

# homework 20241103

陈皓阳 23307130004@m.fudan.edu.cn

## 第一题

1.  $X^T A X = H$ . 考虑  $Ax = xH$ , 即  $[Ax, Ax^2, \dots, Ax^n] = [x, Ax, \dots, A^{n-1}x] H$   
 希望它是 upper Hessenberg 阵, 记  $H = [H_1, H_2, \dots, H_n]$   

$$\begin{cases} Ax = [x, Ax, \dots, A^{n-1}x] H_1 \\ Ax^2 = [x, Ax, \dots, A^{n-1}x] H_2 \\ \vdots \\ A^{n-1}x = [x, Ax, \dots, A^{n-1}x] H_{n-1} \end{cases} \rightarrow \begin{cases} H_1 = e_1 \\ H_2 = e_2 \\ \vdots \\ H_{n-1} = e_{n-1} \end{cases} \text{ 故 } H = \left[ \begin{array}{c|c} 1 & \\ & \ddots \\ & & 1 \\ & & & H_n \end{array} \right] \text{ 得证.}$$

## 第二题

2. 显然用 Householder 变换依次对  $r_1, r_2, r_3, \dots$  进行消元, 以五阶为例

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} \begin{matrix} \text{由于 } H \text{ 是奇异的, 消元至} \\ \text{某步时必有 } r_i^{(k)} \text{ 与 } r_{i+1}^{(k)} \\ \text{线性相关.} \end{matrix}$$

为了保证 QR 分解中  $R$  是上三角阵, 需右乘交换阵  $P = [e_1, e_2, e_3, \dots, e_i, e_n, e_{i+1}, \dots, e_n]$   
 使得后续的行向主"移动"一格. 最终  $R$  最后一行为零.

于是  $P Q_1 Q_2 \dots Q_k H = R$ ,  $H = (Q_1 \dots Q_k)^T R$ ,  $\hat{H} = R (Q_1 \dots Q_k)^T$ .

由于  $R$  最后一行全为零,  $\hat{H}$  最后一行也全为零, 又  $\hat{H}$  是 upper Hessenberg 阵

故一"0"好记值在右下角显示.

### 第三题

#### (1) naive QR 算法

该算法对于这个特定的矩阵不收敛，这是因为

矩阵  $A$  自身是单位正交矩阵，其 QR 分解为  $A = AI$

一次迭代后  $\hat{A} = IA = A$ ，说明 QR 算法对该特定矩阵没有起到任何作用

#### (2) Francis 双位移 QR 算法

代码文件 [fransic.py](#)

结果显示，迭代一次后，副对角线的 1 变为 -1，其余元素不变；再迭代一次后，副对角线的 -1 变为 1，其余元素不变

说明 Francis 双位移 QR 算法对该特定矩阵没有起到任何作用

这可能是因为该特定矩阵的特征值都在单位圆上，其模长相等，不存在模最大特征值，因此 QR 迭代并无动力进行

### 第四题

代码文件 [hessenberg\\_reduction.py](#)

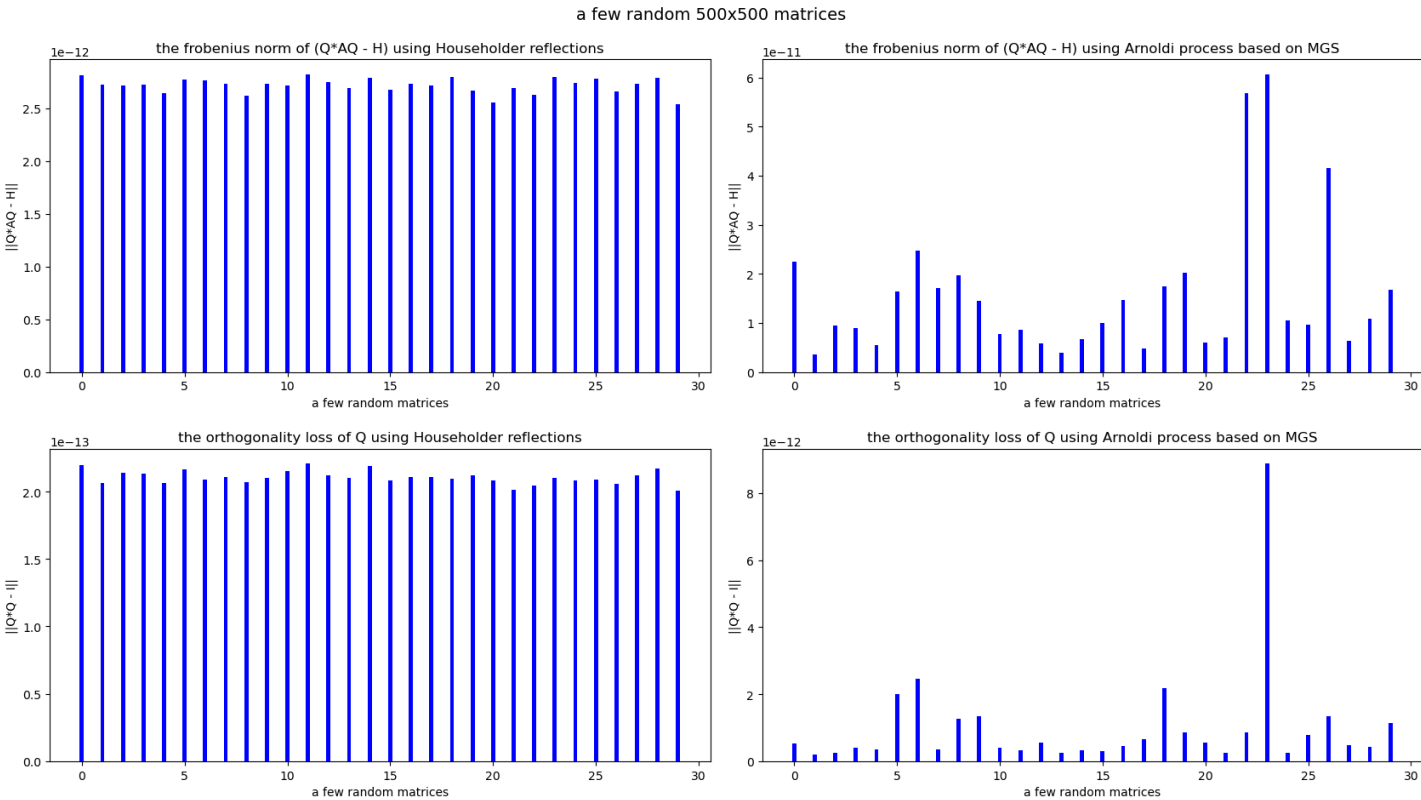
$$\text{取 } Q = \begin{bmatrix} \cos\theta & \sin\theta \\ -\sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & c \\ 0 & b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b & c \\ a & a \end{bmatrix}$$

$$\text{即 } \begin{bmatrix} a\cos^2\theta + b\sin^2\theta + c\sin\theta\cos\theta & -a\sin\theta\cos\theta + b\sin\theta\cos\theta + c\cos^2\theta \\ -a\sin\theta\cos\theta + b\sin\theta\cos\theta - c\sin^2\theta & a\sin^2\theta + b\cos^2\theta - c\sin\theta\cos\theta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b & c \\ a & a \end{bmatrix}$$

$$\text{有 } (b-a)\cos\theta = c\sin\theta, \tan\theta = \frac{b-a}{c}, \text{ 从而取 } \cos\theta = \frac{c}{\sqrt{(b-a)^2 + c^2}}, \sin\theta = \frac{b-a}{\sqrt{(b-a)^2 + c^2}}$$

$$\text{取 } Q = \begin{bmatrix} c & a-b \\ b-a & c \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{\sqrt{(b-a)^2 + c^2}} \text{ 使得 } Q^T \begin{bmatrix} a & c \\ 0 & b \end{bmatrix} Q = \begin{bmatrix} b & c \\ a & a \end{bmatrix}$$

第五题



选取了 30 个利用 `np.random.rand()` 随机生成的 500 维方阵测试两种算法，如图所示，利用 *Householder* 变换的精确度和正交性损失好于基于 *MGS* 的 *Arnoldi* 过程；同时，前者误差的方差小于后者