

# 第一节 QR分解

QR分解也称为正交三角分解

矩阵QR分解是一种特殊的三角分解，在解决矩阵特征值的计算、最小二乘法等问题中起到重要作用。

主要内容：

1. 矩阵的QR分解——Schmidt正交化方法
  2. 矩阵的QR分解——Householder变换、Givens变换
-

定义: 设  $A \in C^{n \times n}$ . 如果存在  $n$  阶酉矩阵  $Q$  和  $n$  阶上三角矩阵  $R$ , 使得  $A = QR$  则称之为  $A$  的 QR 分解或酉三角分解  
当  $A \in R^{n \times n}$  时, 则称为  $A$  的正三角分解

## QR 分解定理

任意一个满秩实(复) 矩阵  $A$ , 都可唯一地分解  $A = QR$ , 其中  $Q$  为正交(酉) 矩阵,  $R$  是具有正对角元的上三角矩阵。

## 证明

设  $A$  是一个实满秩矩阵,  $A$  的  $n$  个列向量为  $x_1, x_2, \dots, x_n$

由于  $x_1, x_2, \dots, x_n$  线性无关, 将它们用 Schmidt 正交

化方法得标准正交向量  $e_1, e_2, \dots, e_n$

$$\begin{cases} x_1 = b_{11}e_1 \\ x_2 = b_{12}e_1 + b_{22}e_2 \\ \dots \\ x_n = b_{1n}e_1 + b_{2n}e_2 + \dots + b_{nn}e_n \end{cases} \quad \text{其中 } b_{ii} > 0, i = 1, 2, \dots, n$$

从而有

$$(x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_n) = (e_1 \quad e_2 \quad \dots \quad e_n) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & b_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } Q = (e_1 \quad e_2 \quad \cdots \quad e_n), R = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & b_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } Q^T Q = I$$

再证唯一性      如果  $A = QR = Q_1 R_1$ , 则

$$\text{由此得} \quad Q = Q_1 R_1 R^{-1} = Q_1 D$$

式中  $D = R_1 R^{-1}$  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（正规上三角为对角阵）

$$\text{故} \quad Q = Q_1 D = Q_1, R_1 = DR = R$$

说明：1·若不求R具有正对角元，则A的不同QR分解仅在正交矩阵的列和上三角矩阵R的对应行相差模为1的因子。

2·若A为满秩复矩阵，则存在酉矩阵Q与复非奇异上三角矩阵R，使 $A = QR$

该定理的证明过程给出了利用Schmidt正交化方法求可逆矩阵QR分解的方法。

例 求矩阵A的QR分解

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

解

记  $x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, x_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, x_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ , 则

将  $x_1, x_2, x_3$  正交化

$$\begin{cases} y_1 = x_1 \\ y_2 = x_2 - \frac{(x_2, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 = x_2 - y_1 = (1, -1, 1)^T \\ y_3 = x_3 - \frac{(x_3, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 - \frac{(x_3, y_2)}{(y_2, y_2)} y_2 \\ \quad = x_3 - 2y_1 - \frac{1}{3} y_2 = \frac{1}{3} (-1, 1, 2)^T \end{cases}$$

单位化

$$\begin{cases} e_1 = \frac{y_1}{|y_1|} = \frac{\sqrt{2}}{2} (1, 1, 0)^T \\ e_2 = \frac{y_2}{|y_2|} = \frac{\sqrt{3}}{3} (1, -1, 1)^T \\ e_3 = \frac{y_3}{|y_3|} = \frac{\sqrt{6}}{6} (-1, 1, 2)^T \end{cases}$$

整理得

$$\begin{cases} x_1 = \sqrt{2}e_1 \\ x_2 = \sqrt{2}e_1 + \sqrt{3}e_2 \\ x_3 = 2\sqrt{2}e_1 + \frac{\sqrt{3}}{3}e_2 + \frac{\sqrt{6}}{3}e_3 \end{cases}$$

令

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

则

$$A = QR$$

例1: 利用Schmidt正交化方法求矩阵的QR分解  $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & -2 \\ 2 & 1 & 2 \end{pmatrix}$

设  $x_1 = (0,0,2)^T$ ,  $x_2 = (3,4,1)^T$ ,  $x_3 = (1,-2,2)^T$ , 则  $x_1, x_2, x_3$

线性无关, 首先将它们正交化得:

$$y_1 = x_1 = (0,0,2)^T,$$

$$y_2 = x_2 - \frac{(x_2, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 = x_2 - \frac{1}{2} y_1 = (3,4,0)^T$$

$$y_3 = x_3 - \frac{(x_3, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 - \frac{(x_3, y_2)}{(y_2, y_2)} y_2 = x_3 - y_1 + \frac{1}{5} y_2 = \left(\frac{8}{5}, -\frac{6}{5}, 0\right)^T$$

再单位化:  $e_1 = \frac{1}{2} y_1 = (0,0,1)^T$ ,  $e_2 = \frac{1}{5} y_2 = \left(\frac{3}{5}, \frac{4}{5}, 0\right)^T$ ,



$$e_3 = \frac{1}{2} y_3 = \left( \frac{4}{5}, -\frac{3}{5}, 0 \right)^T,$$

$$e_1 = \frac{1}{2} y_1 = (0, 0, 1)^T,$$

$$e_2 = \frac{1}{5} y_2 = \left( \frac{3}{5}, \frac{4}{5}, 0 \right)^T,$$

于是:  $x_1 = y_1 = 2e_1$

$$x_2 = \frac{1}{2} y_1 + y_2 = e_1 + 5e_2$$

$$x_3 = y_1 - \frac{1}{5} y_2 + y_3 = 2e_1 - e_2 + 2e_3$$

从而  $A = QR = \begin{pmatrix} 0 & \frac{3}{5} & \frac{4}{5} \\ 0 & \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 0 & 5 & -1 \\ & & 2 \end{pmatrix}$

# Householder变换

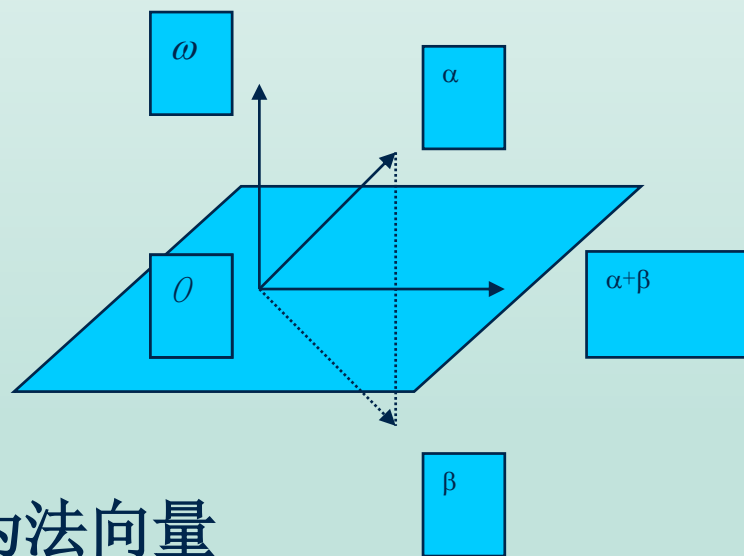
Householder变换又称为反射变换或镜像变换，有明显的几何意义。在  $R^3$  中，给定一个向量  $\alpha$ ，令  $\beta$  表示  $\alpha$  关于平面  $\pi$ （以  $\omega$  为法向量）的反射变换所得像，如图所示，

$$\text{记 } \omega = \frac{\alpha - \beta}{|\alpha - \beta|} \in R^3$$

$$H(\omega) = I - 2\omega\omega^T$$

$$\text{则 } H(\omega)\alpha = \beta$$

即：该变换将向量  $\alpha$  变成了以  $\omega$  为法向量的平面的对称向量  $\beta$ 。



定义 设  $\omega \in C^n$  是一个单位向量, 令

$$H(\omega) = I - 2\omega\omega^H$$

则称 $H$ 是一个Householder矩阵或Householder变换。

性质5.1.1 设 $H$ 是一个Householder矩阵, 则

- (1)  $H$ 是Hermite矩阵,  $H^H = H$ ;
- (2)  $H$ 是酉矩阵,  $H^H H = I$  ;
- (3)  $H$ 是对合矩阵,  $H^2 = I$  ;
- (4)  $H$ 是自逆矩阵  $H^{-1} = H$
- (5)  $\text{diag}(I, H)$  也是一个Householder矩阵;
- (6)  $\det H = -1$ 。

**定理** 设  $u \in C^n$  是一个单位向量, 则对于任意的  $x \in C^n$

存在Householder矩阵H, 使得  $Hx = au$  其中  $|a| = \|x\|_2, ax^H u$  为实数

**证明** 当  $x=0$  时, 任取单位向量  $\omega \in C^n$

则 
$$H(\omega)(x) = (I - 2\omega\omega^H)0 = 0$$

当  $x = au \neq 0$  时, 取单位向量  $\omega \in C^n$  使  $\omega^H x = 0$

则

$$H(\omega)(x) = (I - 2\omega\omega^H)x = x - 2\omega(\omega^H x) = x = au$$

当  $x \neq au$  时, 取  $\omega = \frac{x - au}{\|x - au\|_2}$ ,

$$\begin{aligned} H(\omega)x &= (I - 2\omega\omega^T)x = \left( I - 2 \frac{(x - au)(x - au)^H}{\|x - au\|_2^2} \right)x \\ &= x - 2 \frac{(x - au)^H x}{(x - au)^H (x - au)} (x - au) \end{aligned}$$

由于  $(x - au)^H (x - au) = x^H x - ax^H u - \bar{a}u^H x + |a|^2 u^H u$

$$\begin{aligned} &= x^H x - (ax^H u)^H - \bar{a}u^H x + \|x\|_2^2 \\ &= 2(x^H x - \bar{a}u^H x) = 2(x - au)^H x \end{aligned}$$

所以  $H(\omega)x = x - 2 \frac{(x - au)^H x}{(x - au)^H (x - au)} (x - au) = au$

推论1 对于任意的  $x \in C^n$ ，存在Householder矩阵H，使得  $Hx = ae_1$  其中  $|a| = \|x\|_2$ ,  $ax^H e_1$  为实数。

推论2 对于任意的  $x \in R^n$ ，存在Householder矩阵H

$$H(u) = I - 2uu^T, \quad (u \in R^n, u^T u = 1)$$

使得  $Hx = ae_1$ ，其中  $|a| = \|x\|_2$

上述结论表明，可以利用Householder变换将任意向量  $x \in R^n$  化为与第一自然基向量  $e_1$  平行的向量（共线）。

例2 用Householder变换将向量  $x = (-2i, i, 2)^T$  化为与  $e_1 = (1, 0, 0)^T$  平行的向量。

解 由于  $\|x\|_2 = 3$   $x^H e_1 = 2i$

为了使  $|a| = \|x\|_2$ ,  $ax^H e_1 = a2i$  为实数, 取  $a = 3i$

令 
$$\omega = \frac{x - ae_1}{\|x - ae_1\|_2} = \frac{1}{\sqrt{30}} \begin{pmatrix} -5i \\ i \\ 2 \end{pmatrix}$$

则 
$$H = I - 2\omega\omega^H = \frac{1}{15} \begin{pmatrix} -10 & 5 & 10i \\ 5 & 14 & -2i \\ -10i & 2i & 11 \end{pmatrix}$$

因此  $Hx = 3ie_1$

说明 也可取  $a = \pm 3$  或  $a = -3i$

利用Householder矩阵求矩阵的QR分解的步骤:

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

$$\omega_1 = \frac{\alpha_1 - a_1 e_1}{\|\alpha_1 - a_1 e_1\|_2}, a_1 = \|\alpha_1\|_2$$

则  $H_1 = I - 2\omega_1 \omega_1^H$

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



[2] 将矩阵  $B_1 \in C^{(n-1) \times (n-1)}$  按列分块,  $B_1 = (\beta_2, \beta_3, \dots, \beta_n)$

取 
$$u_2 = \frac{\beta_2 - b_2 e_1}{\|\beta_2 - b_2 e_1\|_2}, b_2 = \|\beta_2\|_2$$

$$\tilde{H}_2 = I - 2u_2 u_2^H \quad H_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0^T \\ 0 & \tilde{H}_2 \end{pmatrix}$$

则

$$H_2(H_1 A) = \begin{pmatrix} a_1 & * & * & \dots & * \\ 0 & a_2 & * & \dots & * \\ 0 & 0 & C_2 & & \end{pmatrix}$$

其中  $C_2 \in C^{(n-2) \times (n-2)}$

依次进行下去，得到第 $n-1$ 个 $n$ 阶的Household矩阵 $H_{n-1}$ ，使得

$$H_{n-1} \cdots H_2 H_1 A = \begin{pmatrix} a_1 & * & \cdots & * \\ & a_2 & \cdots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & a_n \end{pmatrix} = R$$

[3] 因  $H_i$  为自逆矩阵，令  $Q = H_1 H_2 \cdots H_{n-1}$

则  $A=QR$

例2: 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

因为  $\alpha_1 = (0, 0, 2)^T$ , 记  $a_1 = \|\alpha_1\|_2 = 2$ , 令

$$\omega_1 = \frac{\alpha_1 - a_1 e_1}{\|\alpha_1 - a_1 e_1\|_2} = \frac{1}{\sqrt{2}}(-1, 0, 1)^T \quad \text{则} \quad H_1 = I - 2\omega_1 \omega_1^H = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

从而  $H_1 A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 0 & 4 & -2 \\ 0 & 3 & 1 \end{pmatrix}$  记  $\beta = (4, 3)^T$ , 则  $b_2 = \|\beta\|_2 = 5$ ,

令  $\mu_1 = \frac{\beta_2 - b_2 e_2}{\|\beta_2 - b_2 e_2\|_2} = \frac{1}{\sqrt{10}}(-1, 3)^T$ ,  $\tilde{H}_2 = I - 2\mu_2 \mu_2^H = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 4 & 3 \\ 3 & -4 \end{pmatrix}$ ,

记  $H_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0^T \\ 0 & \tilde{H}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 3 \\ 0 & 3 & -4 \end{pmatrix}$ , 则

$$H_2(H_1 A) = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 0 & 5 & -1 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} = R \quad \text{取} \quad Q = H_1 H_2 = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 0 & 3 & -4 \\ 0 & 4 & 3 \\ 5 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

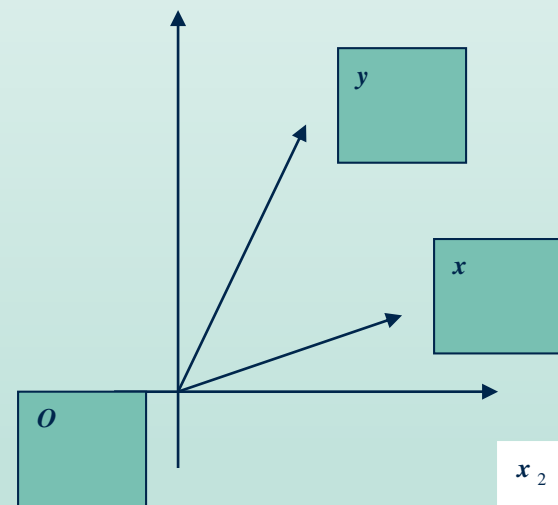
则  $A = QR$

# Givens变换

我们知道，平面坐标系  $R^2$  中的旋转角为  $\theta$  变换可表示为

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, T = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

$T$  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。



定义 设  $c, s \in \mathbb{C}^n$   $|c|^2 + |s|^2 = 1$  记  $n$  阶矩阵

$$T_{kl} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & \\ & & 1 & & & & & \\ & & & \bar{c} & & & \bar{s} & \\ & & & & 1 & & & \\ & & & & & \ddots & & \\ & & & & & & 1 & \\ & & -s & & & & c & \\ & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & \ddots & \\ & & & & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} (k) \\ (l) \end{matrix}$$

称  $T_{kl}$  为Givens矩阵或初等旋转矩阵；

由  $T_{kl}$  所确定的线性变换称为Givens变换或初等旋转变换。

容易验证，Givens矩阵是酉矩阵，且  $\det T_{kl} = 1$ 。

**定理** 对于任意向量  $x \in C^n$ , 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 
$$\begin{cases} y_k = \bar{c}x_k + \bar{s}x_l \\ y_l = -sx_k + cx_l \\ y_j = x_j, (j \neq k, l) \end{cases}$$

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。

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

$$y_k = \frac{\bar{x}_k x_k}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} + \frac{\bar{x}_l x_l}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} = \sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2} > 0$$

$$y_l = -\frac{x_k x_l}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} + \frac{x_k x_l}{\sqrt{|x_k|^2 + |x_l|^2}} = 0$$

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



**推论** 给定一个向量  $x \in C^n$ ，则存在一组Givens矩阵

$$T_{12}, T_{13}, \dots, T_{1n}, \quad \text{使得} \quad T_{1n} \cdots T_{13} T_{12} x = \|x\|_2 e_1$$

称为用Givens变换化向量  $x \in C^n$  与第一自然基向量  $e_1$  共线。

**证明** 设  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$

由上述定理存在Givens矩阵  $T_{12}$

$$\text{使得} \quad T_{12} x = \left( \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2}, 0, x_3, \dots, x_n \right)^T$$

对于  $T_{12}x$  又存在Givens矩阵  $T_{13}$ , 使得

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

依此继续下去, 可以得出

$$T_{1n} \cdots T_{13} T_{12} x = \left( \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \cdots + |x_n|^2}, \quad 0, \quad \dots, \quad 0 \right)^T = \|x\|_2 e_1$$

例3 用Givens变换化向量  $x = (-2i, i, 2)^T$  与第一自然基向量共线

解 由于  $x_1 = -2i, x_2 = i, \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2} = \sqrt{5}$

$$\text{取 } c_1 = \frac{-2i}{\sqrt{5}}, s_1 = \frac{i}{\sqrt{5}}$$

则构造Givens矩阵

$$T_{12} = \begin{pmatrix} \frac{2i}{\sqrt{5}} & \frac{-i}{\sqrt{5}} & 0 \\ -\frac{i}{\sqrt{5}} & \frac{-2i}{\sqrt{5}} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad T_{12}x = \begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

对于  $T_{12}x$  由于  $x'_1 = \sqrt{5}, x_3 = 2, \sqrt{|x'_1|^2 + |x_3|^2} = 3$

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

则

$$T_{13} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{5}}{3} & 0 & \frac{2}{3} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{2}{3} & 0 & \frac{\sqrt{5}}{3} \end{pmatrix}, T_{13}T_{12}x = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = 3e_1$$

利用Givens矩阵求矩阵的QR分解的步骤:

先将矩阵A按列分块,  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$   $A \in C^{n \times n}$

[1] 对于  $\alpha_1$

存在一组Givens矩阵  $T_{12}, T_{13}, \dots, T_{1n}$

使得  $T_{1n} \cdots T_{13} T_{12} \alpha_1 = \|\alpha_1\|_2 e_1$

于是  $T_{1n} \cdots T_{13} T_{12} A = \begin{pmatrix} a_1 & * \\ 0 & B_1 \end{pmatrix}, \quad a_1 = \|\alpha_1\|_2$

[2] 将矩阵  $\begin{pmatrix} * \\ B_1 \end{pmatrix} \in C^{n \times (n-1)}$  按列分块

$$\begin{pmatrix} * \\ B_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * & * & \cdots & * \\ \beta_2 & \beta_3 & \cdots & \beta_n \end{pmatrix}$$

又存在一组Givens矩阵  $T_{23}, T_{24}, \cdots, T_{2n}$

$$\text{使得 } T_{2n} \cdots T_{24} T_{23} \begin{pmatrix} * \\ \beta_2 \end{pmatrix} = (*, b_2, 0, \cdots, 0)^T \quad b_2 = \|\beta_2\|_2$$

因此

$$T_{2n} \cdots T_{23} T_{1n} \cdots T_{12} A = \begin{pmatrix} a_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & b_1 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & & C_2 & \end{pmatrix} \text{其中, } C_2 \in C^{(n-2) \times (n-2)}$$

依次进行下去, 得到

$$T_{n-1,n} \cdots T_{2n} \cdots T_{23} T_{1n} \cdots T_{12} A = \begin{pmatrix} a_1 & * & \cdots & * \\ & b_2 & \cdots & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & c_n \end{pmatrix} = R$$

[3] 令  $Q = T_{12}^H \cdots T_{1n}^H T_{23}^H \cdots T_{2n}^H \cdots T_{n-1,n}^H$

则  $A=QR$

说明：利用Givens矩阵进行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