第十一讲 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

$$T_{ij} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & c & & s & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & & 1 & & & \\ & & & \ddots & & & \\ & & & & 1 & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 1 \end{bmatrix} \leftarrow (i < j)$$

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)。

说明: (1) 实数 $c^2 + s^2 = 1$, 故存在 θ , 使 $c = \cos(\theta)$, $s = \sin(\theta)$.

(2) $y = T_{ii}x$ 中 T_{ii} 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)。

(3) 以上实 Givens 矩阵也可推广称为复初等旋转矩阵。

其中 c 与 s 仍为满足 $c^2 + s^2 = 1$ 的实数, $\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4$ 为实角度。

显然,
$$\det(U_{ik}) = c^2 e^{j(\theta_1 + \theta_4)} + s^2 e^{j(\theta_2 + \theta_3)}$$

 当 $\theta_1 + \theta_4 = \theta_2 + \theta_3$ 时, $\det(U_{ik}) = e^{j(\theta_1 + \theta_4)}$
 当 $\theta_1 + \theta_4 = \theta_2 + \theta_3 = 2n\pi$ 时, $\det(U_{ik}) = 1$

2. 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

$$\det \begin{bmatrix} T_{ij}(c,s) \end{bmatrix} = 1$$
(2) 设 $x = \begin{bmatrix} \xi_1 & \xi_2 & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T$, $y = T_{ij}x = \begin{bmatrix} \eta_1 & \eta_2 & \cdots & \eta_n \end{bmatrix}^T$, 则有

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

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

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

定理 1. 设 $x = \begin{bmatrix} \xi_1 & \xi_2 & \cdots & \xi_n \end{bmatrix}^T \neq 0$,则存在有限个 Givens 矩阵的乘积 T,使得 $Tx = |x|e_1$

说明: (1) $|x| = \sqrt{\|x\|_2^2} = \sqrt{x^T x}$ (x 为实数时), $|x| = \sqrt{x^H x}$ (x 为复数时)。

$$(2) e_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}^T$$

[证明]: $\xi_1 \neq 0$ 的情形

(1) 构造
$$T_{12}(c,s)$$
: $c = \frac{\xi_1}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}, s = \frac{\xi_2}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}$

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

(2) 对 $T_{12}x$ 再考虑

(3)
$$T_{13}(c,s): c = \frac{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2}}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}}, s = \frac{\xi_3}{\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \xi_3^2}}$$

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

(4) 依此类推,构造

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

$$(k=2,3,\dots,n)$$

$$T_{1k} \left\langle T_{1k-1} \left\{ T_{1k-2} \left[\cdots T_{13} \left(T_{12} x \right) \right] \right\} \right\rangle$$

$$= \left[\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \cdots + \xi_k^2} \quad 0 \quad 0 \quad \cdots \quad 0 \quad \xi_{k+1} \quad \cdots \quad \xi_n \right]^T$$

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

$$Tx = \left[\sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2 + \dots + \xi_n^2} \quad 0 \quad 0 \quad \dots \quad 0 \right]^T = |x|e_1$$

 $\xi_1 = 0$ 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 $x \in R^n$ 及任何单位列向量z(|z|=1),均存在着有限个 Givens 矩阵的乘积 T,使Tx = |x|z。

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

$$T^{(1)} = T_{1n}^{(1)} T_{1n-1}^{(1)} \cdots T_{13}^{(1)} T_{12}^{(1)}, \quad \text{if } T^{(1)} x = |x| e_1$$

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

$$T^{(2)} = T_{1n}^{(2)} T_{1n-1}^{(2)} \cdots T_{13}^{(2)} T_{12}^{(2)}, \quad \text{if } T^{(2)} z = |z| e_1 = e_1$$

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

即,

$$\Rightarrow \left(T_{1n}^{(2)}T_{1n-1}^{(2)}\cdots T_{12}^{(2)}\right)^{-1}\left(T_{1n}^{(1)}T_{1n-1}^{(1)}\cdots T_{12}^{(1)}\right)x = |x|z$$

其中

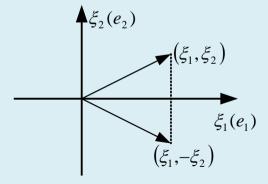
$$\left(T_{1n}^{(2)}T_{1n-1}^{(2)}\cdots T_{12}^{(2)}\right)^{-1} \left(T_{1n}^{(1)}T_{1n-1}^{(1)}\cdots T_{12}^{(1)}\right)$$

$$= \left(T_{12}^{(2)}\right)^{-1} \left(T_{13}^{(2)}\right)^{-1} \cdots \left(T_{1n}^{(2)}\right)^{-1} T_{1n}^{(1)}T_{1n-1}^{(1)}\cdots T_{12}^{(1)}$$

$$= \left(T_{12}^{(2)}\right)^{T} \left(T_{13}^{(2)}\right)^{T} \cdots \left(T_{1n}^{(2)}\right)^{T} T_{1n}^{(1)}T_{1n-1}^{(1)}\cdots T_{12}^{(1)}$$

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 $x = \begin{bmatrix} \xi_1 & \xi_2 \end{bmatrix}^T$ 关于 e_1 轴作镜像变换,则得到

$$y = \begin{bmatrix} \xi_1 \\ -\xi_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{bmatrix} = (I - 2e_2 e_2^T) x = Hx$$

- 一般地,可将其推广
- 1. 定义: 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 矩阵所确定的线性变换(y = Hx)称为 Householder 变换
- 2. 性质

(1)
$$H^T = H$$
 (实对称), (2) $H^{-1} = H^T$ (正交), (3) $H^2 = I$ (对合),

$$(4)H^{-1} = H$$
 (自逆), (5) det $H = -1$

为证明第5条,可利用如下引理。

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

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

$$\det\begin{bmatrix} I_n & B \\ -A & I_m \end{bmatrix} = \det\begin{bmatrix} I_n & B \\ 0 & I_m + AB \end{bmatrix} = \det(I_m + AB) = \det\begin{bmatrix} I_n + BA & B \\ 0 & I_m \end{bmatrix}$$
$$= \det(I_n + BA)$$

故,
$$\det(H) = \det[I + (-2uu^T)] = 1 + u^T(-2u) = 1 - 2 = -1$$

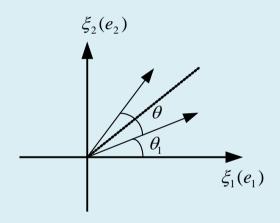
定理 2. 对于任何非零列向量 $x \in R^n$ 及任何单位列向量 $z \in R^n$,存在 Householder 矩阵 H,使得Hx = |x|z。

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

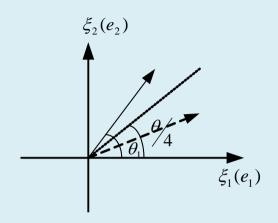
$$|x - |x|z|^{2} = (x - |x|z)^{T} (x - |x|z) = x^{T}x + |x|^{2} z^{T}z - |x|(z^{T}x + x^{T}z)$$
$$= 2(x^{T}x - |x|z^{T}x) = 2(x - |x|z)^{T} x$$

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

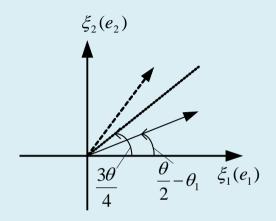
定理 3. 初等旋转矩阵(Givens 矩阵)是两个初等反射矩阵的乘积。证明参见 p_{202} ,较容易。我们这里主要是给出一种几何解释。



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 $(\theta_1 + \theta/2)$ 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

$$\left(\frac{\theta}{2} - \theta_1\right) + 2\left(\frac{\theta}{4} + \theta_1\right) = \theta_1 + \theta.$$

正是原向量沿 θ 方向转 θ 的结果。

• 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 $\det(T_{ij}) \equiv 1, \det(H) \equiv -1$ 。由两个一1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:设A为<mark>列满秩</mark>矩阵,则A存在QR分解。
 - 两种情况:(1)非奇异方阵
 - (2) m*n 阶矩阵

3. 求 QR 分解的方法

[方法一]采用 Givens 方法

将n阶非奇异矩阵A写为

$$A = \begin{bmatrix} b^{(1)^T} \\ * \end{bmatrix}^T$$
 或者[$b^{(1)}$ *],则存在有限个 Givens 矩阵的乘积 T_1 ,使得

$$T_{1}b^{(1)} = |b^{(1)}|e_{1} \to T_{1}A = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & & & \\ \vdots & & A^{(1)} & \\ 0 & & & \end{bmatrix}$$

$$A^{(1)}$$
 写成 $A^{(1)} = \begin{bmatrix} b^{(2)^T} \\ * \end{bmatrix}^T$ →存在 T_2 ,使得 $\mathbb{R}[b^{(2)} \quad *]$ $T_2A^{(1)} = \begin{bmatrix} a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ 0 & & & \\ \vdots & & & A^{(2)} \\ 0 & & & \end{bmatrix}$

$$A^{(n-2)} = \begin{bmatrix} b^{(n-1)^T} \\ * \end{bmatrix}^T \to 存在T_{n-1}, \ 使得$$

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

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

$$TA = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{n-1}^{n-1} \end{bmatrix} = R \to A = T^{-1}R = QR$$

其中,R 为上三角矩阵, $Q=T^{-1}$ 为正交矩阵 [方法二]采用 Householde 方法

$$A = \begin{bmatrix} b^{(1)} & * \end{bmatrix}$$
,存在 H_1 ,使得

$$H_{1}b^{(1)} = |b^{(1)}|e_{1} \to H_{1}A = \begin{bmatrix} |b^{(1)}| & * \\ \hline 0 & \\ \vdots & A^{(1)} \\ 0 & \end{bmatrix}$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} b^{(2)} & * \end{bmatrix}$$
,存在 H_2 ,使得

$$H_2 A^{(1)} = \begin{bmatrix} \left| b^{(2)} \right| & * \\ 0 & \\ \vdots & A^{(2)} \\ 0 & \end{bmatrix}$$

• • •

经过 n-1 次变换,得

$$A^{(n-2)} = \begin{bmatrix} b^{(n-1)} & * \end{bmatrix}$$
, $\hat{f} \in H_{n-1}$

$$\begin{bmatrix} I_{n-2} & 0 \\ 0 & H_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{n-3} & 0 \\ 0 & H_{n-2} \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} I_{2} & 0 \\ 0 & H_{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & H_{2} \end{bmatrix} H_{1}A$$

$$= \begin{bmatrix} b^{(1)} & & & \\ & b^{(2)} & & \\ & & \ddots & \\ & & b^{(n-1)} \end{bmatrix} = R$$

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

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

则

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

$$SA = egin{bmatrix} b^{(1)} & * & * \ & b^{(2)} & & \ & \ddots & & \ & & b^{(n-1)} \end{bmatrix} = R, \ S^{-1} = Q$$
为正交矩阵

以上两种方法中的前一种方法可推广到复矩阵的情况。

3. Gram-schmidt 正交归一化方法

$$A = [a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n]$$
,各列向量线性无关可进行正交化

$$\begin{aligned} q_1 &= \frac{a_1}{|a_1|} & \Leftrightarrow y_1 = a_1 \\ q_2 &= \frac{a_2 + k_{21}q_1}{|a_2 + k_{21}q_1|}, k_{21} = -\langle a_2, q_1 \rangle & \Leftrightarrow y_2 = a_2 + k_{21}q_1 \\ \vdots & \vdots \end{aligned}$$

$$q_{l} = \frac{a_{l} + \sum_{j=1}^{l-1} k_{lj} q_{j}}{\left| a_{l} + \sum_{j=1}^{l-1} k_{lj} q_{j} \right|}, k_{lj} = -\left\langle a_{l}, q_{j} \right\rangle \qquad \Leftrightarrow y_{l} = a_{l} + \sum_{j=1}^{l-1} k_{lj} q_{j}$$

$$q_i^H q_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = i \end{cases} \rightarrow Q = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}, \quad \text{if } \mathbb{E} Q^T Q = I$$

改写:

$$a_1 = q_1 |y_1|$$
 $a_2 = q_2 |y_2| - k_{21}q_1$
:

$$a_{l} = q_{l} |y_{l}| - \sum_{j=1}^{l-1} k_{lj} q_{j}$$

$$[a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_n] = [q_1 \quad q_2 \quad \cdots \quad q_n] \begin{bmatrix} |y_1| & -k_{21} & -k_{31} & \cdots & -k_{n1} \\ & |y_2| & -k_{32} & \cdots & -k_{n2} \\ & & |y_3| & \cdots & \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & |y_n| \end{bmatrix}$$

$$= QR$$

作业: p219-220, 1、7、8