

3. 由 $\|x\|_2 = \|Hx\|_2$, 得:

$$1^2 + 4^2 + 6^2 + 3^2 + 4^2 = 1^2 + \alpha^2 + 4^2 + 6^2$$

$$\Rightarrow \alpha = 5$$

$$y = Hx = (1 \ 5 \ 4 \ 6 \ 0 \ 0)^T$$

$$v = x - y = (0 \ -5 \ 0 \ 0 \ 3 \ 4)^T$$

$$w = \frac{v}{\|v\|_2} = \frac{1}{\sqrt{50}} (0 \ -5 \ 0 \ 0 \ 3 \ 4)^T$$

$$H = I - ww^T \text{ 即为所求变换.}$$

4.
$$\begin{cases} 5\cos\theta + 12\sin\theta = \alpha \\ -5\sin\theta + 12\cos\theta = \alpha \end{cases}$$

$$\Rightarrow 7\cos\theta - 17\sin\theta = 0$$

$$\Rightarrow \cos\theta = \frac{17}{\sqrt{17^2+7^2}} = \frac{17}{13\sqrt{2}}, \sin\theta = \frac{7}{13\sqrt{2}}, \alpha = \frac{169}{\sqrt{17^2+7^2}} = \frac{13}{\sqrt{2}}$$

6. 1) 首先考虑求 $c = \cos\theta$, $s = \sin\theta$, 使:

$$\begin{pmatrix} c & s \\ -s & c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a \\ \sqrt{r^2 - a^2} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } r^2 = x_1^2 + x_2^2, 0 < a \leq r$$

$$[c, s] = \text{givens}(x_1, x_2, a)$$

$$b = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 - a^2}$$

$$T = \sqrt{(bx_1 - ax_2)^2 + (bx_2 + ax_1)^2}$$

$$c = \frac{bx_2 + ax_1}{T}$$

$$s = \frac{ax_2 - bx_1}{T}$$

2) 考虑当 $x = e_i$ 时, 求正交阵 Q , 使 $Qx = y$

用 1) 中算法依次变换使 $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ x_2^{(1)} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_2^{(1)} \\ x_3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} y_2 \\ x_3^{(1)} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} x_{n-1}^{(i)} \\ x_n \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} y_{n-1} \\ y_n \end{pmatrix}$

由正交变换的 2-范数不变性, 最后一步一定满足 $x_{n-1}^{(i)2} + x_n^2 = y_{n-1}^2 + y_n^2$, 故定义.

算法表述如下:

$$Q = \text{find } Q \text{ of } e_i(y)$$

$$\text{for } i = 1 : n-1$$

$$[c, s] = \text{givens}(x_i, x_{i+1}, y_i)$$

$$Q = \begin{pmatrix} I_{i-1} & \begin{pmatrix} c & s \\ -s & c \end{pmatrix} & 0 \\ 0 & 0 & I_{n-i-1} \end{pmatrix} Q$$

$$\text{end for}$$

$$x_{i+1} = \sqrt{x_i^2 + x_{i+1}^2 - y_i^2}$$

这个过程总能保证 $x_i^2 + x_{i+1}^2 \geq y_i^2$.

3) 考虑任意的 x . 取 - householder 变换 H . 使 $Hx = e_1$.

再用 2) 中算法求 Q . 即:

$$\begin{aligned} [v, \beta] &= \text{householder}(x) \\ H &= I - \beta v v^T \\ Q &= \text{find } Q \text{ of } e_1(y) \\ Q &= QH \end{aligned}$$

7. 若 x 与 y 线性相关, 取 $H=I$

否则, 取 $w = \frac{x - \alpha y}{\|x - \alpha y\|_2}$, $H = I - 2ww^T$ 即为所求.

8. 取 $v_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ l_{m1} - \sigma_1 \\ \vdots \\ l_{mn} \end{pmatrix}$, 其中 $\sigma_1^2 = l_{m1}^2 + \dots + l_{mn}^2$, $\beta_1 = 2/v_1^T v_1$

令 $H_1 = I - \beta_1 v_1 v_1^T$, 则:

$$L^{(1)} = H_1 L = \begin{pmatrix} l_{11}^{(1)} & & \\ \vdots & l_{22}^{(1)} & \\ & \vdots & \ddots \\ l_{m1}^{(1)} & l_{m2}^{(1)} & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

第 k 步, 令:

$$v_k = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ l_{(n-k+1)(n-k+1)}^{(k-1)} - \sigma_k \\ \vdots \\ 0 \\ l_{(n-k+1)n}^{(k-1)} \\ \vdots \\ l_{mn}^{(k-1)} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } \sigma_k^2 = l_{(n-k+1)(n-k+1)}^{(k-1)2} + \sum_{t=n-k+1}^n l_{t,n}^{(k-1)2}, \beta_k = 2/v_k^T v_k.$$

令 $H_k = I - \beta_k v_k v_k^T$, 则:

$$L^{(k)} = H_k L^{(k-1)} = \begin{pmatrix} l_{11}^{(k)} & & \\ \vdots & l_{(n-k+1)(n-k+1)}^{(k)} & \\ & \vdots & \ddots \\ l_{m1}^{(k)} & l_{m2}^{(k)} & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

一直做到第 n 步, 得到 $L^{(n)} = \begin{pmatrix} L_1 \\ 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$, 其中 L_1 是下三角阵.

及 $L^{(n)} = H_n \dots H_1 L$

9. 由上题, 可求得 $Q = H_1 \cdots H_{m-1}$, 使得 $QL = \begin{pmatrix} L_1 \\ 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$, 记 $QP = \begin{pmatrix} Q_1 \\ Q_2 \end{pmatrix}_{m \times n}$

由正交变换的范数不变性:

$$\|L\bar{x} - Pb\|_2 = \min \quad (*)$$

$$\Leftrightarrow \|QL\bar{x} - QPb\|_2 = \min$$

$$\Leftrightarrow \left\| \begin{pmatrix} L_1 \bar{x} \\ 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} Q_1 b \\ Q_2 b \end{pmatrix} \right\|_2 = \min$$

$$\Leftrightarrow \|L_1 \bar{x} - Q_1 b\|_2^2 + \|Q_2 b\|_2^2 = \min$$

$$\Leftrightarrow L_1 \bar{x} - Q_1 b = 0$$

故可用如下步骤求解问题 (*):

- 用Ex8方法求得 Q , 使 $QL = \begin{pmatrix} L_1 \\ 0 \end{pmatrix}$
- 记 $QP = \begin{pmatrix} Q_1 \\ Q_2 \end{pmatrix}_{m \times n}$, 计算 $c = Q_1 b$
- 解下三角方程组 $L_1 \bar{x} = c$

现若有 $Ux = \bar{x}$, 则:

$$\|L\bar{x} - Pb\|_2 = \min$$

$$\Leftrightarrow \|LUX - Pb\|_2 = \min$$

$$\Leftrightarrow \|PAx - Pb\|_2 = \min$$

$$\Leftrightarrow \|Ax - b\|_2 = \min$$

11. 对于 $k=2, \dots, n$, 构造:

$$G_k = \begin{pmatrix} c & s & & \\ & \ddots & & \\ -s & & c & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}_k, \text{ 使 } \begin{pmatrix} c & s \\ -s & c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_k \\ \alpha_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ r \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } G_n \cdots G_2 A = A^{(1)} = \begin{pmatrix} \alpha_1^{(1)} & & & 0 \\ \beta_1^{(1)} & \ddots & & \\ \vdots & & \ddots & \\ \beta_n^{(1)} & 0 & \cdots & \alpha_n^{(1)} \end{pmatrix}$$

再构造

$$G_k^{(1)} = \begin{pmatrix} c & s & & \\ & \ddots & & \\ -s & & c & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}_k, \text{ 使 } \begin{pmatrix} c & s \\ -s & c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_k^{(1)} \\ \beta_k^{(1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} r \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } G_n^{(1)} \cdots G_2^{(1)} A^{(1)} = A^{(2)} = \begin{pmatrix} \alpha_1^{(2)} & \alpha_2^{(2)} & \cdots & \alpha_n^{(2)} \\ & \alpha_2^{(2)} & \cdots & \alpha_n^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \alpha_n^{(2)} \end{pmatrix}, \text{ 令 } Q^T = G_n^{(1)} \cdots G_2^{(1)} G_n \cdots G_2, \text{ 即得 } A = QR$$

数值代数第八次作业

黄文翀 3200100006 强基数学2001班

1 书面题

2 上机题

2.1 通用子程序简介

首先实现一个Householder变换，如下：

```
function [v,beta] = householder(x)
% 计算x的Householder变换
n = length(x);
v = zeros(n,1);
ita = norm(x,inf);
x = x/ita;
sigma = x(2:n) .* x(2:n);
v(2:n) = x(2:n);
if sigma==0
    beta = 0;
else
    alpha = sqrt(x(1)*x(1)+sigma);
    if x(1)<=0
        v(1) = x(1)-alpha;
    else
        v(1) = -sigma/(x(1)+alpha);
    end
    beta = 2*v(1)*v(1)/(sigma+v(1)*v(1));
    v = v/v(1);
end
end
```

借助Householder变换实现QR分解，如下：

```
function [Q,R] = getQR(A)
% 计算矩阵A的QR分解，其中A的行数不小于列数
m = size(A,1);
n = size(A,2);
Q = eye(m);
for j = 1:n
    if j<m
        [v,beta] = householder(A(j:m,j));
        H = eye(m-j+1)-beta*(v*v. ');
        A(j:m,j:n) = H * A(j:m,j:n);
        Q = Q * blkdiag(eye(j-1), H);
    end
end
```

```

end
end
R = A(1:n,1:n);
end

```

借助QR分解，求解最小二乘问题，程序如下：

```

function x = solveLSwithQR(A,b)
% 用QR分解求解最小二乘问题
m = size(A,1);
n = size(A,2);
[Q,R] = getQR(A);
c = Q(1:m,1:n) .* b;
x = solveUpperTriangularEquation(R,c);
end

```

2.2 上机习题3.1

2.2.1 方程一

$$\begin{pmatrix} 6 & 1 & & & & \\ 8 & 6 & 1 & & & \\ & 8 & 6 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & 8 & 6 & 1 \\ & & & & 8 & 6 & 1 \\ & & & & & 8 & 6 \end{pmatrix}_{n \times n} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_{n-2} \\ x_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 15 \\ 15 \\ \vdots \\ 15 \\ 15 \\ 14 \end{pmatrix}$$

使用QR方法求解的程序见 [ex_3_1_1.m](#)

第一章习题中 $n = 84$ ，但在尝试使用QR方法时，发现84阶时产生的误差已经严重溢出，至多只能求解到55阶，且误差远高于列主元法，略高于朴素LU分解法。当 $n = 55$ 时，各算法的误差为：

朴素LU分解	列主元法LU分解	QR分解
1.3522	7.0471e-15	4.0567

2.2.2 方程二

$$\begin{pmatrix} 10 & 1 & & & & \\ 1 & 10 & 1 & & & \\ & 1 & 10 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 & 10 & 1 \\ & & & & 1 & 10 & 1 \\ & & & & & 1 & 10 \end{pmatrix}_{100 \times 100} = b$$

其中b随机选取. 程序见 [ex_3_1_2.m](#). 以下是运行程序得到的各算法误差：

朴素LU分解	列主元法LU分解	Cholesky分解	改进Cholesky分解	QR分解
2.161e-15	0.157e-15	0	0	1.617e-15

QR分解的误差略小于朴素LU分解，大于其它算法.

2.2.3 方程三

$$Hx = b$$

其中 H 是40阶Hilbert矩阵， b_i 是 H 第 i 行所有元素之和. 程序见 `ex_3_1_3.m`. 以下是运行程序得到的各算法误差：

朴素LU分解	列主元法LU分解	Cholesky分解	改进Cholesky分解	QR分解
2539.3	605.13	467.73	677.10	8875.0

可以看出QR分解的误差最大.

2.3 上机习题3.2

求解程序见 `ex_3_2.m`，求得解为：

$$a = b = c = 1$$

这是精确解.

2.4 上机习题3.3

求解程序见 `ex_3_3.m`，求得解为：

[2.0775, 0.71894, 9.68, 0.1535, 13.68, 1.9868, -0.95819, -0.48407, -0.073646,
1.0187, 1.4435, 2.9027, 16.34]

残差为： $\|Ax - b\|_2 = 16.34$