

homework 20241119

陈皓阳 23307130004@m.fudan.edu.cn

第一题

1. 对 $A[i+1:n, i]$ 向量作 Householder 变换前, 先确定反射矩阵 $R_{i+1} = I - e_{i+1}e_{i+1}^T + e_{i+1}e_{i+1}^T - 2e_{i+1}e_{i+1}^T$, 对应 $A[i+1:n, i]$ ($A[i+1:n, i]$ 的首元素), 之后再作 Householder 变换, 使得 $A[i+1:n, i]$ 除首元素以外所有分量为零, 且首元素变为 $\|A[i+1:n, i]\|_2$ 为实数.

例如: $\begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{R_2} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{H_2} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \end{bmatrix} \rightarrow \dots \rightarrow \begin{matrix} \text{上 Hessenberg 阵} \\ \text{主对角线及副对角线成为实数} \end{matrix}$

故已有 $A = QHQ^*$ 又 $A = A^*$, 有 $H = H^*$. 说明 H 是实对称阵.

第二题

2. 由 B 正定, $\exists L \in \mathbb{R}^{m \times m}$ 为下三角阵, $B = LL^T$.

考虑 $AB = ALL^T$, $L^T(ALL^T)L = L^TAL$, $(L^TAL)^T = L^TA^TL = L^TAL$ 是实对称阵.

故 $L^TAL = Q\Lambda Q^T$, $Q^TQ = I$, 可相似对角化, 又 $AB \sim L^TAL$, 故 AB 可对角化.

具体而言 $AB = ALL^T = L^TQ\Lambda Q^TL$ 取 $C^T = Q^TL$, $C = L^TQ$, 有 $AB = C\Lambda C^T$.

算法设计: ① 计算 B 的 Cholesky 分解: $B = LL^T$

② 计算 L^TAL 的特征向量 Q 及特征值 Λ , 可用对称 QR 方法或 Jacobi 方法.

③ AB 的特征向量是矩阵 L^TQ 的列向量, 特征值存储在 Λ 中.

第三题

代码文件 [T3.py](#)

```
2-norm of A: 3.8499224307259965

* scaling-and-squaring algorithm (combined with truncated Taylor series)
relative difference between my e^A and expm()'s e^A: 8.73181258441313e-06

* scaling-and-squaring algorithm (combined with Padé approximants)
relative difference between my e^A and expm()'s e^A: 4.381609123223604e-06
```

对于范数较小的 5×5 矩阵来说，测试直接使用截断泰勒展开，矩阵的范数数量级和相对误差（相对 `scipy.linalg.expm()`）的数量级对有以下结果： $(10^0, 10^{-1})$, $(10^{-1}, 10^{-3})$, $(10^{-2}, 10^{-6})$, $(10^{-3}, 10^{-9})$ ，于是考虑在 *scaling and squaring* 过程中选取特殊的缩放因子 j ，使得 $\|A\|_2/2^j \leq 10^{-2}$ ，使得缩小范数后的 $\exp(A')$ 相对误差在 10^{-6} 左右；输出显示在 *squaring* 后相对误差也在 10^{-6} 左右

经过测试，帕德逼近在矩阵范数不小于 10^{-5} 左右的相对误差好于截断泰勒展开

进一步调整缩放，使得矩阵的范数在 10^{-5} 左右时，最后的误差达到 10^{-11} ，如果进一步缩小矩阵范数的数量级，可能在 *squaring* 阶段带来更大的误差

第四题

4. A, E 都是 Hermitite 阵且 $AE = EA$, 故 A, E 可同时对角化.

$$A = U \Lambda U^*, E = U \Gamma U^*, \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \Gamma = \text{diag}(\gamma_1, \dots, \gamma_n).$$

$$\|e^{A+E} - e^A\|_2 = \|e^{\Lambda+\Gamma} - e^{\Lambda}\|_2 \quad (\text{矩阵函数 } f(U^*AU) = U^*f(A)U \text{ 的不变性}).$$

$$e^{\Lambda+\Gamma} - e^{\Lambda} = \text{diag}(e^{\lambda_1+\gamma_1} - e^{\lambda_1}, \dots, e^{\lambda_n+\gamma_n} - e^{\lambda_n})$$

$$\|e^{\Lambda+\Gamma} - e^{\Lambda}\|_2 = \max_i (e^{\lambda_i+\gamma_i} - e^{\lambda_i}) \leq \left(\max_i e^{\lambda_i}\right) \left(\max_i e^{\gamma_i} - 1\right).$$

$$\stackrel{\textcircled{1}}{=} \|e^{\Lambda}\|_2 (\|e^{\Gamma}\|_2 - 1)$$

$$= \|e^A\|_2 (\|e^E\|_2 - 1).$$

$$\stackrel{\textcircled{2}}{=} (e^{\max_i \lambda_i}) (e^{\max_i \gamma_i} - 1)$$

$$= e^{\|A\|_2} (e^{\|E\|_2} - 1).$$

估计的上界为 $\|e^A\|_2 (\|e^E\|_2 - 1)$.

$$\text{或 } e^{\|A\|_2} (e^{\|E\|_2} - 1).$$

第五题

代码文件 [T5.py](#)

