

# 第四章 矩阵分解

## 第 11 讲 QR 分解

黄定江

DaSE @ ECNU

[djhuang@dase.ecnu.edu.cn](mailto:djhuang@dase.ecnu.edu.cn)

- 1 11.1 基于 Gram-Schmidt 正交化的 QR 分解
- 2 11.2 基于 Householder 变换的 QR 分解
- 3 11.3 基于 Givens 变换的 QR 分解

- 1 11.1 基于 Gram-Schmidt 正交化的 QR 分解
- 2 11.2 基于 Householder 变换的 QR 分解
- 3 11.3 基于 Givens 变换的 QR 分解

### 11.1.1 QR 分解

- 矩阵的 QR 分解也称正交三角分解，是一种特殊的三角分解。
- QR 分解在解决最小二乘问题、矩阵特征值的计算等问题中起到重要作用，也是目前计算一般矩阵的全部特征值和特征向量的最有效方法之一。
- 矩阵  $\mathbf{A}$  的 QR 分解可以通过 Gram-Schmidt 正交化、Householder 变换和 Givens 变换等方法实现。

## QR 分解

## 定义 1

设矩阵  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n} (m \geq n)$ , 如果存在  $m$  阶正交矩阵  $Q$  和  $n$  阶上三角矩阵  $R$ , 使得

$$\mathbf{A} = Q \begin{pmatrix} \mathbf{R} \\ \mathbf{O} \end{pmatrix},$$

则称之为  $\mathbf{A}$  的 QR 分解或正交三角分解。

在上述定义中, 当  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n} (m \geq n)$  且  $Q$  为  $m$  阶酉矩阵, 则称之为  $\mathbf{A}$  的酉三角分解。

## QR 分解

## 定理 1

对任意一个列满秩的实矩阵  $A \in \mathbb{R}^{m \times n} (m \geq n)$ , 都存在正交三角分解

$$A = Q \begin{pmatrix} R \\ O \end{pmatrix},$$

其中  $Q$  为  $m$  阶正交矩阵,  $R$  具有正的对角元的上三角矩阵; 而且当  $m = n$  且  $A$  非奇异时, 上述分解还是唯一的。

上述定理对于复矩阵也成立, 此时  $Q$  为酉矩阵。

证明.

设  $\mathbf{A}$  是一个列满秩的实矩阵,  $\mathbf{A}$  的  $n$  个列向量为  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ , 由于  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$  线性无关, 将它们用 Schmidt 正交化方法得标准正交向量  $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n$  即

$$\begin{cases} \mathbf{a}_1 &= r_{11} \mathbf{q}_1 \\ \mathbf{a}_2 &= r_{12} \mathbf{q}_1 + r_{22} \mathbf{q}_2 \\ &\dots \\ \mathbf{a}_n &= r_{1n} \mathbf{q}_1 + r_{2n} \mathbf{q}_2 + \dots + r_{nn} \mathbf{q}_n \end{cases}$$

其中  $r_{ii} > 0, i = 1, 2, \dots, n$  从而有

$$\left( \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n \right) = \left( \mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n \right) \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & r_{23} & \dots & r_{2n} \\ 0 & 0 & r_{33} & \dots & r_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & r_{nn} \end{pmatrix}$$

如果给  $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n$  补上  $m - n$  个标准正交的向量  $\mathbf{q}_{n+1}, \mathbf{q}_{n+2}, \dots, \mathbf{q}_m$  就有

$$\begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \dots & \mathbf{q}_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & r_{23} & \dots & r_{2n} \\ 0 & 0 & r_{33} & \dots & r_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & r_{nn} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } \mathbf{Q} = \begin{pmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \dots & \mathbf{q}_m \end{pmatrix}, \mathbf{R} = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & r_{23} & \dots & r_{2n} \\ 0 & 0 & r_{33} & \dots & r_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & r_{nn} \end{pmatrix}, \text{ 则 } \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}$$

再证唯一性。

如果

$$A = QR = Q_1 R_1,$$

由此得  $Q = Q_1 R_1 R^{-1}$ , 令  $D = R_1 R^{-1}$ , 那么  $D$  仍为具有正对角元的上三角矩阵。

由于

$$I = Q^T Q = (Q_1 D)^T (Q_1 D) = D^T D$$

即  $D$  为正交矩阵, 因此  $D$  为单位矩阵 (正交上三角为对角阵)

故

$$Q = Q_1 D = Q_1, R_1 = DR = R$$

## 11.1.2 Schmidt 正交化方法

### 例 1

求下列矩阵的正交三角分解 (QR) 表达式:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## Schmidt 正交化方法

记  $\mathbf{a}_1 = (0, 1, 1)^T$   $\mathbf{a}_2 = (1, 1, 0)^T$   $\mathbf{a}_3 = (1, 0, 1)^T$

由 Gram-Schmidt 正交化方法。先正交化得

$$\begin{cases} \mathbf{b}_1 = \mathbf{a}_1 = (0, 1, 1)^T \\ \mathbf{b}_2 = \mathbf{a}_2 - \frac{\langle \mathbf{a}_2, \mathbf{b}_1 \rangle}{\langle \mathbf{b}_1, \mathbf{b}_1 \rangle} \mathbf{b}_1 = (1, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T \\ \mathbf{b}_3 = \mathbf{a}_3 - \frac{\langle \mathbf{a}_3, \mathbf{b}_1 \rangle}{\langle \mathbf{b}_1, \mathbf{b}_1 \rangle} \mathbf{b}_1 - \frac{\langle \mathbf{a}_3, \mathbf{b}_2 \rangle}{\langle \mathbf{b}_2, \mathbf{b}_2 \rangle} \mathbf{b}_2 = (\frac{2}{3}, -\frac{2}{3}, \frac{2}{3})^T \end{cases}$$

然后单位化

$$\begin{cases} \mathbf{q}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(0, 1, 1)^T \\ \mathbf{q}_2 = \frac{1}{\sqrt{6}}(2, 1, -1)^T \\ \mathbf{q}_3 = \frac{1}{\sqrt{3}}(1, -1, 1)^T \end{cases}$$

## Schmidt 正交化方法

整理得

$$\begin{cases} \mathbf{a}_1 = |\mathbf{b}_1| \mathbf{q}_1 \\ \mathbf{a}_2 = \langle \mathbf{a}_2, \mathbf{q}_1 \rangle \mathbf{q}_1 + |\mathbf{b}_2| \mathbf{q}_2 \\ \mathbf{a}_3 = \langle \mathbf{a}_3, \mathbf{q}_1 \rangle \mathbf{q}_1 + \langle \mathbf{a}_3, \mathbf{q}_2 \rangle \mathbf{q}_2 + |\mathbf{b}_3| \mathbf{q}_3 \end{cases}$$

于是

$$\mathbf{Q} = (\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3) = \begin{bmatrix} 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} |\mathbf{b}_1| & \langle \mathbf{a}_2, \mathbf{q}_1 \rangle & \langle \mathbf{a}_3, \mathbf{q}_1 \rangle \\ 0 & |\mathbf{b}_2| & \langle \mathbf{a}_3, \mathbf{q}_2 \rangle \\ 0 & 0 & |\mathbf{b}_3| \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & \frac{\sqrt{6}}{2} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & 0 & \frac{2}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$$

那么  $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$  即为所求表达式。

## 注记

- 在实际数值计算中，Gram-Schmidt 正交化是数值不稳定的，计算中累积的舍入误差会使最终结果的正交性变得很差；
- 因此常用一种修正的 Gram-Schmidt 正交化方法，它是对经典 Gram-Schmidt 正交化法的修正，使上三角矩阵  $\mathbf{R}$  的元素不是按列，而是按行计算，这时舍入误差将变小。

- 1 11.1 基于 Gram-Schmidt 正交化的 QR 分解
- 2 11.2 基于 Householder 变换的 QR 分解
- 3 11.3 基于 Givens 变换的 QR 分解

### 11.2.1 Householder 变换：定义和性质回顾

#### 定义 2

设  $w \in \mathbb{R}^n$  满足  $\|w\|_2 = 1$ ，定义  $H \in \mathbb{R}^{n \times n}$  为

$$H = I - 2ww^T \quad (1)$$

则称  $H$  为 *Householder* 变换。

#### Householder 变换性质回顾

设  $H$  是由(1)定义的一个 Householder 变换，那么  $H$  满足 (1) 对称性： $H^T = H$ ；(2) 正交性： $H^T H = I$ ；(3) 对合性： $H^2 = I$ ；(4) 反射性：对任意的  $x \in \mathbb{R}^n$ ， $Hx$  是  $x$  关于  $w$  的垂直超平面的镜像反射；(5)  $\text{diag}(I, H)$  也是一个 Householder 矩阵；(6)  $\det H = -1$ 。

## Householder 变换：性质

### 定理 2

设  $\mathbf{0} \neq \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ , 则可构造单位向量  $\mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$ , 使由(1)定义的 *Householder* 变换  $\mathbf{H}$  满足

$$\mathbf{H}\mathbf{x} = \alpha \mathbf{e}_1, \quad (2)$$

其中  $\alpha = \pm \|\mathbf{x}\|_2$ 。

证明.

由于  $\mathbf{H}\mathbf{x} = (\mathbf{I} - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^T)\mathbf{x} = \mathbf{x} - 2(\mathbf{w}^T\mathbf{x})\mathbf{w}$ ,

故欲使  $\mathbf{H}\mathbf{x} = \alpha\mathbf{e}_1$ , 则  $\mathbf{w}$  应为

$$\mathbf{w} = \frac{\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1}{\|\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1\|_2}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{H}\mathbf{x} &= \mathbf{x} - 2\frac{(\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1)(\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1)^T}{\|\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1\|_2^2}\mathbf{x} \\ &= \mathbf{x} - \frac{2(\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1)^T\mathbf{x}}{\|\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1\|_2^2}(\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1) \\ &= \mathbf{x} - \frac{2\|\mathbf{x}\|_2^2 - 2\alpha\mathbf{e}_1^T\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_2^2 - 2\alpha\mathbf{e}_1^T\mathbf{x} + \alpha^2}(\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1) \\ &= \mathbf{x} - \frac{2\alpha^2 - 2\alpha\mathbf{e}_1^T\mathbf{x}}{\alpha^2 - 2\alpha\mathbf{e}_1^T\mathbf{x} + \alpha^2}(\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1) \\ &= \mathbf{x} - (\mathbf{x} - \alpha\mathbf{e}_1) = \alpha\mathbf{e}_1 \end{aligned}$$

又因  $\mathbf{H}$  是正交矩阵, 必须有

$$\begin{aligned} \|\mathbf{x}\|_2 &= \|\mathbf{H}\mathbf{x}\|_2 \\ &= \|\alpha\mathbf{e}_1\|_2 \\ &= |\alpha| \cdot \|\mathbf{e}_1\|_2 \\ &= |\alpha| \end{aligned}$$

即  $\alpha = \pm\|\mathbf{x}\|_2$ 。

□

- 上述定理说明，对任意的  $\boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^n (\boldsymbol{x} \neq \mathbf{0})$ ，通过适当选取单位向量  $\boldsymbol{w}$ ，可构造出 Householder 变换矩阵  $\boldsymbol{H}$ ，使  $\boldsymbol{H}\boldsymbol{x}$  的后  $n-1$  分量变为零。这类似于 Gauss 变换，可以把一个给定向量的若干个指定的分量变为零。
- 另外也说明，可以利用 Householder 变换将任意向量  $\boldsymbol{x}$  化为与第一自然基向量  $\boldsymbol{e}_1$  平行的向量（共线）。
- 而且其证明亦告诉我们，可按如下的步骤来构造确定  $\boldsymbol{H}$  的单位向量  $\boldsymbol{w}$ ：
  - (1) 计算  $\boldsymbol{v} = \boldsymbol{x} \pm \|\boldsymbol{x}\|_2 \boldsymbol{e}_1$ ；
  - (2) 计算  $\boldsymbol{w} = \boldsymbol{v} / \|\boldsymbol{v}\|_2$ 。
- 此外，在实际计算中， $\alpha$  取正还是取负根据具体情况来决定。

## 例 2

用 *Householder* 变换将向量  $\mathbf{x} = (0, 3, 4)^T$  化为与  $\mathbf{e} = (1, 0, 0)^T$  平行的向量。

解

由于  $\|\mathbf{x}\|_2 = 5$ , 不妨取  $\alpha = \|\mathbf{x}\|_2 = 5$ 。令

$$\boldsymbol{\omega} = \frac{\mathbf{x} - \alpha \mathbf{e}}{\|\mathbf{x} - \alpha \mathbf{e}\|_2} = \frac{1}{5\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -5 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix},$$

则

$$\mathbf{H} = \mathbf{I} - 2\boldsymbol{\omega}\boldsymbol{\omega}^T = \frac{1}{25} \begin{pmatrix} 0 & 15 & 20 \\ 15 & 16 & -12 \\ 20 & -12 & 91 \end{pmatrix}$$

因此  $\mathbf{H}\mathbf{x} = 5\mathbf{e}$ 。

## 11.2.2 基于 Householder 变换的矩阵 QR 分解

利用 Householder 变换求矩阵的 QR 分解的步骤:

[1] 将矩阵  $A$  按列分块  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ , 取

$$\omega_1 = \frac{\alpha_1 - a_1 e}{\|\alpha_1 - a_1 e\|_2}, a_1 = \|\alpha_1\|_2$$

则

$$H_1 = I - 2\omega_1\omega_1^T$$

那么

$$H_1 A = (H_1 \alpha_1, H_1 \alpha_2, \dots, H_1 \alpha_n) = \begin{pmatrix} a_1 & * & \dots & * \\ 0 & & & \\ \vdots & & B_1 & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

[2] 将矩阵  $B_1$  按列分块,  $B_1 = (\beta_2, \beta_3, \dots, \beta_n)$

取

$$\omega_2 = \frac{\beta_2 - b_2 e}{\|\beta_2 - b_2 e\|_2}, b_2 = \|\beta_2\|_2$$

则

$$\tilde{H}_2 = I - 2\omega_2\omega_2^T$$

并且令

$$H_2 = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & \tilde{H}_2 \end{pmatrix}$$

故有

$$H_2(H_1 A) = \begin{pmatrix} a_1 & * & * & \dots & * \\ 0 & a_2 & * & \dots & * \\ 0 & 0 & & & \\ \vdots & \vdots & & & \\ 0 & 0 & & & C_1 \end{pmatrix}$$

依次进行下去，得到第  $n-1$  个  $n$  阶的 Householder 矩阵  $\mathbf{H}_{n-1}$ ，使得

$$\mathbf{H}_{n-1} \dots \mathbf{H}_2 \mathbf{H}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & * & \dots & * \\ & a_2 & \dots & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_n \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{R} \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}$$

因  $\mathbf{H}_i$  是自逆矩阵，令  $\mathbf{Q} = \mathbf{H}_1 \mathbf{H}_2 \dots \mathbf{H}_{n-1}$ ，则  $\mathbf{A} = \mathbf{Q} \begin{pmatrix} \mathbf{R} \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}$

## 例 3

已知矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 利用 *Householder* 变换求  $A$  的  $QR$  分解。

已知矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 利用 Householder 变换求  $A$  的 QR 分解。

解

因为  $\alpha_1 = (0, 0, 2)^T$ , 记  $a_1 = \|\alpha_1\|_2 = 2$ , 令  $w_1 = \frac{\alpha_1 - a_1 e_1}{\|\alpha_1 - a_1 e_1\|_2} = \frac{1}{\sqrt{2}}(-1, 0, 1)^T$ , 则

$$H_1 = I - 2w_1 w_1^T = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

从而

$$H_1 A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 0 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

已知矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 利用 Householder 变换求  $A$  的  $QR$  分解。

解

记  $\beta_2 = (4, 3)^T$ , 则  $b_2 = \|\beta_2\|_2 = 5$ , 令  $w_2 = \frac{\beta_2 - b_2 e_2}{\|\beta_2 - b_2 e_2\|_2} = \frac{1}{\sqrt{10}}(-1, 3)^T$

$$\hat{H}_2 = I - 2w_2 w_2^T = \begin{pmatrix} \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ \frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \end{pmatrix}$$

记

$$H_2 = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}^T \\ 0 & \hat{H}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ 0 & \frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \end{pmatrix}$$

已知矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 利用 Householder 变换求  $A$  的  $QR$  分解。

解  
则

$$H_2(H_1 A) = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 5 & -1 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} = R$$

取

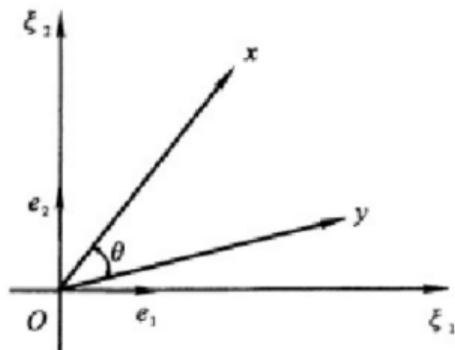
$$Q = H_1 H_2 = \begin{pmatrix} 0 & \frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

则  $A = QR$ 。

- 1 11.1 基于 Gram-Schmidt 正交化的 QR 分解
- 2 11.2 基于 Householder 变换的 QR 分解
- 3 11.3 基于 Givens 变换的 QR 分解

### 11.3.1 Givens 变换：Givens 矩阵回顾

在平面解析几何中，已知使向量  $\boldsymbol{x}$  逆时针旋转角度  $\theta$  后变为向量  $\boldsymbol{y}$  的旋转变换（见下图）如下：



$$\boldsymbol{y} = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \boldsymbol{x} = \boldsymbol{T}\boldsymbol{x}$$

其中  $\boldsymbol{T}$  是正交矩阵，称为平面旋转矩阵。将其推广到一般的  $n$  维空间中，可以得到初等旋转变换，也称为 Givens 变换。Givens 矩阵是正交矩阵，而且其行列式为 1。



## 定理 3

对于任意向量  $x \in \mathbb{R}^n$ , 存在 Givens 变换  $T_{kl}$  使得  $T_{kl}x$  的第  $l$  个分量为 0, 第  $k$  个分量为非负实数, 其余分量不变。

证明.

记  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $T_{kl}x = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$

由 Givens 矩阵的定义可得

$$\begin{cases} y_k &= cx_k + sx_l \\ y_l &= -sx_k + cx_l \\ y_j &= x_j, (j \neq k, l) \end{cases}$$

(i) 当  $|x_k|^2 + |x_l|^2 = 0$  时, 取  $c = 1, s = 0$ , 则  $T_{kl} = I$ , 此时

$$y_k = y_l = 0, y_j = x_j (j \neq k, l)$$

结论成立

(ii) 当  $|x_k|^2 + |x_l|^2 \neq 0$  时, 取

$$c = \frac{x_k}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}}, s = \frac{x_l}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}},$$

则

$$\begin{cases} y_k = \frac{x_k^2}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} + \frac{x_l^2}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} = \sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2} > 0 \\ y_l = -\frac{x_k x_l}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} + \frac{x_l x_k}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} = 0 \\ y_j = x_j, (j \neq k, l) \end{cases}$$

结论成立

## 推论 1

给定一个向量  $\boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^n$ , 则存在一组 Givens 矩阵  $\boldsymbol{T}_{12}, \boldsymbol{T}_{13}, \dots, \boldsymbol{T}_{1n}$ , 使得

$$\boldsymbol{T}_{1n} \dots \boldsymbol{T}_{13} \boldsymbol{T}_{12} \boldsymbol{x} = \|\boldsymbol{x}\|_2 \boldsymbol{e}_1,$$

称为用 Givens 变换化向量  $\boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^n$  与第一自然基向量  $\boldsymbol{e}_1$  共线。

证明.

设  $\boldsymbol{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , 由定理 3 知存在 Givens 矩阵  $\boldsymbol{T}_{12}$ , 使得

$$\boldsymbol{T}_{12} \boldsymbol{x} = (\sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2}, 0, x_3, \dots, x_n)^T$$

对于  $\boldsymbol{T}_{12} \boldsymbol{x}$  又存在 Givens 矩阵  $\boldsymbol{T}_{13}$  使得

$$\boldsymbol{T}_{13}(\boldsymbol{T}_{12} \boldsymbol{x}) = (\sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + |x_3|^2}, 0, 0, x_4, \dots, x_n)^T$$

依此继续下去, 可以得出

$$\boldsymbol{T}_{1n} \dots \boldsymbol{T}_{13} \boldsymbol{T}_{12} \boldsymbol{x} = (\sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2}, 0, 0, \dots, 0)^T = \|\boldsymbol{x}\|_2 \boldsymbol{e}_1$$



## 例 4

用 Givens 变换化向量  $x = (1, 2, 2)$  与第一自然基向量共线

解

由于  $x_1 = 1, x_2 = 2, \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2} = \sqrt{5}$  取

$$c_1 = \frac{1}{\sqrt{5}}, s_1 = \frac{2}{\sqrt{5}}$$

构造 Givens 矩阵

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

故

$$\mathbf{T}_{12}\mathbf{x} = \begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

对于  $\mathbf{T}_{12}\mathbf{x}$  取

$$c_2 = \frac{\sqrt{5}}{3}, s_2 = \frac{2}{3}$$

则

$$\mathbf{T}_{13} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{5}}{3} & 0 & \frac{2}{3} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{2}{3} & 0 & \frac{\sqrt{5}}{3} \end{pmatrix}, \mathbf{T}_{13}\mathbf{T}_{12}\mathbf{x} = 3\mathbf{e}_1$$

## 11.3.2 基于 Givens 变换的矩阵 QR 分解

利用 Givens 变换求矩阵 QR 分解的步骤

先将矩阵  $\mathbf{A}$  按列分块,

$$\mathbf{A} = (\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \dots, \boldsymbol{\alpha}_n)$$

[1] 对于  $\boldsymbol{\alpha}_1$  存在一组 Givens 矩阵  $\mathbf{T}_{12}, \mathbf{T}_{13}, \dots, \mathbf{T}_{1n}$  使得

$$\mathbf{T}_{1n} \dots \mathbf{T}_{13} \mathbf{T}_{12} \boldsymbol{\alpha}_1 = \|\boldsymbol{\alpha}_1\|_2 \mathbf{e}_1$$

于是

$$\mathbf{T}_{1n} \dots \mathbf{T}_{13} \mathbf{T}_{12} \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & * \\ 0 & \mathbf{B}_1 \end{pmatrix}, a_1 = \|\boldsymbol{\alpha}_1\|_2$$

利用 Givens 变换求矩阵 QR 分解的步骤

[2] 将矩阵  $\begin{pmatrix} * \\ \mathbf{B}_1 \end{pmatrix}$  按列分块

$$\begin{pmatrix} * \\ \mathbf{B}_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * & * & \dots & * \\ \beta_2 & \beta_3 & \dots & \beta_n \end{pmatrix}$$

又存在一组 Givens 矩阵  $\mathbf{T}_{23}, \mathbf{T}_{24}, \dots, \mathbf{T}_{2n}$  使得

$$\mathbf{T}_{2n} \dots \mathbf{T}_{24} \mathbf{T}_{23} \begin{pmatrix} * \\ \beta_2 \end{pmatrix} = (*, b_2, 0, \dots, 0)^T, b_2 = \|\beta_2\|_2$$

因此

$$\mathbf{T}_{2n} \dots \mathbf{T}_{24} \mathbf{T}_{23} \mathbf{T}_{1n} \dots \mathbf{T}_{13} \mathbf{T}_{12} \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & * & * & \dots & * \\ 0 & b_1 & * & \dots & * \\ 0 & 0 & \mathbf{C}_2 & & \end{pmatrix}$$

依次进行下去得到

$$\mathbf{T}_{n-1,n} \dots \mathbf{T}_{2n} \dots \mathbf{T}_{23} \mathbf{T}_{1n} \dots \mathbf{T}_{12} \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & * & \dots & * \\ & a_2 & \dots & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_n \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{R} \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}$$

$$[3] \text{ 令 } Q = T_{12}^T \cdots T_{1n}^T T_{23}^T \cdots T_{2n}^T \cdots T_{n-1,n}^T, \text{ 则 } A = Q \begin{pmatrix} R \\ O \end{pmatrix}$$

### 说明

利用 Givens 变换进行 QR 分解，需要作  $\frac{n(n-1)}{2}$  个初等旋转矩阵的连乘积，当  $n$  较大时，计算量较大，因此常用镜像变换来进行 QR 分解。

## 例 5

已知矩阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 利用 Givens 变换求  $\mathbf{A}$  的 QR 分解。

## 解

因为  $a_{11} = 0, a_{31} = 2$ , 取  $c = 0, s = 1$ , 构造

$$\mathbf{T}_{13} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

则有

$$\mathbf{A}^{(1)} = \mathbf{T}_{13}\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 0 & -3 & -1 \end{pmatrix}$$

解

因为  $a_{22}^{(1)} = 4, a_{32}^{(1)} = -3$ , 取  $c = \frac{4}{5}, s = -\frac{3}{5}$ , 构造

$$\mathbf{T}_{23} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ & \frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{A}^{(2)} = \mathbf{T}_{23}\mathbf{A}^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 5 & -1 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} = \mathbf{R}$$

$$\mathbf{Q} = \mathbf{T}_{13}^T \mathbf{T}_{23}^T = \begin{pmatrix} 0 & \frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

则  $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$ 。

## 本讲小结

### QR 分解

- Gram-Schmidt 正交化
- Householder 变换
- Givens 变换

对于复矩阵，也有相应的上述三种方法。

将用于最小二乘问题、特征值的计算求解等！