

第十讲 矩阵的QR分解

一、Givens矩阵与Givens变换

1. 定义：设实数 c 与 s 满足 $c^2 + s^2 = 1$ ，称

$$\mathbf{T}_{ij} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & c & & s \\ & & & & 1 & \\ & & \vdots & & \ddots & \\ & & & & & 1 \\ & & & -s & & c \\ & & & & & & 1 \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{matrix} \leftarrow (i) \\ \\ \leftarrow (j) \end{matrix} \quad (i < j)$$

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

说明:

(1) $c^2 + s^2 = 1$, 故存在 θ , 使 $c = \cos(\theta), s = \sin(\theta)$ 。

(2) $y = T_{ij}x$ 中 T_{ij} 确定了将向量 x 变成 y 的一种变换, 正是 **Givens** 变换。二阶情况下, $y = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ -\sin(\theta) & \cos(\theta) \end{bmatrix} x$ 确定的正是平面直角坐标系中绕原点的一个旋转变换 (旋转 θ 度)。

2. 性质

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

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

(2) 设 $x = [\xi_1 \ \xi_2 \ \cdots \ \xi_n]^T$, $y = T_{ij}x = [\eta_1 \ \eta_2 \ \cdots \ \eta_n]^T$, 则有

$$\begin{cases} \eta_i = c\xi_i + s\xi_j \\ \eta_j = -s\xi_i + c\xi_j \\ \eta_k = \xi_k \quad (k \neq i, j) \end{cases}$$

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

$$\begin{cases} \eta_i = \sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2} \\ \eta_j = 0 \end{cases} \rightarrow \mathbf{T}_{ij}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \xi_1 & \xi_2 & \cdots & \sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2} & \cdots & 0 & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T$$

定理 1. 设 $\mathbf{x} = [\xi_1 \ \xi_2 \ \cdots \ \xi_n]^T \neq \mathbf{0}$ ，则存在有限个 **Givens** 矩阵的乘积 \mathbf{T} ，使得 $\mathbf{T}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$

说明：(1) $|\mathbf{x}| = \sqrt{\|\mathbf{x}\|_2^2} = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}}$ (\mathbf{x} 为实向量)， $|\mathbf{x}| = \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{x}}$ (\mathbf{x} 为复向量)。

$$(2) \ \mathbf{e}_1 = [1 \ 0 \ 0 \ \cdots \ 0]^T$$

[证明]： $\xi_1 \neq 0$ 的情形

$$(1) \quad \text{构造 } \mathbf{T}_{12}(\mathbf{c}, \mathbf{s}) : \mathbf{c} = \frac{\xi_1}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}, \mathbf{s} = \frac{\xi_2}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}$$

$$\mathbf{T}_{12}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2} & 0 & \xi_3 & \xi_4 & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T$$

(2)对 $T_{12}x$ 再考虑 $T_{13}(c,s): c = \frac{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}}, s = \frac{\xi_3}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}}$

$$T_{13}T_{12}x = \begin{bmatrix} \sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2} & 0 & 0 & \xi_4 & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T$$

(3) 依此类推，构造

$$T_{1k}(c,s): c = \frac{\sqrt{\xi_1^2 + \cdots + \xi_k^2}}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \cdots + \xi_k^2}}, s = \frac{\xi_k}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \cdots + \xi_k^2}} \quad (k=2,3,\dots,n)$$

$$T_{1k} \left\langle T_{1k-1} \left\{ T_{1k-2} [\cdots T_{13} (T_{12}x)] \right\} \right\rangle \\ = \begin{bmatrix} \sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \cdots + \xi_k^2} & 0 & 0 & \cdots & 0 & \xi_{k+1} & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T$$

直至 $k=n$ 。令 $T = T_{1n}T_{1n-1}T \cdots T_{12}$ ，则有

$$Tx = \begin{bmatrix} \sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \cdots + \xi_n^2} & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}^T = |x|e_1$$

$\xi_1 = 0$ 的情形，从第一个不为零的 ξ_i 开始运用上述方法即可。

推论： 对于任何非零列向量 $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$ 及任何 **单位列向量** $\mathbf{z}(|\mathbf{z}|=1)$ ，均存在着有限个 **Givens** 矩阵的乘积 \mathbf{T} ，使 $\mathbf{T}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$ 。

[证明]：由上述定理，对 \mathbf{x} 存在有限个 **Givens** 矩阵 $\mathbf{T}_{12}^{(1)}, \mathbf{T}_{13}^{(1)}, \dots, \mathbf{T}_{1n}^{(1)}$ 的乘积

$$\mathbf{T}^{(1)} = \mathbf{T}_{1n}^{(1)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(1)} \dots \mathbf{T}_{13}^{(1)} \mathbf{T}_{12}^{(1)}, \text{ 使 } \mathbf{T}^{(1)}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$$

对 \mathbf{z} 同理存在有限个 **Givens** 矩阵 $\mathbf{T}_{12}^{(2)}, \mathbf{T}_{13}^{(2)}, \dots, \mathbf{T}_{1n}^{(2)}$ 的乘积

$$\mathbf{T}^{(2)} = \mathbf{T}_{1n}^{(2)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(2)} \dots \mathbf{T}_{13}^{(2)} \mathbf{T}_{12}^{(2)}, \text{ 使 } \mathbf{T}^{(2)}\mathbf{z} = |\mathbf{z}|\mathbf{e}_1 = \mathbf{e}_1$$

$$\mathbf{T}^{(1)}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{T}^{(2)}\mathbf{z} = \mathbf{T}^{(2)}(|\mathbf{x}|\mathbf{z}) \rightarrow (\mathbf{T}^{(2)})^{-1} \mathbf{T}^{(1)}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$$

即，

$$\Rightarrow (\mathbf{T}_{1n}^{(2)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(2)} \dots \mathbf{T}_{12}^{(2)})^{-1} (\mathbf{T}_{1n}^{(1)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(1)} \dots \mathbf{T}_{12}^{(1)})\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$$

其中

$$\begin{aligned} & (\mathbf{T}_{1n}^{(2)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(2)} \dots \mathbf{T}_{12}^{(2)})^{-1} (\mathbf{T}_{1n}^{(1)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(1)} \dots \mathbf{T}_{12}^{(1)}) \\ &= (\mathbf{T}_{12}^{(2)})^{-1} (\mathbf{T}_{13}^{(2)})^{-1} \dots (\mathbf{T}_{1n}^{(2)})^{-1} \mathbf{T}_{1n}^{(1)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(1)} \dots \mathbf{T}_{12}^{(1)} \\ &= (\mathbf{T}_{12}^{(2)})^T (\mathbf{T}_{13}^{(2)})^T \dots (\mathbf{T}_{1n}^{(2)})^T \mathbf{T}_{1n}^{(1)} \mathbf{T}_{1n-1}^{(1)} \dots \mathbf{T}_{12}^{(1)} \end{aligned}$$

为有限个 **Givens** 矩阵的乘积。

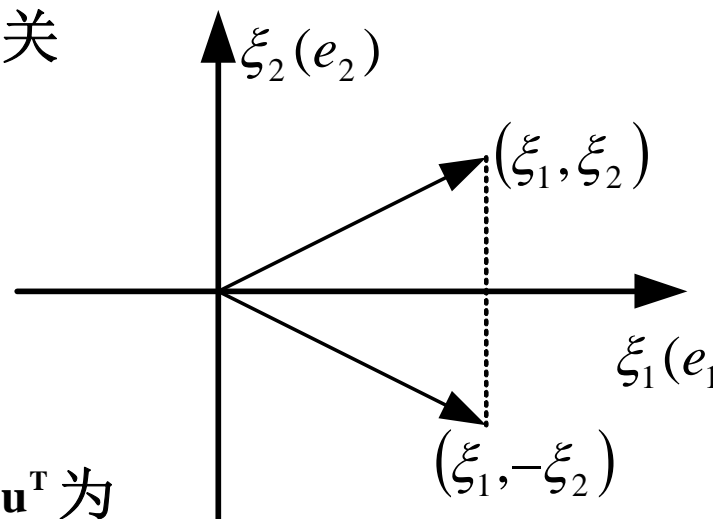
二、Householder矩阵与Householder变换

平面直角坐标系中，将向量 $\mathbf{x} = [\xi_1 \ \xi_2]^T$ 关于 \mathbf{e}_1 轴作镜像变换，则得到

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} \xi_1 \\ -\xi_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{bmatrix} = (\mathbf{I} - 2\mathbf{e}_2\mathbf{e}_2^T)\mathbf{x} = \mathbf{H}\mathbf{x}$$

一般地，可将其推广：

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



2. 性质

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

引理: 设 $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{m \times n}, \mathbf{B} \in \mathbf{R}^{n \times m}$, 则 $\det(\mathbf{I}_m + \mathbf{AB}) = \det(\mathbf{I}_n + \mathbf{BA})$

[证明]: 参考如下的分块矩阵 $\begin{bmatrix} \mathbf{I}_n & \mathbf{B} \\ -\mathbf{A} & \mathbf{I}_m \end{bmatrix}$ 的行列式, 有

$$\begin{aligned} \det \begin{bmatrix} \mathbf{I}_n & \mathbf{B} \\ -\mathbf{A} & \mathbf{I}_m \end{bmatrix} &= \det \begin{bmatrix} \mathbf{I}_n & \mathbf{B} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_m + \mathbf{AB} \end{bmatrix} = \det(\mathbf{I}_m + \mathbf{AB}) = \det \begin{bmatrix} \mathbf{I}_n + \mathbf{BA} & \mathbf{B} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_m \end{bmatrix} \\ &= \det(\mathbf{I}_n + \mathbf{BA}) \end{aligned}$$

$$\therefore \det(\mathbf{H}) = \det[\mathbf{I} + (-2\mathbf{u}\mathbf{u}^T)] = 1 + \mathbf{u}^T(-2\mathbf{u}) = 1 - 2 = -1$$

$$\bullet \mathbf{H}^T = (\mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T)^T = \mathbf{I} - 2(\mathbf{u}^T)^T \mathbf{u}^T = \mathbf{H}$$

$$\bullet \mathbf{H}^2 = (\mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T)(\mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T) = \mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T + 4\mathbf{u}\mathbf{u}^T\mathbf{u}\mathbf{u}^T = \mathbf{I}$$

定理 2. 对于任何非零列向量 $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$ 及任何单位列向量 $\mathbf{z} \in \mathbf{R}^n$ ，存在 Householder 矩阵 \mathbf{H} ，使得 $\mathbf{H}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$ 。

[证明] 当 $\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$ 时，选 \mathbf{u} 满足 $\mathbf{u}^T \mathbf{x} = 0$ ，则 $\mathbf{H}\mathbf{x} = (\mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T)\mathbf{x} = \mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$

当 $\mathbf{x} \neq |\mathbf{x}|\mathbf{z}$ 时，选 $\mathbf{u} = \frac{\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}}{|\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}|}$ ，有

$$\begin{aligned} |\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}|^2 &= (\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z})^T (\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}) = \mathbf{x}^T \mathbf{x} + |\mathbf{x}|^2 \mathbf{z}^T \mathbf{z} - |\mathbf{x}|(\mathbf{z}^T \mathbf{x} + \mathbf{x}^T \mathbf{z}) \\ &= 2(\mathbf{x}^T \mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}^T \mathbf{x}) = 2(\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z})^T \mathbf{x} \end{aligned}$$

$$\mathbf{H}\mathbf{x} = \left(\mathbf{I} - 2 \frac{\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}}{|\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}|} \frac{\mathbf{x}^T - |\mathbf{x}|\mathbf{z}^T}{|\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}|} \right) \mathbf{x} = \mathbf{x} - (\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}) = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$$

定理 3. 初等旋转矩阵（Givens 矩阵）是两个初等反射矩阵的乘积。

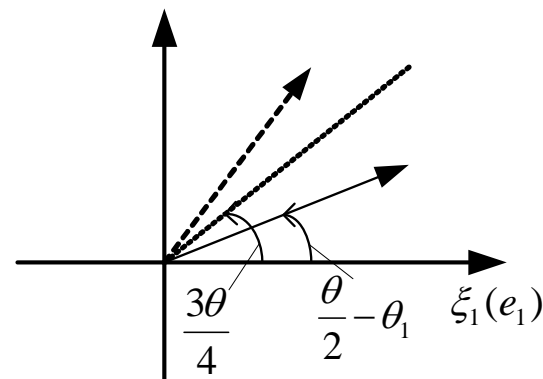
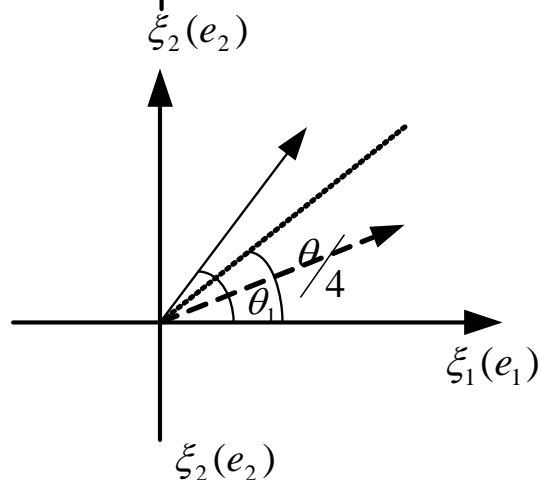
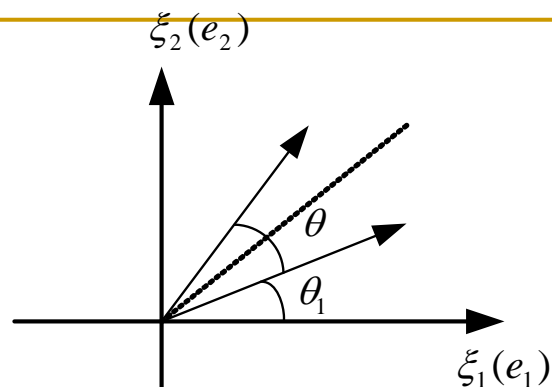
从表明上看,似乎一种反射变换即可代替旋转变换。实际上是不对的,因为这样的反射变换对应的对称轴沿 $(\theta_1 + \theta_2/2)$ 方向,与 θ_1 有关。

实际上,旋转变换可由这样两次反射变换的作用来代替。

首先,关于沿 $(\theta/4)$ 对称轴作反射变换,则原向量沿 θ_1 方向转至 $(-\theta_1 + \theta/2)$ 。

其次,关于沿 $(3\theta/4)$ 对称轴作反射变换,

则向量反射至 $\left(\frac{\theta}{2} - \theta_1\right) + 2\left(\frac{\theta}{4} + \theta_1\right) = \theta_1 + \theta$ 。



☆ 旋转变换可用两个反射变换的连续作用来代替，即 $T_{ij} = H_v H_u$ 。但是反射变换却不可能用多个旋转变换的连续作用来代替。这是因为 $\det(T_{ij}) \equiv 1, \det(H) \equiv -1$ 。由两个 -1 的乘积可得 1 ，但多个 1 的乘积只能是 1 ，不是一 1 。

三、QR分解

1. 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 **QR** 分解。

2. 定理 4：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。

[证明]: 设 \mathbf{A} 记为 $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \cdots \ \mathbf{a}_n]$, \mathbf{A} 非奇异 $\rightarrow \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ 线性无关。

采用 **Gram-schmidt** 正交化方法将它们正交化, 可得

$$\left\{ \begin{array}{ll} \mathbf{b}_1 = \mathbf{a}_1 & \mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{b}_1}{|\mathbf{b}_1|} \\ \mathbf{b}_2 = \mathbf{a}_2 - k_{21}\mathbf{b}_1 & \mathbf{q}_2 = \frac{\mathbf{b}_2}{|\mathbf{b}_2|} \\ \mathbf{b}_3 = \mathbf{a}_3 - k_{31}\mathbf{b}_1 - k_{32}\mathbf{b}_2 & \vdots \rightarrow (\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) = \delta_{ij} \\ \vdots & \\ \mathbf{b}_n = \mathbf{a}_n - k_{n1}\mathbf{b}_1 - k_{n2}\mathbf{b}_2 - \cdots - k_{nn-1}\mathbf{b}_{n-1} & \mathbf{q}_n = \frac{\mathbf{b}_n}{|\mathbf{b}_n|} \end{array} \right.$$

$$k_{ij} = \frac{(\mathbf{a}_i, \mathbf{a}_j)}{(\mathbf{b}_j, \mathbf{b}_j)} \leftarrow (\mathbf{a}_i, \mathbf{b}_j) = 0$$

$$\begin{aligned}
 [a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_n] &= [b_1 \quad b_2 \quad \cdots \quad b_n] \begin{bmatrix} 1 & k_{21} & \cdots & k_{n1} \\ & 1 & \cdots & k_{n2} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{bmatrix} \\
 &= [b_1 \quad b_2 \quad \cdots \quad b_n] C \\
 &= [q_1 \quad q_2 \quad \cdots \quad q_n] \begin{bmatrix} |b_1| & & & \\ & |b_2| & & \\ & & \ddots & \\ & & & |b_n| \end{bmatrix} C = QR
 \end{aligned}$$

Q 是正交（酉）矩阵

R 是实（复）上三角矩阵

唯一性：采用反证法。设存在两个 **QR** 分解， $A = QR = Q_1 R_1$ ，则

$$Q = Q_1 R_1 R^{-1} = Q_1 D \quad \rightarrow D \text{ 为上三角矩阵}$$

而 $I = Q^H Q = (Q_1 D)^H (Q_1 D) = D^H D \rightarrow D$ 为酉（正交）矩阵

故，**D** 只能为对角阵。且 **D** 是对角元素绝对值（模）全为 1 的对角阵。

定理 5: 设 A 是 $m \times n$ 的实（复）矩阵，且其 n 个列线性无关则 A 具有分解 $A=QR$ 。其中 Q 是 $m \times n$ 阶实（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。除了相差一个对角元素的绝对值（模）全为 1 的对角阵因子外，上述分解唯一。

3. 求 QR 分解的方法

方法 1: 采用 Givens 方法

1° 对于非奇异矩阵 A ，由 $\det A \neq 0$ 知 A 的第 1 列 $b^{(1)} = (a_{11} \ a_{21} \ \cdots \ a_{n1})^T \neq 0$ ，存在有限个 Givens 矩阵的乘积 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

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

2° 对 $A^{(1)}$ ，由 $\det A^{(1)} \neq 0$ 知 $A^{(1)}$ 的第 1 列 $b^{(2)} = (a_{22}^{(1)} \ a_{32}^{(1)} \ \cdots \ a_{n2}^{(1)})^T \neq 0$ ，存在有限个 **Givens** 矩阵的乘积 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

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

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 **Givens** 矩阵 T_{n-1} ，使得：

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

最后，令

$$T = \begin{bmatrix} I_{n-2} & 0 \\ 0 & T_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{n-3} & 0 \\ 0 & T_{n-2} \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} I_2 & 0 \\ 0 & T_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T_2 \end{bmatrix} T_1, \text{ 则有}$$

$$T\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(1)} & \mathbf{a}_{12}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(1)} \\ & \mathbf{a}_{22}^{(2)} & \cdots & \mathbf{a}_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \mathbf{a}_{nn}^{n-1} \end{bmatrix} = \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{A} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{R} = \mathbf{Q}\mathbf{R}$$

其中, \mathbf{R} 为上三角矩阵, $\mathbf{Q} = \mathbf{T}^{-1}$ 为正交矩阵

方法 2: 采用 Householder 变换

1° 由 $\det A \neq 0$ 知 \mathbf{A} 的第 1 列 $\mathbf{b}^{(1)} = (a_{11} \ a_{21} \ \cdots \ a_{n1})^T \neq \mathbf{0}$, 存在 Householder 矩阵 H_1 , 使得: $H_1\mathbf{b}^{(1)} = |\mathbf{b}^{(1)}| \mathbf{e}_1$ ($\mathbf{e}_1 \in R^n$), 令 $\mathbf{a}_{11}^{(1)} = |\mathbf{b}^{(1)}|$, 则有

$$H_1\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(1)} & \mathbf{a}_{12}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(1)} \\ \mathbf{0} & & & \\ \vdots & & \mathbf{A}^{(1)} & \\ \mathbf{0} & & & \end{bmatrix}$$

2° 由 $\det A^{(1)} \neq 0$ 知 $A^{(1)}$ 的第 1 列 $b^{(2)} = (a_{22}^{(1)} \ a_{32}^{(1)} \ \cdots \ a_{n2}^{(1)})^T \neq 0$ ，存在 Householder 矩阵 H_2 ，使得： $H_2 b^{(2)} = |b^{(2)}| e_1 \quad (e_1 \in R^{n-1})$
 令 $a_{22}^{(2)} = |b^{(2)}|$ ，则有

$$H_2 A^{(1)} = \begin{bmatrix} a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \mathbf{0} & & & \\ \vdots & & A^{(2)} & \\ \mathbf{0} & & & \end{bmatrix}$$

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 Householder 矩阵 H_{n-1} ，使得：

$$H_{n-1} A^{(n-2)} = \begin{bmatrix} a_{n-1,n-1}^{(n-1)} & a_{n-1,n}^{(n-1)} \\ \mathbf{0} & a_{n,n}^{(n-1)} \end{bmatrix}$$

最后，令

$$S = \begin{bmatrix} I_{n-2} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & H_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{n-3} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & H_{n-2} \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} I_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & H_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & H_2 \end{bmatrix} H_1,$$

$H_{l+1} = I_{n-l} - 2uu^T (u \in R^{n-l}, u^T u = 1)$, 则

$$\begin{bmatrix} I_l & 0 \\ 0 & H_{l+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_l & 0 \\ 0 & I_{n-l} \end{bmatrix} - 2 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & uu^T \end{bmatrix} = I_n - 2 \begin{bmatrix} 0 \\ u \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0^T & u^T \end{bmatrix} = I_n - 2vv^T$$

$$SA = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(1)} & \mathbf{a}_{12}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(1)} \\ & \mathbf{a}_{22}^{(2)} & \cdots & \mathbf{a}_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \mathbf{a}_{nn}^{n-1} \end{bmatrix} = \mathbf{R}, \quad S^{-1} = \mathbf{Q} \text{ 为正交矩阵}$$

方法 3: Gram-schmidt 正交归一化方法

$A = [\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n]$, 各列向量线性无关可进行正交化

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{\|\mathbf{a}_1\|} \quad \mathbf{y}_1 = \mathbf{a}_1$$

$$\mathbf{q}_2 = \frac{\mathbf{a}_2 + \mathbf{k}_{21}\mathbf{q}_1}{\|\mathbf{a}_2 + \mathbf{k}_{21}\mathbf{q}_1\|}, \mathbf{k}_{21} = -\langle \mathbf{a}_2, \mathbf{q}_1 \rangle \quad \mathbf{y}_2 = \mathbf{a}_2 + \mathbf{k}_{21}\mathbf{q}_1$$

\vdots

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1 + \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{1j} \mathbf{q}_j}{\left| \mathbf{a}_1 + \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{1j} \mathbf{q}_j \right|}, \mathbf{k}_{1j} = -\langle \mathbf{a}_1, \mathbf{q}_j \rangle$$

$$\mathbf{y}_1 = \mathbf{a}_1 + \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{1j} \mathbf{q}_j$$

$$\mathbf{q}_i^H \mathbf{q}_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases} \rightarrow \mathbf{Q} = [\mathbf{q}_1 \quad \mathbf{q}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{q}_n], \text{ 满足 } \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}$$

进行改写:

$$\mathbf{a}_1 = \mathbf{q}_1 |\mathbf{y}_1|$$

$$\mathbf{a}_2 = \mathbf{q}_2 |\mathbf{y}_2| - \mathbf{k}_{21} \mathbf{q}_1$$

\vdots

$$\mathbf{a}_l = \mathbf{q}_l |\mathbf{y}_l| - \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{lj} \mathbf{q}_j$$

$$[\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n] = [\mathbf{q}_1 \quad \mathbf{q}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{q}_n] \begin{bmatrix} |\mathbf{y}_1| & -\mathbf{k}_{21} & -\mathbf{k}_{31} & \cdots & -\mathbf{k}_{n1} \\ & |\mathbf{y}_2| & -\mathbf{k}_{32} & \cdots & -\mathbf{k}_{n2} \\ & & |\mathbf{y}_3| & \cdots & \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & |\mathbf{y}_n| \end{bmatrix}$$

$$= \mathbf{QR}$$

作业: p219-220, 1、7、8