩阵的奇异值分解

## 4.1 矩阵的三角分解

### 一. Gauss消元法的矩阵形式

设线性方程组  $Ax=b$

其中  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $x = (\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ ,  $b = (\beta_1, \dots, \beta_n)^T$ .

消去法: (1) 按自然顺序选主元素法

(2) 按列选主元素法

(3) 总体选主元素法

设  $A^{(0)} = A$ , 其元素  $a_{ij}^{(0)} = a_{ij}$  ( $i, j = 1, 2, \dots, n$ ),

$A$  的  $k$  阶顺序主子式为  $\Delta_k$  ( $k = 1, 2, \dots, n$ ). 如果

$\Delta_1 = a_{11}^{(0)} \neq 0$ , 令  $c_{i1} = \frac{a_{i1}^{(0)}}{a_{11}^{(0)}} (i = 1, 2, \dots, n)$ , 构造

$$\mathbf{L}_1 = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ c_{21} & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ c_{n1} & & & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{L}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ -c_{21} & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ -c_{n1} & & & 1 \end{pmatrix}$$

计算

$$\mathbf{L}_1^{-1} \mathbf{A}^{(0)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ 0 & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{pmatrix} = \mathbf{A}^{(1)}$$

显然,  $\Delta_2 = a_{11}^{(0)} a_{22}^{(1)}$ .

如果  $\Delta_2 \neq 0$ , 则  $a_{22}^{(1)} \neq 0$ . 令  $c_{i2} = \frac{a_{i2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} (i = 3, 4, \dots, n)$

并构造矩阵

$$L_2 = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & c_{32} & 1 & & \\ & \vdots & & \ddots & \\ & c_{n2} & & & 1 \end{pmatrix}, L_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & -c_{32} & 1 & & \\ & \vdots & & \ddots & \\ & -c_{n2} & & & 1 \end{pmatrix}$$

计算

$$L_2^{-1} A^{(1)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & a_{13}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & a_{22}^{(1)} & a_{23}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ & a_{33}^{(2)} & \cdots & a_{3n}^{(2)} \\ & \vdots & & \vdots \\ & a_{n3}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{pmatrix} = A^{(2)}$$

显然  $\Delta_3 = a_{11}^{(0)} a_{22}^{(1)} a_{33}^{(2)}$ . 如此继续下去, 直到第  $r-1$  步, 得到

$$A^{(r-1)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(0)} & \cdots & a_{1r-1}^{(0)} & a_{1r}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & \cdot & & a_{r-1r}^{(r-2)} & \cdots & a_{r-1n}^{(r-2)} \\ & & \cdot & a_{rr}^{(r-1)} & \cdots & a_{rn}^{(r-1)} \\ & & & \vdots & & \vdots \\ & & & a_{nr}^{(r-1)} & \cdots & a_{nn}^{(r-1)} \end{pmatrix}$$

$\Delta_r = a_{11}^{(0)} a_{22}^{(1)} \cdots a_{rr}^{(r-1)}$ . 在第 $n-1$ 步, 便有

$$A^{(n-1)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1n-1}^{(0)} & a_{1n}^{(0)} \\ & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n-1}^{(1)} & a_{2n}^{(1)} \\ & & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & & a_{n-1,n-1}^{(n-2)} & a_{n-1,n}^{(n-2)} \\ & & & & a_{nn}^{(n-1)} \end{pmatrix}$$

此消元过程称为Gauss消元过程.

Gauss消元过程能够进行到底  $\Leftrightarrow \Delta_r \neq 0$  ( $r = 1, 2, \cdots, n-1$ )

## 二. 矩阵的三角 (LU) 分解

由于  $A = A^{(0)} = L_1 A^{(1)} = \cdots = L_1 L_2 \cdots L_{n-1} A^{(n-1)}$

而

$$L = L_1 L_2 \cdots L_{n-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ c_{21} & 1 & & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \\ c_{n-1,1} & c_{n-1,2} & \cdots & 1 & \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix}$$

**单位下三角矩阵：** 对角元都是1的下三角矩阵.

令  $A^{(n-1)} = U$ ，则得  $A = LU$

**定义4.1** 如果方阵  $A$  可分解成一个下三角矩阵  $L$  和一个上三角矩阵  $U$  的乘积, 则称  $A$  可作三角分解  $LU$  分解. 如果方阵  $A$  可分解成  $A=LDU$ , 其中  $L$  是单位下三角矩阵,  $D$  是对角矩阵,  $U$  是单位上三角矩阵, 则称  $A$  可作  $LDU$  分解.

**定理4.1** 设  $A = (a_{ij})$  是  $n$  阶矩阵,  $A$  可唯一分解为  $A=LDU \Leftrightarrow A$  的顺序主子式  $\Delta_r \neq 0$  ( $r = 1, 2, \cdots, n-1$ ) 其中  $D = \text{diag}(d_1, d_2, \cdots, d_n)$ ,

$$d_k = \frac{\Delta_k}{\Delta_{k-1}}, k = 1, 2, \cdots, n (\Delta_0 = 1).$$

证 必要性. 若  $A$  有唯一的LDU分解  $A=LDU$ , 将其表成分块形式为

$$\begin{pmatrix} A_{n-1} & \boldsymbol{v} \\ \boldsymbol{\mu}^T & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} L_{n-1} & \\ \boldsymbol{\sigma}^T & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} D_{n-1} & \\ & d_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{n-1} & \boldsymbol{\tau} \\ & 1 \end{pmatrix}$$

得到  $A_{n-1} = L_{n-1}D_{n-1}U_{n-1}, \boldsymbol{\mu}^T = \boldsymbol{\sigma}^T D_{n-1}U_{n-1}$

$$\boldsymbol{v} = L_{n-1}D_{n-1}\boldsymbol{\tau}, \quad a_{nn} = \boldsymbol{\sigma}^T D_{n-1}\boldsymbol{\tau} + d_n$$

如果  $\Delta_{n-1} = \det A_{n-1} = 0$ , 那么  $\det D_{n-1} = 0$ ,

所以  $\boldsymbol{\mu}^T = \boldsymbol{\sigma}^T D_{n-1}U_{n-1}$  或  $\boldsymbol{v} = L_{n-1}D_{n-1}\boldsymbol{\tau}$  的解不唯一.

这与  $A$  的LDU分解的唯一性矛盾. 因此  $\Delta_{n-1} \neq 0$

因为  $\Delta_{i+1} = d_{i+1}\Delta_i (i = 1, 2, \dots, n-2)$ , 所以  $\Delta_i \neq 0$

即  $A$  的顺序主子式不为零.



充分性, 若  $\Delta_i \neq 0 (i = 1, 2, \dots, n-1)$ , 则有  $A = LA^{(n-1)}$

$$\text{令 } d_k = \frac{\Delta_k}{\Delta_{k-1}}, k = 1, 2, \dots, n (\Delta_0 = 1)$$

于是  $A^{(n-1)} = DU$ , 从而  $A = LDU$ .

唯一性. 设  $A = \tilde{L}\tilde{D}\tilde{U}$ , 其分块表示为

$$\begin{pmatrix} A_{n-1} & \nu \\ \mu^T & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \tilde{L}_{n-1} & \\ \tilde{\sigma}^T & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{D}_{n-1} & \\ & \tilde{d}_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{U}_{n-1} & \tilde{\tau} \\ & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{则有 } \tilde{L}_{n-1}\tilde{D}_{n-1}\tilde{U}_{n-1} = L_{n-1}D_{n-1}U_{n-1}$$

$$\text{从而 } \tilde{L}_{n-1}^{-1}L_{n-1} = \tilde{D}_{n-1}\tilde{U}_{n-1}U_{n-1}^{-1}D_{n-1}^{-1} \quad (\Delta_k \neq 0)$$

$$\text{所以 } \tilde{L}_{n-1}^{-1}L_{n-1} = I, \quad \text{同理 } \tilde{U}_{n-1}U_{n-1}^{-1} = I$$

因而  $\tilde{D}_{n-1}D_{n-1}^{-1} = I$  , 所以  $\tilde{L}_{n-1} = L_{n-1}$ ,

$$\tilde{U}_{n-1} = U_{n-1}, \tilde{D}_{n-1} = D_{n-1}$$

又因  $\mu^T = \sigma^T D_{n-1} U_{n-1}, \nu = L_{n-1} D_{n-1} \tau$  有唯一解.

所以  $A$  的  $LDU$  分解唯一.

**推论**  $n$  阶非奇异矩阵  $A$  有三角分解  $A=LU \Leftrightarrow A$  的顺序主子式  $\Delta_k \neq 0 \quad (k = 1, 2, \dots, n-1)$ .

**定理4.2** 设 $A$  是 $n$  阶非奇异矩阵, 则存在置换矩阵 $P$  使 $PA$  的 $n$ 个顺序主子式非零.

**推论** 设 $A$  是 $n$  阶非奇异矩阵, 则存在置换矩阵 $P$ , 使  $PA=LDU$ .

应用: 对  $Ax=b$ , 因 $A=LU$ , 所以 $LUx=b$

设  $y=Ux$ , 则解  $Ly=b$ ,  $Ux=y$ .

### 三. 其它三角分解及其算法

**定义4.2** 设矩阵  $A$  有唯一的  $LDU$  分解, 若  $A=LDU$  中的  $D$  与  $U$  结合, 并用  $\hat{U}$  表示, 就得到唯一的分解  $A=L(DU)=L\hat{U}$ , 称为  $A$  的 **Doolittle** 分解;

若将  $L$  与  $D$  结合, 并用  $\hat{L}$  表示, 就得到唯一的分解  $A=(LD)U=\hat{L}U$  称为  $A$  的 **Crout** 分解.

## Croust分解的算法:

设

$$\hat{L} = \begin{pmatrix} l_{11} & & & \\ l_{21} & l_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} 1 & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ & 1 & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

根据  $A = \hat{L}U$ , 可得

$$l_{i1} = a_{i1} (i = 1, \cdots, n), u_{1j} = \frac{a_{1j}}{l_{11}} (j = 2, \cdots, n)$$

$$l_{ik} = a_{ik} - (l_{i1}u_{1k} + \cdots + l_{i,k-1}u_{k-1,k}) (i \geq k)$$

$$u_{kj} = \frac{1}{l_{kk}} [a_{kj} - (l_{k1}u_{1j} + \cdots + l_{k,k-1}u_{k-1,j})] (j > k)$$

$$\left( \begin{array}{cccccc} (1) & (2) & & comp. & U & r1 \\ comp. & (3) & (4) & comp. & U & r2 \\ \hat{L} & comp. & (5) & (6) & comp. & U & r3 \\ & \hat{L} & comp. & (7) & & & \\ c1 & & \hat{L} & & & & \\ & c2 & c3 & & & & \end{array} \right)$$

最后  $A$  的位置存放的元素就成为

$$\left( \begin{array}{cccc} l_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ l_{21} & l_{22} & \cdots & u_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{array} \right)$$

例 4.1 求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix}$  的Crout分解.

解

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} \\ 1 & 2 + \frac{1}{2} & -\frac{1}{5} \\ 2 & 4 + 1 & 2 - 3 + 1 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 2 & & \\ 1 & \frac{5}{2} & \\ 2 & 5 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} \\ & 1 & -\frac{1}{5} \\ & & 1 \end{pmatrix}$$

习题1 求矩阵 $A$ 的**Crout**, **Doolittle**分解, 其中

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



**定义4.3** 如果A是实对称正定矩阵,  $A=G^TG$ , 其中G为上三角矩阵, 则称 $A=G^TG$ 为实对称正定矩的Cholesky分解 (平方根分解, 对称三角分解).

**算法:** 令  $G = (g_{ij})$ , 则由  $A = G^TG$  推得

$$a_{ij} = g_{i1}g_{1j} + g_{i2}g_{2j} + \cdots + g_{ij}g_{jj}, (i > j)$$

$$a_{ii} = g_{i1}^2 + g_{i2}^2 + \cdots + g_{ii}^2$$

从而得到:

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

## 例 4.2 已知矩阵

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

求A 的Cholesky分解.

$$A = \begin{pmatrix} 5 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \sqrt{5} & & \\ -2/\sqrt{5} & \sqrt{3-4/5} & \\ 0 & -\sqrt{5/11} & \sqrt{6/11} \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} \sqrt{5} & & \\ -2/\sqrt{5} & \sqrt{11/5} & \\ 0 & -\sqrt{5/11} & \sqrt{6/11} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{5} & 2/\sqrt{5} & 0 \\ \sqrt{11/5} & -\sqrt{11/5} & \\ & \sqrt{6/11} & \end{pmatrix}$$

## 四. 分块矩阵的拟 $LU$ 分解与拟 $LDU$ 分解

设  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 将 $A$ 分成  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$

其中  $A_{11}$  是  $n_1$  阶方阵,  $A_{22}$  是  $n_2$  阶方阵. 如果  $A_{11}$  可逆, 则

$$\begin{pmatrix} I_{n_1} & O \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_{n_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ O & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{pmatrix}$$

所以

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_{n_1} & O \\ A_{21}A_{11}^{-1} & I_{n_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ O & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{pmatrix}$$

还可以分解成

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n_1} & \mathbf{O} \\ \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_{n_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n_1} & \mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{O} & \mathbf{I}_{n_2} \end{pmatrix}$$

此就是分块矩阵的拟 $LDU$ 分解.

如果  $\mathbf{A}_{22}$  可逆, 类似推得

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n_1} & \mathbf{A}_{12}\mathbf{A}_{22}^{-1} \\ \mathbf{O} & \mathbf{I}_{n_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} - \mathbf{A}_{12}\mathbf{A}_{22}^{-1}\mathbf{A}_{21} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n_1} & \mathbf{O} \\ \mathbf{A}_{22}^{-1}\mathbf{A}_{21} & \mathbf{I}_{n_2} \end{pmatrix}$$

**例4.3** 设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$ , 则有

$$\det(\mathbf{I}_m \pm AB) = \det(\mathbf{I}_n \pm BA)$$

证 构造矩阵 
$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_n & B \\ \mp A & \mathbf{I}_m \end{pmatrix}$$

因为 
$$\det \begin{pmatrix} \mathbf{I}_n & B \\ -A & \mathbf{I}_m \end{pmatrix} = \det(\mathbf{I}_n + BA) = \det(\mathbf{I}_m + AB)$$

所以 
$$\det(\mathbf{I}_m + AB) = \det(\mathbf{I}_n + BA)$$

**习题2** 已知  $n$  维向量  $\alpha = (1, 2, \dots, n)$ ,  $\beta = (1, 1, \dots, 1)$ ,

求  $\det(\mathbf{I}_n + \alpha^T \beta)$ .

## 4.2 矩阵的 $QR$ 分解

### 一. Givens矩阵和Householder矩阵

#### 1. Givens矩阵和Givens变换

**定义4.4** 设实数 $c$ 与 $s$ 满足 $c^2 + s^2 = 1$ , 称

$$T_{ij} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & & c & & & s \\ & & & & 1 & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \\ & & -s & & & & c \\ & & & & & & & 1 \\ & & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

为**Givens**矩阵(初等旋转矩阵), 亦可记作 $T_{ij} = T_{ij}(c, s)$

由**Givens**矩阵确定的变换称为**Givens变换**（初等旋转变换）。

**性质1** **Givens**矩阵是正交矩阵，且有

$$[T_{ij}(c, s)]^{-1} = [T_{ij}(c, s)]^T = T_{ij}(c, -s), \det T_{ij}(c, s) = 1$$

**性质2** 设  $x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$ ,  $y = T_{ij}x = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)^T$

则有  $\eta_i = c\xi_i + s\xi_j, \eta_j = -s\xi_i + c\xi_j, \eta_k = \xi_k (k \neq i, j)$

当  $\xi_i^2 + \xi_j^2 \neq 0$  时，选取

$$c = \frac{\xi_i}{\sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}}, s = \frac{\xi_j}{\sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}}$$

则有  $\eta_i = \sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}, \eta_j = 0$



**定理4.3** 设  $x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T \neq 0$  , 则存在有限个 **Givens矩阵**的乘积, 记作  $T$  , 使得

$$Tx = |x|e_1$$

**证** 若  $\xi_1 \neq 0$  , 取  $c = \frac{\xi_1}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}$  ,  $s = \frac{\xi_2}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}$

则  $T_{12}x = (\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}, 0, \xi_3, \dots, \xi_n)^T$

再对  $T_{12}x$  构造**Givens矩阵**  $T_{13}(c,s)$ :

$$c = \frac{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}}, s = \frac{\xi_3}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}}$$

则  $T_{13}(T_{12}x) = (\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}, 0, 0, \xi_4, \dots, \xi_n)^T$

如此继续下去，最后对  $T_{1,n-1} \cdots T_{12}x$  构造矩阵  $T_{1n}$

$$c = \frac{\sqrt{\xi_1^2 + \cdots + \xi_{n-1}^2}}{\sqrt{\xi_1^2 + \cdots + \xi_n^2}}, s = \frac{\xi_n}{\sqrt{\xi_1^2 + \cdots + \xi_n^2}}$$

则  $T_{1n}(T_{1,n-1} \cdots T_{12}x) = (\sqrt{\xi_1^2 + \cdots + \xi_n^2}, 0, \cdots, 0)^T$

令  $T = T_{1n}T_{1,n-1} \cdots T_{12}$ ，则有  $Tx = |x|e_1$ .

若  $\xi_1 = 0$ ，不妨设  $\xi_1 = \cdots = \xi_{k-1} = 0, \xi_k \neq 0$  ( $1 < k \leq n$ )

此时  $|x| = \sqrt{\xi_k^2 + \cdots + \xi_n^2}$  上面的步骤由  $T_{1,k}$  开始进行

即得结论.

证毕

**推论** 设非零列向量  $x \in R^n$  及单位列向量  $z \in R^n$ , 则存在有限个 **Givens矩阵** 的乘积  $T$ , 使得  $Tx = |x|z$ .

**证** 对于向量  $x$ , 存在  $T^{(1)} = T_{1n}^{(1)} T_{1,n-1}^{(1)} \cdots T_{12}^{(1)}$  使得  $T^{(1)}x = |x|e_1$ ; 对于向量  $z$ , 存在

$$T^{(2)} = T_{1n}^{(2)} T_{1,n-1}^{(2)} \cdots T_{12}^{(2)}$$

使得  $T^{(2)}z = e_1$ , 于是有  $T^{(1)}x = |x|e_1 = |x|T^{(2)}z$

$$\text{所以 } T = (T^{(2)})^{-1} T^{(1)} = (T_{1n}^{(2)} T_{1,n-1}^{(2)} \cdots T_{12}^{(2)})^T T^{(1)}$$

是有限个 **Givens矩阵** 的乘积.

证毕


**例4.4** 设  $x = (3, 4, 5)^T$ , 用 **Givens变换** 化  $x$  与  $e_1$  同方向的向量.

**解** 对  $x$  构造  $T_{12}(c, s) : c = \frac{3}{5}, s = \frac{4}{5},$

$$T_{12}x = (5, 0, 5)^T$$

对  $T_{12}x$  构造  $T_{13}(c, s) : c = \frac{1}{\sqrt{2}}, s = \frac{1}{\sqrt{2}},$

于是  $T_{13}(T_{12}x) = (5\sqrt{2}, 0, 0)^T$



$$\begin{aligned}
 \mathbf{T} = \mathbf{T}_{13}\mathbf{T}_{12} &= \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 0 & 1/\sqrt{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ -1/\sqrt{2} & 0 & 1/\sqrt{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3/5 & 4/5 & 0 \\ -4/5 & 3/5 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 &= \frac{1}{5\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 3 & 4 & 5 \\ -4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 0 \\ -3 & -4 & 5 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

$$\mathbf{T}\mathbf{x} = 5\sqrt{2}\mathbf{e}_1$$

## 2. Householder矩阵和Householder变换

定义4.5 设单位列向量  $u \in R^n$ , 称

$$H = I - 2uu^T$$

为Householder矩阵（初等反射矩阵）.

由Householder矩阵确定的线性变换称为Householder变换.

性质: (1)  $H^T = H$ ;  $H^T H = I$

(2)  $H^2 = I$ (对合矩阵);  $H^{-1} = H$

(3)  $\det H = -1$

**定理4.4** 任意给定非零列向量  $x \in R^n$  ( $n > 1$ ) 及单位向量  $z \in R^n$ , 则存在Householder矩阵  $H$ , 使得

$$Hx = |x|z.$$

**证** 当  $x = |x|z$  时, 取单位列向量  $u$  满足  $u^T x = 0$ , 则有  $Hx = (I - 2uu^T)x = x - 2u(u^T x) = x = |x|z$

当  $x \neq |x|z$  时, 取  $u = \frac{x - |x|z}{|x - |x|z|}$

$$\text{则有 } Hx = \left[ I - 2 \frac{(x - |x|z)(x - |x|z)^T}{|x - |x|z|^2} \right] x$$

$$= x - 2(x - |x|z, x) \frac{x - |x|z}{|x - |x|z|^2}$$

$$= x - (x - |x|z) = |x|z$$

因为

$$|x - |x|z|^2 = 2(x - |x|z, x)$$

证毕

**例4.5** 设  $x = (1, 2, 2)^T$ , 用 **Householder** 变换化  $x$  为与  $e_1$  同方向的向量.

**解** 计算  $|x| = 3, x - |x|e_1 = 2(-1, 1, 1)^T$ .

取  $u = \frac{1}{\sqrt{3}}(-1, 1, 1)^T$ , 构造 **Householder** 矩阵

$$H = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix} - \frac{2}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & -2 \\ 2 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

则

$$Hx = 3e_1$$



定理4.5 Givens矩阵是两个Householder矩阵的乘积.

证 对Givens矩阵  $T_{ij}$ , 取单位向量

$$u = (0, \dots, 0, \underset{\substack{\uparrow \\ i}}{\sin \frac{\theta}{4}}, 0, \dots, 0, \underset{\substack{\uparrow \\ j}}{\cos \frac{\theta}{4}}, 0, \dots, 0)^T$$

得Householder矩阵  $H_u = I - 2uu^T$

## 再取单位向量

可得 $H_v$ . 最后直接计算可得 $T_{ij} = H_v H_u$ .

## 二. 矩阵的 $QR$ 分解

**定义4.6** 如果实（复）非奇异矩阵 $A$ 能够分解成正交矩阵与实（复）非奇异上三角矩阵 $R$ 的乘积，即 $A=QR$ ，则称为 $A$ 的 $QR$ 分解。

**定理4.6** 设 $A$ 是 $n$ 阶实（复）非奇异矩阵，则存在正交（酉）矩阵 $Q$ 和实（复）非奇异上三角矩阵 $R$ 使 $A$ 有 $QR$ 分解；且除去相差一个对角元素的绝对值（模）全等于1的对角矩阵因子外，分解是唯一的。

**证** 设 $A$ 的 $n$ 个列向量依次为  $a_1, a_2, \dots, a_n$ .

因为 $A$ 非奇异, 所以 $n$ 个列向量线性无关, 按**Schmidt**正交化方法正交化, 得到 $n$ 个标准正交列向量

$$q_1, q_2, \dots, q_n.$$

对  $a_1, a_2, \dots, a_n$  的正交化可得

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

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

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

则有

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

其中

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

再对  $b_1, b_2, \cdots, b_n$  单位化可得

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

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

$$= (q_1, q_2, \dots, q_n) \begin{pmatrix} |b_1| & & \\ & \ddots & \\ & & |b_n| \end{pmatrix} C$$

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

则有  $A = QR$

**唯一性.** 设 $A$  有两个分解式

$$A = QR = Q_1R_1$$

由此得  $Q = Q_1R_1R^{-1} = Q_1D$  其中  $D = R_1R^{-1}$

因为  $I = Q^TQ = (Q_1D)^T(Q_1D) = D^TD$

所以,  $D$  为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

**例4.6** 试用 *Schmidt* 正交化方法求矩阵 **QR** 分解.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

解 令  $a_1 = (1, 2, 1)^T, a_2 = (2, 1, 2)^T, a_3 = (2, 2, 1)^T$

正交化可得  $b_1 = a_1 = (1, 2, 1)^T$

$$b_2 = a_2 - b_1 = (1, -1, 1)^T$$

$$b_3 = a_3 - \frac{1}{3}b_2 - \frac{7}{6}b_1 = \left(\frac{1}{2}, 0, -\frac{1}{2}\right)^T$$



构造矩阵

$$Q = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

$$R = \begin{pmatrix} \sqrt{6} & & \\ & \sqrt{3} & \\ & & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & \frac{7}{6} \\ & 1 & \frac{1}{3} \\ & & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{6} & \sqrt{6} & \frac{7}{\sqrt{6}} \\ & \sqrt{3} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ & & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

则有  $A=QR$

**定理4.7** 设 $A$  是  $m \times n$  实（复）矩阵，且其  $n$  个列线性无关，则 $A$  有分解  $A=QR$ ，其中 $Q$  是  $m \times n$  实（复）矩阵，且满足  $Q^T Q = I$  ( $Q^H Q = I$ )， $R$  是  $n$  阶实（复）非奇异上三角矩阵，该分解除去相差一个对角元素的绝对值(模)全等于1的对角矩阵因子外唯一。

**定理4.8** 任何  $n$  阶实非奇异矩阵  $A = (a_{ij})$  可通过左连乘初等旋转矩阵化为上三角矩阵。

证 **第1步**：由  $\det A \neq 0$  知， $A$  的第1列

$b^{(1)} = (a_{11}, a_{21}, \dots, a_{n1})^T \neq 0$  存在有限个Givens矩阵的乘积，记作  $T_1$ ，使得

$$T_1 b^{(1)} = |b^{(1)}| e_1 \quad (e_1 \in R^n)$$

令  $a_{11}^{(1)} = |b^{(1)}|$ , 则有

$$T_1 A = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & & & \\ \vdots & & A^{(1)} & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

**第2步:** 由  $\det A^{(1)} \neq 0$  知,  $A^{(1)}$  的第1列

$b^{(2)} = (a_{22}^{(1)}, a_{32}^{(1)}, \dots, a_{n2}^{(1)})^T \neq 0$ , 存在有限个Givens矩阵的乘积, 记作  $T_2$ , 使得

$$T_2 b^{(2)} = |b^{(2)}| e_1 \quad (e_1 \in R^{n-1})$$

令  $a_{22}^{(2)} = |b^{(2)}|$ , 则有

$$T_2 A^{(1)} = \begin{pmatrix} a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ 0 & & & \\ \vdots & & A^{(2)} & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

**第n-1步：**由  $\det A^{(n-2)} \neq 0$  知， $A^{(n-2)}$  的第1列  $b^{(n-1)} = (a_{n-1,n-1}^{(n-2)}, a_{n,n-1}^{(n-2)})^T \neq 0$ ，存在有限个Givens矩阵的乘积，记作  $T_{n-1}$ ，使得

$$T_{n-1} b^{(n-1)} = |b^{(n-1)}| e_1 \quad (e_1 \in R^2)$$

令  $a_{n-1,n-1}^{(n-1)} = |b^{(n-1)}|$ ，则有

$$T_{n-1} A^{(n-2)} = \begin{pmatrix} a_{n-1,n-1}^{(n-1)} & a_{n-1,n}^{(n-1)} \\ 0 & a_{nn}^{(n-1)} \end{pmatrix}$$

最后，令  $T = \begin{pmatrix} I_{n-2} & O \\ O & T_{n-1} \end{pmatrix} \cdots \begin{pmatrix} I_2 & O \\ O & T_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & T_2 \end{pmatrix} T_1$

则  $T$  是有限个 **Givens** 矩阵的乘积，使得

$$TA = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn}^{(n-1)} \end{pmatrix} = R$$

所以  $A=QR$ ，其中  $Q=T^{-1} = T^T$

证毕

例4.7 用初等旋转变换求矩阵的 $QR$ 分解.

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**解 第1步：**对A 的第1列构造  $T_1$ ，使  $b^{(1)} = (0,1,1)^T$

$$T_1 b^{(1)} = |b^{(1)}| e_1.$$

$$T_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad T_{12} b^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$T_{13} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \quad T_{13}(T_{12} b^{(1)}) = \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$T_1 = T_{13} T_{12} = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

第2步：对  $A^{(1)} = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$  的第1列

$b^{(2)} = (-1, -\frac{1}{\sqrt{2}})^T$  构造  $T_2$ ，使  $T_2 b^{(2)} = |b^{(2)}| e_1$ .

$$T_{12} = \begin{pmatrix} -\sqrt{\frac{2}{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ 1 & -\sqrt{\frac{2}{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\sqrt{\frac{2}{3}} \end{pmatrix}, \quad T_{12} b^{(2)} = \begin{pmatrix} \sqrt{\frac{3}{2}} \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$T_2 = T_{12}, \quad T_2 A^{(1)} = \begin{pmatrix} \sqrt{\frac{3}{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$



最后，令

$$T = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & T_2 & \end{pmatrix} T_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 2/\sqrt{6} & 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{3} & -1/\sqrt{3} \end{pmatrix}$$

则有

$$Q = T^T = \begin{pmatrix} 0 & 2/\sqrt{6} & -1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{3} \end{pmatrix} \quad R = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ & 3/\sqrt{6} & 1/\sqrt{6} \\ & & -2/\sqrt{3} \end{pmatrix}$$

$$A = QR$$

复矩阵情况：

作复初等旋转矩阵

$$U_{ik} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & \\ & & 1 & & & & & \\ & & & ce^{i\theta_1} & & & & \\ & & & & se^{i\theta_2} & & & \\ & & & & & 1 & & \\ & & & & & \ddots & & \\ & & & & & & 1 & \\ & & & -se^{i\theta_3} & & & ce^{i\theta_4} & \\ & & & & & & & 1 \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

其中  $c = \cos \theta > 0, s = \sin \theta > 0, \theta$  为旋转角,

$\theta_1 + \theta_4 = \theta_2 + \theta_3$ ,  $U_{ik}$  的行列式等于  $e^{i(\theta_1 + \theta_4)}$ ,

只有当  $\theta_4 = -\theta_1 + 2n\pi$  时, 它才等于1, 此时

$\theta_3 = -\theta_2 + 2n\pi$ , 其中  $n$  为整数. 取  $n=0$ , 如果给定两个不  
同时为零的复数  $a, b$ , 则总可以选取  $c, s, \theta_1, \theta_2$ , 使得

$$ace^{i\theta_1} + bse^{i\theta_2} > 0, -ase^{-i\theta_2} + bce^{-i\theta_1} = 0$$

只需选取  $c = \frac{|a|}{\sqrt{|a|^2 + |b|^2}}, s = \frac{|b|}{\sqrt{|a|^2 + |b|^2}},$

$$\theta_1 = -\arg a, \theta_2 = -\arg b$$

例4.8 用Householder变换求矩阵的  $QR$  分解.

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 14 & 9 \\ 6 & 43 & 3 \\ 6 & 22 & 15 \end{pmatrix}$$

解：对  $A$  的第1列，构造Householder矩阵

$$b^{(1)} = \begin{pmatrix} 3 \\ 6 \\ 6 \end{pmatrix}, b^{(1)} - |b^{(1)}|e_1 = 6 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, u = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$H_1 = I - 2uu^T = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & -2 \\ 2 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$H_1 A = \begin{pmatrix} 9 & 48 & 15 \\ 0 & 9 & -3 \\ 0 & -12 & 9 \end{pmatrix}$$

对 $A^{(1)}$ 的第1列, 构造Householder矩阵

$$b^{(2)} = \begin{pmatrix} 9 \\ -12 \end{pmatrix}, \quad b^{(2)} - |b^{(2)}|e_1 = 6 \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad u = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$H_2 = I - 2uu^T = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 3 & -4 \\ -4 & -3 \end{pmatrix}, \quad H_2 A^{(1)} = \begin{pmatrix} 15 & -9 \\ 0 & -3 \end{pmatrix}$$

最后, 令

$$S = \begin{pmatrix} 1 & \\ & H_2 \end{pmatrix} H_1 = \frac{1}{15} \begin{pmatrix} 5 & 10 & 10 \\ -2 & 11 & -10 \\ -14 & 2 & 5 \end{pmatrix}$$

则有

$$Q = S^T = \frac{1}{15} \begin{pmatrix} 5 & -2 & -4 \\ 10 & 11 & 2 \\ 10 & -10 & 5 \end{pmatrix}$$

$$R = \begin{pmatrix} 9 & 48 & 15 \\ & 15 & -9 \\ & & -3 \end{pmatrix}, \quad A = QR.$$

## 4.3 矩阵的满秩分解

**定义4.8** 设  $A \in C_r^{m \times n} (r > 0)$  , 如果存在矩阵  $F \in C_r^{m \times r}$  和  $G \in C_r^{r \times n}$  , 使得  $A=FG$ , 则称为矩阵A 的**满秩分解**.

**定理4.13** 设  $A \in C_r^{m \times n} (r > 0)$ , 则A 有满秩分解.

**证**  $A \xrightarrow{\text{初等行变换}} B(\text{阶梯形}) = \begin{pmatrix} G \\ O \end{pmatrix}, G \in C_r^{r \times n}$

即 存在可逆矩阵 $P$ , 使得  $PA=B$  或  $A = P^{-1}B$  将  $P^{-1}$

分块为  $P^{-1} = (F \vdots S), F \in C_r^{m \times r}, S \in C_{n-r}^{m \times (n-r)}$

则有  $A = P^{-1}B = (F \vdots S) \begin{pmatrix} G \\ O \end{pmatrix} = FG$

证毕



由于  $A = FG = (FD)(D^{-1}G) = \tilde{F}\tilde{G}$ , 所以满秩分解不唯一.

**定义4.9** 设  $B \in C_r^{m \times n} (r > 0)$ , 且满足:

- (1)  $B$  的前  $r$  行中每一行至少含一个非零元素是1, 而后  $m-r$  行元素均为零;
  - (2) 若  $B$  中第  $i$  行的第一个非零元素1 在第  $j_i (i = 1, 2, \dots, r)$  列, 则  $j_1 < j_2 < \dots < j_r$ ;
  - (3)  $B$  中的  $j_1, j_2, \dots, j_r$  列为单位矩阵  $I_m$  的前  $r$  列.
- 那么就称  $B$  为 **Hermite** 标准形 (即 **行最简形**).

**定义4.10** 以 $n$ 阶单位矩阵 $I_n$ 的 $n$ 个列向量 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 为列构成的 $n$ 阶矩阵

$$P = (e_{j_1}, e_{j_2}, \dots, e_{j_n})$$

称为**置换矩阵**，其中 $j_1, j_2, \dots, j_n$ 是 $1, 2, \dots, n$ 的一个排列。

**例如**，矩阵

$$P = (e_3, e_4, e_1, e_2) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

**定理4.14** 设  $A \in C_r^{m \times n}$  ( $r > 0$ ) 的Hermite 标准形为  $B$  ,  
那么, 在  $A$  的满秩分解中, 可取  $F$  为  $A$  的  $j_1, j_2, \dots, j_r$   
列构成的  $m \times r$  矩阵,  $G$  为  $B$  的前  $r$  行构成的  $r \times n$  矩阵.

证 因为  $A \xrightarrow{\text{初等行变换}} B(\text{Hermite形}) = \begin{pmatrix} G \\ O \end{pmatrix}$ ,  $G \in C_r^{r \times n}$

取  $P = (e_{j_1}, e_{j_2}, \dots, e_{j_r})$ , 则  $GP = I_r$

因为  $A=FG$ , 所以  $F=AP$ .

证毕

**例4.11** 求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 1 \\ 2i & i & 0 \end{pmatrix}$  的满秩分解.

**解** 因为  $A \stackrel{r}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,

所以  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 1 \\ 2i & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

**例4.12** 设  $A_1$  与  $A_2$  都是  $m \times n$  矩阵, 证明  
 $\text{rank}(A_1 + A_2) \leq \text{rank}A_1 + \text{rank}A_2$

**证** 如果  $A_1=O$  或  $A_2=O$ , 则结论成立.

如果  $A_1 \neq O$  且  $A_2 \neq O$ , 设  $A_1$  与  $A_2$  的满秩分解分别为

$$A_1 = F_1 G_1, \quad A_2 = F_2 G_2$$

则有  $A_1 + A_2 = F_1 G_1 + F_2 G_2 = (F_1 : F_2) \begin{pmatrix} G_1 \\ G_2 \end{pmatrix}$

从而有  $\text{rank}(A_1 + A_2) \leq \text{rank}(F_1 : F_2)$

$$\leq \text{rank}F_1 + \text{rank}F_2 = \text{rank}A_1 + \text{rank}A_2$$

**例4.13** 设  $A \in C_r^{m \times n} (r > 0)$ , 则必有分解  $A=QR$ ,  
其中  $Q$  是  $m' \times r$  矩阵,  $Q^H Q = I$ , 而  $R$  是  $r' \times n$  矩阵,  
它的  $r$  个行线性无关.

**证** 将  $A$  进行满秩分解  $A=FG$  又  $F=QR_1$  其中  $R_1$  是  
 $r$  阶非奇异矩阵,  $Q$  为  $m \times r$  矩阵, 且  $Q^H Q = I$ ,  
于是  $A=QR_1 G=QR$   
其中  $R=R_1 G$ , 它的  $r$  个行线性无关.

## 4.4 矩阵的奇异值分解

预备:

(1) 设  $A \in C_r^{m \times n} (r > 0)$ , 则  $A^H A$  是 **Hermite** 矩阵, 且其特征值是非负实数;

(2)  $\text{rank} A^H A = \text{rank} A$

(3) 设  $A \in C^{m \times n}$ , 则  $A = \mathbf{O} \Leftrightarrow A^H A = \mathbf{O}$ .

**定义4.11** 设  $A \in C_r^{m \times n} (r > 0)$ ,  $A^H A$  的特征值为

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

则称  $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i} (i = 1, 2, \cdots, n)$  为  $A$  的奇异值.

**定理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

$$U^H A V = \begin{pmatrix} \Sigma & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$$

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

证 设  $A^H A$  的特征值为

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

所以存在  $n$  阶酉矩阵  $V$ , 使得

$$V^H (A^H A) V = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \Sigma^2 & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$$



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

得  $V_1^H (A^H A) V_1 = \Sigma^2, V_2^H (A^H A) V_2 = O$

取  $U_1^H = \Sigma^{-1} V_1^H A^H$ , 则  $U_1 = A V_1 \Sigma^{-1}$

取  $U_2$  满足  $U_1^H U_2 = O$ ,  $U_2^H U_2 = I_{(n-r) \times (n-r)}$

设  $U = (U_1 : U_2)$ , 则

$$U^H A V = \begin{pmatrix} U_1^H A V_1 & U_1^H A V_2 \\ U_2^H A V_1 & U_2^H A V_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \Sigma & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

且  $U^H U = I$

证毕

**例4.14** 求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  的奇异值分解

解  $B = A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$  的特征值是

$\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 0$ , 对应的特征向量依次为

$$p_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, p_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, p_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix},$$

所以  $\text{rank} A = 2$ ,  $\Sigma = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix}$

$$\mathbf{V} = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} \\ 2/\sqrt{6} & 0 & -1/\sqrt{3} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{U}_1 = \mathbf{A}\mathbf{V}_1\mathbf{\Sigma}^{-1} = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{U}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{U} = (\mathbf{U}_1 : \mathbf{U}_2) = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & 0 \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

则  $A$  的奇异值分解为

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

**例4.15** 设矩阵  $A$  的奇异值分解, 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.

**证** 因为

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

所以  $AA^H U = U \operatorname{diag}(\lambda_1 \cdots \lambda_r, 0, \cdots, 0)$

记  $U = (u_1, u_2, \cdots, u_m)$ , 则有  $AA^H u_i = \lambda_i u_i (i = 1, 2, \cdots, m)$

所以  $U$  的列向量是  $AA^H$  的特征向量.

同理  $V$  的列向量是  $A^HA$  的特征向量.

**例4.15** 设  $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$  非奇异, 则存在正交矩阵  $P$  和  $Q$  使得  $Q^T A P = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$

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

证 因为  $A$  为非奇异矩阵, 所以  $A$  的奇异值都大于零, 设  $\sigma_i > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$  是  $A$  的奇异值, 因为  $A \in R^{n \times n}$ , 所以存在正交矩阵  $P, Q$  使得

$$P^T A Q = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$$

此式称为  $A$  的正交对角分解.

**定理4.17** 在奇异值分解中, 设 $U$ 和 $V$ 的列向量分别为 $u_1, u_2, \dots, u_m$ 和 $v_1, v_2, \dots, v_n$ , 则有

$$N(A) = L(v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_n)$$

$$R(A) = L(u_1, u_2, \dots, u_r)$$

$$A = \sigma_1 u_1 v_1^H + \sigma_2 u_2 v_2^H + \dots + \sigma_r u_r v_r^H$$

**证** 因为  $A = (U_1, U_2) \begin{pmatrix} \Sigma & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} V_1^H \\ V_2^H \end{pmatrix} = U_1 \Sigma V_1^H$

所以

$$\begin{aligned} N(A) &= \{x | Ax = \mathbf{O}\} = \{x | U_1 \Sigma V_1^H x = \mathbf{O}\} = \{x | V_1^H x = \mathbf{O}\} \\ &= \{x | x = k_{r+1} v_{r+1} + k_{r+2} v_{r+2} + \dots + k_n v_n, k_i \in C\} \\ &= L(v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_n) \end{aligned}$$

$$R(A) = \{\mathbf{y} | \mathbf{y} = A\mathbf{x}\} = \{\mathbf{y} | \mathbf{y} = U_1(\Sigma V_1^H \mathbf{x})\} \subset R(U_1)$$

$$R(U_1) = \{\mathbf{y} | \mathbf{y} = U_1 \mathbf{z}\} = \{\mathbf{y} | \mathbf{y} = A(V_1 \Sigma^{-1} \mathbf{z})\} \subset R(A)$$

故 
$$R(A) = R(U_1) = L(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r)$$

$$\begin{aligned} A &= (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r) \begin{pmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1^H \\ \vdots \\ \mathbf{v}_r^H \end{pmatrix} \\ &= \sigma_1 \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_1^H + \sigma_2 \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_2^H + \dots + \sigma_r \mathbf{u}_r \mathbf{v}_r^H \end{aligned}$$

证毕

## 二. 矩阵正交相抵的概念

**定义4.12** 设  $A, B \in R^{m \times n}$ , 如果存在  $m$  阶正交矩阵  $U$  和  $n$  阶正交矩阵  $V$ , 使  $B = U^{-1} A V$ , 则称  $A$  与  $B$  正交相抵.

**定理4.18** 正交相抵矩阵有相同的奇异值.

**证** 设  $B = U^{-1} A V$ , 因为  $B^H B = V^H A^H A V$ ,

所以,  $A^H A$  与  $B^H B$  有相同的特征值,

因而,  $A$  与  $B$  有相同的奇异值.

证毕



## 第四章 总结

一. 三角分解 ( $LU$ 分解,  $LDU$ 分解, **Crout**分解, **Doolittle**分解, **Cholesky**分解)

1. 定义

2. 性质 (**存在性, 唯一性**)

$A$ 的 $LU$ 分解存在  $\Leftrightarrow \Delta_k \neq 0$  ( $k=1, \dots, n-1$ )

$A$ 的 $LDU$ 分解, **Crout**分解, **Doolittle**分解, **Cholesky**分解唯一.

3. 算法

## 二. 矩阵的 $QR$ 分解

1. 定义
2. 性质（存在性，唯一性）
3. 算法（**Sthmidt**正交化，**Givens**，**Householder**）

## 三. 满秩分解

1. 定义
2. 性质（存在，不唯一）
3. 算法

## 四. 奇异值分解

1. 定义
2. 性质（存在，不唯一）
3. 算法