



北京航空航天大学  
BEIHANG UNIVERSITY

# 数值分析

主讲教师：贺慧霞

北京航空航天大学数学科学学院



# 第三章 矩阵特征值与特征向量的算法

## ----3.3.3 QR方法

主要用来计算:

$\forall A \rightarrow$  拟上三角化  $\rightarrow$  (1) 上Hessenberg矩阵的全部特征值;  
(2) 对称三对角矩阵的全部特征值.



# 一、QR方法的一般形式

正交  
上三角

$$R_1 = Q_1^T A_1,$$

$\forall A_1 \in R^{n \times n}$ , 对  $A_1$  做QR分解, 即  $A_1 = Q_1 R_1$ ,  $\longrightarrow A_2 = R_1 Q_1 = Q_1^T A_1 Q_1$ ,

对  $A_2$  做QR分解, 得  $A_2 = Q_2 R_2$ ,  $\longrightarrow A_3 = R_2 Q_2 = Q_2^T A_2 Q_2, \dots$

由于  $A_{k+1} = R_k Q_k = Q_k^T A_k Q_k$ , 所以产生的矩阵序列  $\{A_k\}$  中的每一个矩阵都与  $A_1$  有相同的特征值。

只要  $A$  非奇异, 则QR算法就完全确定  $\{A_k\}$ 。

QR方法的关键是如何计算矩阵  $A$  的QR分解



**定理(基本QR方法):** 设 $A = A_1 \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 构造QR算法:

$$\begin{cases} A_k = Q_k R_k & \text{其中 } Q_k^T Q_k = I, R_k \text{ 为上三角阵;} \\ A_{k+1} = R_k Q_k & (k = 1, 2, \dots) \end{cases}$$

记 $\tilde{Q}_k = Q_1 Q_2 \cdots Q_k, \tilde{R}_k = R_k \cdots R_2 R_1$ , 则有

(1)  $A_{k+1}$  相似于  $A_k$ , 即  $A_{k+1} = Q_k^T A_k Q_k$ ;

(2)  $A_{k+1} = (Q_1 Q_2 \cdots Q_k)^T A_k (Q_1 Q_2 \cdots Q_k) = \tilde{Q}_k^T A_k \tilde{Q}_k$ ;

(3)  $A_k$  的QR分解式为  $A_k = \tilde{Q}_k \tilde{R}_k$ .



**定理(QR方法的收敛性):** 设  $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,

(1) 如果  $A$  的特征值满足:  $\|\lambda_1\| > \|\lambda_2\| > \cdots > \|\lambda_n\| > 0$ ;

(2)  $A$  有标准型  $A = XDX^{-1}$ , 其中  $D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n)$ , 且设  $X^{-1}$  有三角分解  $X^{-1} = LU$  ( $L$  为单位下三角阵,  $U$  为上三角阵), 则由 QR 算法得到的  $\{A_k\}$  本质上收敛于上三角矩阵, 即

$$A_k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} R = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & * \\ & \lambda_2 & \cdots & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

若记  $A_k = (a_{ij}^{(k)})$ , 则有

(1)  $\lim_{k \rightarrow \infty} a_{ii}^{(k)} = \lambda_i$ ;

(2) 当  $i > j$  时,  $\lim_{k \rightarrow \infty} a_{ij}^{(k)} = 0$ ,

当  $i < j$  时,  $a_{ij}^{(k)}$  极限不一定存在.

**推论:** 如果  $A$  对称, 则  $\{A_k\}$  收敛于对角阵  $D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n)$ .



为了减少计算量，一般先利用 Householder 矩阵对矩阵  $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$  作相似变换，把  $A$  化为拟上三角矩阵  $A^{(n-1)}$ ，然后用 QR 方法计算  $A^{(n-1)}$  的全部特征值，而  $A^{(n-1)}$  的特征值就是  $A$  的特征值。

## QR 方法步骤：

### 第一步

$A \xrightarrow{\text{用 Householder 阵作正交相似变换}} \text{上 Hessenberg 阵 } B =$

拟上  $\Delta$  阵

$$\begin{bmatrix} * & \dots & \dots & \dots & \dots & * \\ * & \ddots & & & & \vdots \\ & \ddots & * & & & \vdots \\ & & * & * & & \vdots \\ & & & \ddots & & \vdots \\ & & & & * & * \end{bmatrix}$$

### 第二步

$U_{pq}(\theta)$

$\{B_k\}$

$B \xrightarrow{\text{用平面旋转矩阵构造迭代序列.}} \left\{ \begin{array}{l} B_k = Q_k R_k \\ B_{k+1} = R_k Q_k \end{array} \right. \rightarrow$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \dots & * \\ & \lambda_2 & & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n^{sh} \end{bmatrix}$$



# 平面旋转矩阵

$$U(p, q, \varphi) = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & \cos \varphi & & & & \\ & & & \ddots & & & \\ & & & & 1 & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & \sin \varphi & & & & \cos \varphi \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & 1 \end{bmatrix} \begin{matrix} (p) \\ \\ \\ (q) \\ \\ \\ \end{matrix}$$

$$u_{pp} = u_{qq} = \cos \varphi \quad u_{ii} = 1, i \neq p, q$$

$$u_{pq} = -\sin \varphi \quad u_{qp} = \sin \varphi$$

$$u_{ij} = 0, i \neq j, i, j \neq p, q$$



## 旋转矩阵 $U_{pq}$ 的计算方法

$$\tan 2\varphi = \frac{2a_{pq}}{a_{pp} - a_{qq}},$$

(1) 当  $a_{pp} = a_{qq}$  时,  $\tan 2\varphi = \infty$ ,  $\varphi = \frac{\pi}{4} \text{sgn}(a_{pq})$ .

(2) 当  $a_{pp} \neq a_{qq}$  时,  $\tan 2\varphi = \frac{2a_{pq}}{a_{pp} - a_{qq}} = \frac{2 \tan \varphi}{1 - \tan^2 \varphi} = \frac{1}{c}$ ,

$$\tan^2 \varphi + 2c \tan \varphi - 1 = 0,$$

$$\tan \varphi = \frac{-2c \pm \sqrt{4c^2 + 4}}{2} = -c \pm \sqrt{c^2 + 1} = \frac{1}{c \pm \sqrt{c^2 + 1}},$$

$$\text{故可取 } \tan \varphi = \frac{\text{sgn}(c)}{|c| + \sqrt{c^2 + 1}} = t,$$

$$\cos \varphi = \frac{1}{\sqrt{1 + \tan^2 \varphi}} = \frac{1}{\sqrt{1 + t^2}}, \sin \varphi = t \cdot \cos \varphi = \frac{t}{\sqrt{1 + t^2}},$$

限定  $|\varphi| \leq \frac{\pi}{4}$ ,

$|\tan \varphi| \leq 1$ ,





上**Hessenberg**矩阵(拟上三角矩阵),

$$H = \begin{pmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} & \cdots & h_{1,n-2} & h_{1,n-1} & h_{1,n} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} & \cdots & h_{2,n-2} & h_{2,n-1} & h_{2,n} \\ 0 & h_{32} & h_{33} & \cdots & h_{3,n-2} & h_{3,n-1} & h_{3,n} \\ 0 & 0 & h_{43} & \cdots & h_{4,n-2} & h_{4,n-1} & h_{4,n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & h_{n-1,n-2} & h_{n-1,n-1} & h_{n-1,n} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & h_{n,n-1} & h_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} h_{11} & h_{12} & C_{1,n-2} \\ h_{21} & h_{22} & D_{1,n-2} \\ 0 & S_{n-2,1} & B_{n-1,n-1} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} H_1 & H_2 \\ H_3 & B \end{pmatrix}$$

选取  $U_{12} = U(1,2,\theta) = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & I_{n-2} \end{pmatrix}$ , 使得  $h_{21}$  变为 0.



$$U_{12}H = \begin{pmatrix} CS & 0 \\ 0 & I_{n-2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} H_1 & H_2 \\ H_3 & B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} CSH_1 & CSH_2 \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

$$CSH_1 = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} h_{11} & h_{12} \\ h_{21} & h_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * & * \\ h_{11} \sin \theta + h_{21} \cos \theta & * \end{pmatrix}$$

$$h_{11} \sin \theta + h_{21} \cos \theta = 0, \quad \tan \theta = -\frac{h_{21}}{h_{11}},$$

$$\cos \theta = \frac{h_{11}}{\sqrt{h_{11}^2 + h_{21}^2}},$$

$$\sin \theta = -\frac{h_{21}}{h_{11}} \frac{h_{11}}{\sqrt{h_{11}^2 + h_{21}^2}} = -\frac{h_{21}}{\sqrt{h_{11}^2 + h_{21}^2}},$$

$$\cos \varphi = \frac{1}{\sqrt{1 + \tan^2 \varphi}} = \frac{1}{\sqrt{1 + t^2}}, \quad \sin \varphi = t \cdot \cos \varphi = \frac{t}{\sqrt{1 + t^2}},$$



【例】试用QR方法求A的全部特征值

$$A = \begin{bmatrix} 5 & -3 & 2 \\ 6 & -4 & 4 \\ 4 & -4 & 5 \end{bmatrix}$$

W列向量(单位)  
 $H = I - 2ww^T$   
 $= ({}^1w_1)$   
 $S = \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \\ 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{H} HS \parallel (1, 0, 0)^T$

【解】首先将A化为上Hessenberg矩阵

取  $y_1 = (6, 4)^T$ , 则  $\|y_1\|_2 = \sqrt{52}$ ,  $c_1 = -\text{sign}(a_{21}) \|y_1\|_2 = -\sqrt{52}$ ,

$u_1 = y_1 - c_1 e_1 = (6 + \sqrt{52}, 4)^T$ ,  $h_1 = \frac{1}{2} \|u_1\|_2^2 = 52 + 6\sqrt{52}$ ,

$W_1 = I - h_1^{-1} u_1 u_1^T = \begin{pmatrix} -0.832050 & -0.554700 \\ -0.554700 & 0.832050 \end{pmatrix}$ .

$H_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.832050 & -0.554700 \\ 0 & -0.554700 & 0.832050 \end{pmatrix}$



$$A_2 = H_1 A H_1 = \begin{bmatrix} 5 & 1.386750 & 3.328200 \\ -7.211102 & -1.230768 & -8.153840 \\ 0 & -0.153846 & 2.230767 \end{bmatrix}$$

对  $A_{2 \times 3}$  拟上三角化  
 $n=3-2$  个 Hessen  
Householder

$A_2$ 是与 $A$ 相似的上Hessenberg矩阵，对 $A_2$ 进行QR分解.

$$\text{记 } B_1 = A_2, r_1 = \sqrt{(b_{11})^2 + (b_{21})^2} = 8.774964$$

$$U(p, q, \theta) = U_{pq}$$

$$\cos \theta_1 = \frac{b_{11}}{r_1} = 0.56980, \sin \theta_1 = -\frac{b_{21}}{r_1} = 0.821781,$$

$$\underbrace{U(1,2)}_{b_{21}=0} \text{ 与}$$

$$U_{12} = \begin{pmatrix} \cos \theta_1 & -\sin \theta_1 & 0 \\ \sin \theta_1 & \cos \theta_1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.569803 & -0.821781 & 0 \\ 0.821781 & 0.569803 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



$$U_{12}B_1 = \begin{bmatrix} 8.774964 & 1.801596 & 8.597089 \\ 0 & 0.438310 & -1.911030 \\ 0 & -0.153846 & 2.230767 \end{bmatrix}$$

$$r_2 = \sqrt{(b_{22})^2 + (b_{23})^2} = 0.464526$$

$$\cos \theta_2 = \frac{b_{22}}{r_2} = 0.943564, \sin \theta_2 = -\frac{b_{32}}{r_2} = 0.331189,$$

$$U_{23} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \theta_2 & -\sin \theta_2 \\ 0 & \sin \theta_2 & \cos \theta_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.943564 & -0.331189 \\ 0 & 0.331189 & 0.943564 \end{pmatrix}$$



$$U_{23}U_{12}B_1 = \begin{bmatrix} 8.774964 & 1.801596 & 8.597089 \\ 0 & 0.464526 & -2.541982 \\ 0 & 0 & 1.471593 \end{bmatrix} = R_1$$

$$Q_1 = U_{12}^T U_{23}^T = \begin{bmatrix} 0.569803 & 0.775403 & 0.272165 \\ -0.821781 & 0.537643 & 0.188712 \\ 0 & -0.331189 & 0.943564 \end{bmatrix}$$

第一次迭代得  $B_2 = R_1 Q_1 = \begin{bmatrix} 3.519482 & 4.925491 & 10.840117 \\ -0.381739 & 1.091627 & -2.310653 \\ 0 & -0.487495 & 1.388883 \end{bmatrix}$

*B<sub>2</sub> 与 B<sub>1</sub> 较相似*

*迭代*

*迭代*

*收敛*



重复上述过程,迭代11次得

$$A \rightarrow H \quad U_{k+1,k} U_{k-2,k-1} \cdots U_{11} H$$

$$B_{12} = \begin{bmatrix} 2.992032 & -1.0003853 & 12.013392 \\ -0.007496 & 2.004695 & 1.941971 \\ 0 & -0.000325 & 0.999895 \end{bmatrix} = \underline{H_1}$$

$$\lambda_1 \approx 2.992032, \lambda_2 \approx 2.004695, \lambda_3 \approx 0.999895 \quad \text{精确值 } 3, 2, 1.$$

随着 $n$ 的增加, $H_n$ 将收敛到矩阵精确特征值组成的上三角阵.





北京航空航天大学  
BEIHANG UNIVERSITY

# 数值分析

主讲教师：贺慧霞

北京航空航天大学数学科学学院





# 第三章 矩阵特征值与特征向量的算法

## ----3.3.3 带位移的QR方法



## QR算法收敛性的进一步结果:

设  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 且  $A$  有完备的特征向量集合, 如果  $A$  的等模特征值中只有实重特征值或多重共轭复特征值, 则由QR算法产生的  $\{A_k\}$  本质收敛于分块上三角矩阵(对角块为一阶和二阶子块), 且对角块中每一个  $2 \times 2$  子块给出  $A$  的一对共轭复特征值, 每一个一阶对角子块给出  $A$  的实特征值, 即

$$A_k \rightarrow \begin{pmatrix} \lambda_1 & \dots & * & * & \dots & * \\ & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & & \lambda_m & * & \dots & * \\ & & & B_1 & \dots & * \\ & & & & \ddots & \vdots \\ & & & & & B_l \end{pmatrix}.$$

其中  $m+2l=n$ ,  $B_i$  为  $2 \times 2$  子块, 它给出  $A$  一对共轭复特征值.



关于 QR 方法的收敛性有这样的结论:如果矩阵  $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$  的等模特征值中只有实特征值或复共轭特征值,则由 QR 方法(3.22)产生的矩阵序列  $\{A_k\}$  本质上收敛于分块上三角矩阵(对角块以上的元素可能不收敛),其对角块均为一阶和二阶子块,并且对角块中每一个一阶子块给出  $A$  的实特征值,每一个二阶子块给出  $A$  的一对复共轭特征值。特别是,当  $A$  为实对称矩阵时,QR 方法(3.22)产生的矩阵序列  $\{A_k\}$  收敛于对角矩阵  $D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ ,  $\lambda_i$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ) 就是矩阵  $A$  的全部特征值。

为了减少计算量,一般先利用 Householder 矩阵对矩阵  $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$  作相似变换,把  $A$  化为拟上三角矩阵  $A^{(n-1)}$ ,然后用 QR 方法计算  $A^{(n-1)}$  的全部特征值,而  $A^{(n-1)}$  的特征值就是  $A$  的特征值。



### 三、QR方法的加速1—带原点位移的QR 方法

定理中的 $\lim_{k \rightarrow \infty} a_{nn}^{(k)} = \lambda_n$ 的速度取决于比值 $r_n = \left| \frac{\lambda_n}{\lambda_{n-1}} \right|$ , 当 $r_n$ 很小时, 收敛速度较快,

如果 $s$ 是 $\lambda_n$ 的一个估计, 且对 $A - sI$ 运用QR算法, 则可以加快收敛速度.

$\forall A_1 \in R^{n \times n}$ , 对 $A_1 - s_1 I$ 做QR分解, 即 $A_1 - s_1 I = \underline{Q_1} \underline{R_1}$ ,  $Q_1^T (A_1 - s_1 I) = Q_1^T Q_1 R_1 = R_1$

$$\longrightarrow A_2 = \underline{R_1} \underline{Q_1} + s_1 I = \underline{Q_1^T} (A_1 - s_1 I) \underline{Q_1} + s_1 I = \underline{Q_1^T} A_1 \underline{Q_1},$$

显然 $A_2$ 与 $A_1$ 正交相似, 所以 $A_1, A_2$ 有相同的特征值.

对 $A_2 - s_2 I$ 做QR分解, 即 $A_2 - s_2 I = Q_2 R_2$ ,

$$\longrightarrow A_3 = R_2 Q_2 + s_2 I = Q_2^T A_2 Q_2, \dots$$



对 $A_k - s_k I$ 做QR分解, 即 $A_k - s_k I = Q_k R_k$ ,  $A_{k+1} = R_k Q_k + s_k I = Q_k^T A_k Q_k$

即: 
$$\begin{cases} A_k - s_k I = Q_k R_k & \text{对 } A_k - s_k I \text{ 做QR分解} \\ A_{k+1} = R_k Q_k + s_k I & (k=1, 2, \dots) \end{cases}$$

该矩阵序列有如下性质:

- (1)  $A_{k+1}$ 相似于 $A_k$ ,
- (2) 如 $A_k$ 为拟上三角, 则 $A_{k+1}$ 也为拟上三角矩阵,
- (3) 如取位移 $s_k$ 为 $a_{nn}^{(k)}$ , 则 $A_k$ 最后一行非对角元二阶收敛于零 (特别对于对称矩阵, 能达到三阶收敛), 其余次对角元收敛于零的速度会慢一些。



## 带原点位移的QR方法:

- (1) 利用Householder矩阵, 将矩阵  $A$  相似于拟上三角矩阵 (尤其, 对于对称矩阵可以化为三对角矩阵)
- (2) 利用带原点位移的QR方法构造矩阵序列  $A_k$
- (3) 对矩阵  $A_k$  取加速因子  $a_{nn}^{(k)}$  进行加速
- (4) 判断矩阵  $A_k$  的最后一行非对角元素 (由于是拟上三角矩阵, 只有一个元素  $a_{nn-1}^{(k)}$ ) 是否小于要求的精度
- (5) 如已经小于精度, 停止计算, 并划掉矩阵的最后一行和最后一列, 产生一个子矩阵, 对子矩阵重复进行上面的加速计算。

$(n-1) \times (n-1)$

$\lambda_{n-1}, \lambda_{n-2}, \dots, \lambda_1$



【例】用带位移的QR方法计算矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}$  的全部特征值。

【解】 (1) 记  $A_1 = A$ , 取  $s_k = a_{nn}^{(k)}$  做平移因子来计算  $A$  的所有特征值。

$$s_1 = 3,$$

$$U_{23}U_{12}(A_1 - s_1I) = R_1 = \begin{pmatrix} \underline{2.828427124} & -4.242604686 & 0.707106781 \\ 0 & 1.732050806 & -0.577350268 \\ 0 & 0 & 0.408248245 \end{pmatrix}$$

In[82]:= `M = {{-2, 2, 0}, {2, -4, 1}, {0, 1, 0}}; {q, r} = QRDecomposition[M]`

Out[82]= `{{{-1/Sqrt[2], 1/Sqrt[2], 0}, {-1/Sqrt[3], -1/Sqrt[3], 1/Sqrt[3]}, {1/Sqrt[6], 1/Sqrt[6], Sqrt[2/3]}}, {{2 Sqrt[2], -3 Sqrt[2], 1/Sqrt[2]}, {0, Sqrt[3], -1/Sqrt[3]}, {0, 0, 1/Sqrt[6]}}}`



$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow[\lambda_1=3]{QR \text{ 分解求特征值}} \text{找 } U_{23} U_{12} (A - 3I) = R \text{ (上 } \Delta \text{ 阵)}$$

$$U_{12} B = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 & 2 & 0 \\ 2 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2\sqrt{2} & -3\sqrt{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \boxed{\sqrt{2}} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \boxed{1} & 0 \end{pmatrix} \triangleq C, \quad \text{取 } \theta_2 \text{ st } c_{32}=0$$

$$\sin \theta_2 = \frac{-c_{32}}{\sqrt{c_{22}^2 + c_{32}^2}} = \frac{-1}{\sqrt{2}} \quad \cos \theta_2 = \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{2}} = \frac{\sqrt{6}}{3}$$

$$U_{23} U_{12} B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\sqrt{6}}{3} & \frac{\sqrt{3}}{3} \\ 0 & -\frac{\sqrt{3}}{3} & \frac{\sqrt{6}}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2\sqrt{2} & -3\sqrt{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \sqrt{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2\sqrt{2} & -3\sqrt{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \sqrt{3} & -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ 0 & 0 & \frac{\sqrt{6}}{6} \end{pmatrix} = R_1$$

$$A_2 = R_1 U_{12}^T U_{23}^T + 3I$$

$$A_1 \xrightarrow{\text{迭代一次}} A_2$$

拟上  $\Delta$  阵

$$B = \begin{pmatrix} -2 & 2 & 0 \\ 2 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$U_{12} = \begin{pmatrix} \cos \theta_1 & -\sin \theta_1 & 0 \\ \sin \theta_1 & \cos \theta_1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$U_{23} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \theta_2 & -\sin \theta_2 \\ 0 & \sin \theta_2 & \cos \theta_2 \end{pmatrix}$$

$\theta_1, \theta_2$  怎么取?

取  $\theta_1$  st  ~~$b_{12}$~~   $b_{21}=0$

$$\cos \theta_1 = \frac{b_{11}}{\sqrt{b_{11}^2 + b_{21}^2}} = -\frac{\sqrt{2}}{2}$$

$$\sin \theta_1 = -\frac{b_{21}}{\sqrt{b_{11}^2 + b_{21}^2}} = -\frac{\sqrt{2}}{2}$$





$$A_2 = RU_{12}^T U_{23}^T + 3I = \begin{pmatrix} -2.0 & 1.22474487 & 0 \\ 1.22474487 & 1.66666667 & 0.23570226 \\ 0 & 0.23570226 & 3.33333333 \end{pmatrix}.$$

$$s_2 = 3.3333333,$$

$$U_{23}^{(\theta_2)} U_{12}^{(\theta_1)} (A_2 - s_2 I) = R = \begin{pmatrix} 5.472151717 & -1.5666989 & 0.052753495 \\ 0 & 1.370688834 & -0.266301 \\ 0 & 0 & 0.039502921 \end{pmatrix}$$

Handwritten red annotations:  $B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & 0 \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ 0 & b_{23} & b_{33} \end{pmatrix}$  with an arrow pointing to  $\theta_1$ . The expression  $U_{23}^{(\theta_2)} U_{12}^{(\theta_1)}$  is underlined with a red wavy line.

```
In[91]:= M = {{-5.33333333, 1.224744872, 0}, {1.224744872, -1.66666666667, 0.23570226}, {0, 0.23570226, 0}};
{q, r} = QRDecomposition[M]
```

```
Out[91]= {{{-0.974632, 0.223814, 0.}, {-0.22048, -0.960114, 0.171959}, {0.0384869, 0.167597, 0.985104}},
{{5.47215, -1.5667, 0.0527535}, {0., 1.37069, -0.226301}, {0., 0., 0.0395029}}}
```



$$A_3 = RU_{12}^T U_{23}^T + s_2 I = \begin{pmatrix} -2.350649345 & 0.306779526 & 0 \\ 0.306779526 & 1.978401822 & 0.006792831 \\ 0 & 0.006792831 & 3.372247822 \end{pmatrix}.$$

$$s_3 = 3.372247822,$$

$$U_{23} U_{12} (A_3 - s_3 I) = R = \begin{pmatrix} 5.731113823 & -0.380950572 & 0.000363611 \\ 0 & 1.375442892 & -0.000330107 \\ 0 & 0 & 0.000033499 \end{pmatrix}$$

```
In[92]:= M = {{-5.722897167, 0.306779562, 0}, {0.306779562, -5.038914489, 0.006792831}, {0, 0.006792831, 0}};
{q, r} = QRDecomposition[M]
```

```
Out[92]= {{{-0.998566, 0.0535288, 0.}, {-0.0535287, -0.998565, 0.00135443}, {0.0000725009, 0.00135249, 0.999999}},
{{5.73111, -0.576067, 0.000363612}, {0., 5.01527, -0.00678309}, {0., 0., 9.18722×10-6}}}
```



$$A_4 = RU_{12}^T U_{23}^T + s_3 I = \begin{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} -2.371041162 & 0.073625778 \\ 0.073625778 & 1.998760145 \end{pmatrix}}_{\tilde{A}_4} & \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} 0 & 0 \end{pmatrix} & 3.37228132 \end{pmatrix}.$$

故  $A$  有一个特征值  $\lambda_1 = \underline{3.37228132}$ .

对  $A_4$  的一个子矩阵  $\tilde{A}_4 = \begin{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} -2.371041162 & 0.078625773 \\ 0.078625773 & 1.998760145 \end{pmatrix}}_{\rightarrow \theta} \end{pmatrix}$

继续进行变换, 取  $s_4 = 1.998760145$ , 得

$$U_{12}^{(0)}(\tilde{A}_4 - s_4 I) = R = \begin{pmatrix} 4.370421512 & -0.073615329 \\ 0 & -0.001240327 \end{pmatrix}$$



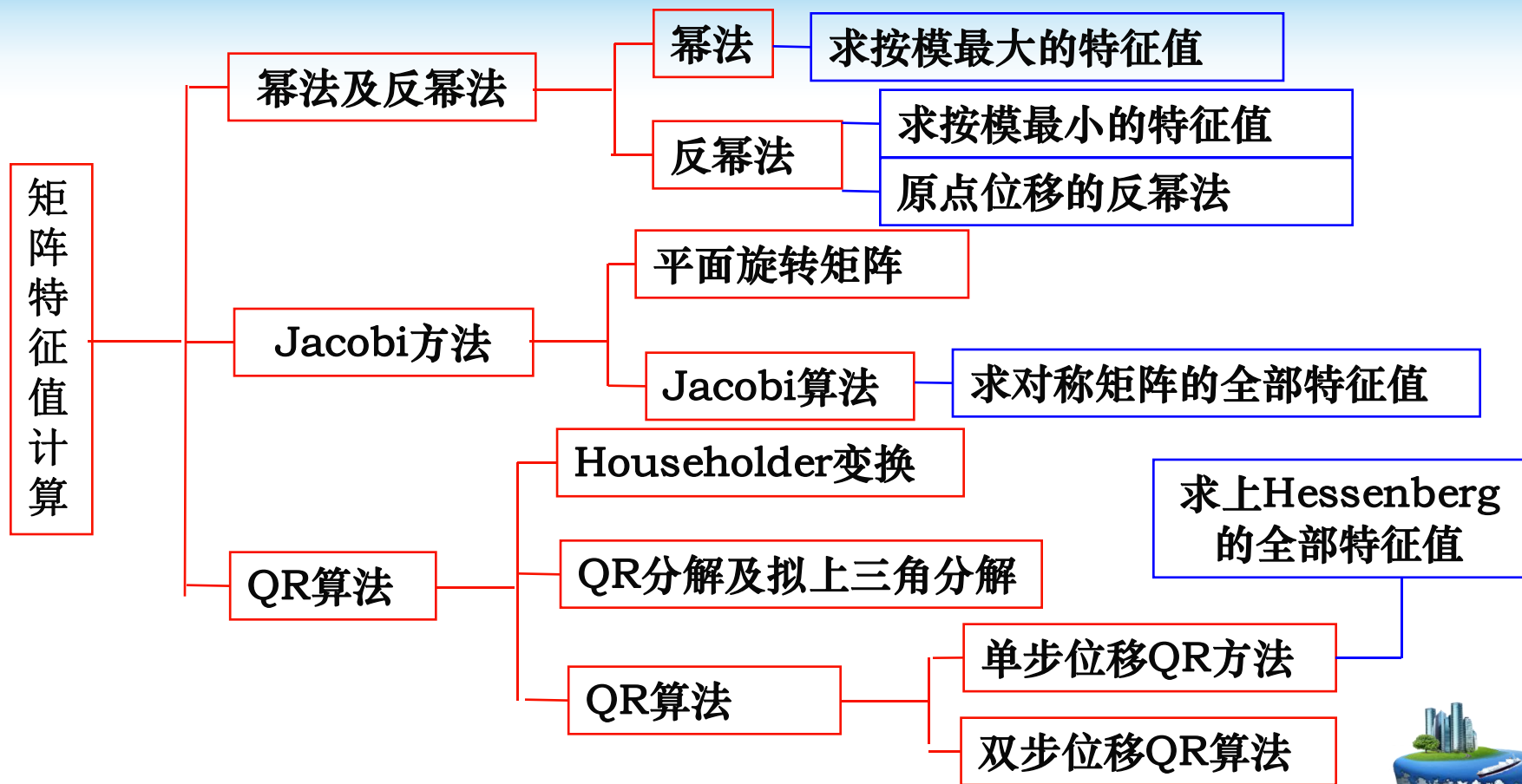
$$U_{12}(\tilde{A}_4 - s_4 I) = R = \begin{pmatrix} 4.370421512 & -0.073615329 \\ 0 & -0.001240327 \end{pmatrix}$$

$$\tilde{A} = RU_{12}^T + s_4 I = \begin{pmatrix} -2.372281308 & -0.000020895 \\ -0.000020895 & 1.998760145 \end{pmatrix}$$

因此 $A$ 的另外两个特征值为 $-2.372281308, 1.998760145$ .

在实数中选择位移 $s_k = h_{nn}^{(k)}$ ,不能逼近一个复特征值.





# 作业

Page 66:

10, 12

