

Lista 2 - Decomposição QR

1. Métodos de decomposição QR

Considere a matriz

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 4 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix},$$

Utilize cada um dos métodos a seguir para calcular a decomposição QR de A:

- Gram-Schmidt modificado.
- Reflexões de Householder.
- Rotações de Givens.

2. Complexidade computacional dos métodos de decomposição QR

Seja uma matriz $A_{n \times m}$, calcule a complexidade computacional de cada um dos algoritmos de decomposição QR a seguir.

- Método utilizando o processo de Gram-Schmidt modificado:

```
1 function [Q,R] = mgs(A)
2     [m,n] = size(A);
3     V = A;
4     Q = zeros(m,n);
5     R = zeros(n,n);
6     for i=1:n
7         R(i,i) = norm(V(:,i));
8         Q(:,i) = V(:,i)/R(i,i);
9         for j=i+1:n
10            R(i,j) = Q(:,i)'*V(:,j);
11            V(:,j) = V(:,j)- R(i,j)*Q(:,i);
12        end
13    end
14 end
```

- Método utilizando reflexões de Householder:

```
1 function [Q,R] = hqr(A)
2     [m,n] = size(A);
3     Q = eye(m);
4     R = A;
5     for k = 1:min(m-1,n)
6         v = R(k:end,k);
7         s = sign(v(1));
8         if s == 0
9             s = 1;
10        end
11        v(1) = v(1) - (-s * norm(v));
12        v = v / norm(v);
13        R(k:end,k:end) = R(k:end,k:end) - 2*v*(v'*R(k:end,k:end));
14        Q(:,k:end) = Q(:,k:end) - 2*(Q(:,k:end)*v)*v';
15    end
16 end
```

c) Método utilizando rotações de Givens:

```

1 function [Q,R] = simplegivens(A)
2     [m,n] = size(A);
3     Q = eye(m);
4     R = A;
5     for j = 1:n
6         for i = j+1:m
7             if R(i,j) ~= 0
8                 % Calcula os parametros da rotacao de Givens.
9                 r = sqrt(R(j,j)^2 + R(i,j)^2);
10                c = R(j,j)/r;
11                s = -R(i,j)/r;
12                % Aplica a rotacao em R (apenas linhas j e i).
13                r1 = c*R(j,:) - s*R(i,:);
14                r2 = s*R(j,:) + c*R(i,:);
15                R(j,:) = r1;
16                R(i,:) = r2;
17                % Aplica a rotacao em Q (apenas colunas j e i).
18                q1 = c*Q(:,j) - s*Q(:,i);
19                q2 = s*Q(:,j) + c*Q(:,i);
20                Q(:,j) = q1;
21                Q(:,i) = q2;
22            end
23        end
24    end
25 end

```

3. Comparação do erro dos métodos de decomposição QR [Matlab]

Para cada matriz abaixo, aplique os 3 métodos de decomposição QR da Questão 1, calcule o erro da decomposição e o erro de ortogonalidade de cada método, e faça uma comparação entre os valores obtidos.

a) Matriz densa aleatória (bem-condicionada):

$$A = \begin{bmatrix} 0.56 & -0.71 & 1.03 & 0.44 & 0.88 \\ 1.12 & 0.34 & -0.92 & 0.56 & 1.23 \\ -0.45 & 1.05 & 0.78 & -1.23 & 0.12 \\ 0.67 & -1.01 & 0.12 & 0.98 & -0.76 \\ 1.34 & 0.56 & -0.67 & 0.23 & 1.45 \end{bmatrix}$$

b) Matriz com colunas quase dependentes:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 + 10^{-8} & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 2 + 10^{-8} & 3 & 5 & 7 \\ 3 & 3 + 10^{-8} & 4 & 7 & 10 \\ 4 & 4 + 10^{-8} & 5 & 9 & 13 \\ 5 & 5 + 10^{-8} & 6 & 11 & 16 \end{bmatrix}$$

c) Matriz mal escalonada:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \cdot 10^{-8} & 1 \cdot 10^8 & 1 \cdot 10^{-4} & 1 \cdot 10^4 \\ 2 & 2 \cdot 10^{-8} & 2 \cdot 10^8 & 2 \cdot 10^{-4} & 2 \cdot 10^4 \\ 3 & 3 \cdot 10^{-8} & 3 \cdot 10^8 & 3 \cdot 10^{-4} & 3 \cdot 10^4 \\ 4 & 4 \cdot 10^{-8} & 4 \cdot 10^8 & 4 \cdot 10^{-4} & 4 \cdot 10^4 \\ 5 & 5 \cdot 10^{-8} & 5 \cdot 10^8 & 5 \cdot 10^{-4} & 5 \cdot 10^4 \end{bmatrix}$$

4. Solução de sistema linear

Resolva o sistema linear abaixo utilizando decomposição QR.

$$\begin{cases} x + 2y - z = 1, \\ 3x - y + 2z = 4, \\ 2x + y + z = 3. \end{cases}$$

5. Reflexão de Householder

Seja x um vetor $x = [x_1, \dots, x_n]^T$. No algoritmo de decomposição QR utilizando reflexões de Householder, a reflexão de x é definida como:

$$\bar{x} = \begin{cases} \|x\|_2 e_1, & \text{se } x_1 < 0 \\ -\|x\|_2 e_1, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Qual a justificativa da escolha desta definição específica para \bar{x} ?

6. Passos do método de Francis

Para o método de Francis, mostre que se uma matriz quadrada A é simétrica, então todas as matrizes A_k também serão simétricas. Em outras palavras, mostre que se A_{k-1} é simétrica, então A_k também será simétrica.

7. Cálculo de autovalores [Matlab]

Considere a matriz

$$A = \begin{bmatrix} 67 & -46 & -23 & -29 & 4 \\ -46 & 91 & -19 & 71 & 13 \\ -23 & -19 & 100 & 0 & -34 \\ -29 & 71 & 0 & 63 & 7 \\ 4 & 13 & -34 & 7 & 46 \end{bmatrix}.$$

- a) Utilize o método de Francis abaixo para calcular todos os autovalores e autovetores de A . Registre o tempo de execução para tolerância de 10^{-8} .

```

1 function [V,D] = francis(A,tol)
2     n = size(A,1);
3     V = eye(n);
4     erro = inf;
5     while erro>tol
6         [Q,R] = hqr(A);
7         A = R*Q;
8         V = V*Q;
9         erro = max(max(abs(tril(A,-1))));
10    end
11    D = diag(A);
12 end

```

- b) Utilize o método das potências inversas abaixo para calcular apenas os 2 menores autovalores (em módulo) de A , e os respectivos autovetores. Registre o tempo de execução para tolerância de 10^{-14} , e compare os resultados com o item anterior.

```

1 function [lambda,y] = potencia_inv(A,tol,y0)
2     erro = inf;
3     n = size(A,1);
4     if nargin==2
5         y0 = zeros(n,1);
6         y0(1) = 1;
7     end
8     [L,U] = lu(A);
9     while (erro>tol)
10        x = U\ (L\y0);
11        y = x/norm(x);
12        erro = abs(abs(y0'*y)-1);
13        y0 = y;
14    end
15    lambda = y'*A*y;
16 end

```

OBS.: Para reduzir a volatilidade na medição, meça o tempo total de 100 execuções para cada caso e utilize o tempo médio obtido.