Gram-Schmidt Modificado

Exemplo: Determinemos a matriz ortogonal Q de

$$A = \left[\begin{array}{ccc} 1 & 1 & 1 \\ \epsilon & 0 & 0 \\ 0 & \epsilon & 0 \end{array} \right]$$

para $0 < \varepsilon << 1$, usando o algoritmo GS.

Nota: considere $\epsilon = \text{Épsilon da máquina}$.

Resposta: Segundo o computador temos que

$$w_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ \epsilon \\ 0 \end{bmatrix}, \quad w_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -0.707107 \\ 0.707107 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad w_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Além disso,

$$w_1^{\,T}w_2 = -1.57009 \times 10^{\,-16} \approx 0, \quad w_1^{\,T}w_3 = -2.22045 \times 10^{\,-16} \approx 0 \quad \mathrm{e} \quad w_2^{\,T}w_3 = 0.707107$$

Portanto,

 w_1 , w_2 e w_3 não são ortonormais e não é possível construir a matriz Q.

- Infelizmente a ortogonalização de Gram-Schmidt tem propriedades numéricas muito fracas uma vez que os w_i perdem precisão no que diz respeito à ortogonalidade.
- Um rearranjo deste algoritmo nos dá uma maneira mais eficiente de calcular a ortogonalização de Gram-Schmidt conhecido na literatura como

Algoritmo de Gram-Schimdt Modificado.

Projetores

Definição: Um projetor é uma matriz quadrada P tal que

$$P = P^2$$

Exemplos:

$$I_n$$
, $\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $\begin{bmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$, $\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$

Exemplo: Sejam

$$P = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad u = \begin{bmatrix} -5 \\ 6 \end{bmatrix} \quad \mathbf{e} \quad v = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}$$

Então:

$$\operatorname{Ker}(P) = \left\{ \begin{bmatrix} 2\\1 \end{bmatrix} \alpha : \alpha \in \mathbb{R} \right\}, \quad \operatorname{Im}(P) = \left\{ \begin{bmatrix} 1\\0 \end{bmatrix} \beta : \beta \in \mathbb{R} \right\}$$

$$Pu = \begin{bmatrix} -17\\0 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad Pu - u = -6 \begin{bmatrix} 2\\1 \end{bmatrix}$$

$$Pv = \begin{bmatrix} -7\\0 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad Pv - v = -4 \begin{bmatrix} 2\\1 \end{bmatrix}$$

Propriedades:

• Todo projetor P projeta sobre Im(P) na direção do Ker(P):

$$Pv \in \operatorname{Im}(P)$$
 e $Pv - v \in \operatorname{Ker}(P)$

- Se $v \in \operatorname{Im}(P)$, então Pv = v;
- Projetores não necessariamente são ortogonais.

Projetores e Subespaços Complementares

- Se P é um projetor, então I-P é um projetor, denominado de projetor complementar de P;
- ▶ I P projeta sobre Ker(P) na direção do Im(P):

$$\operatorname{Im}(I-P) = \operatorname{Ker}(P)$$
 e $\operatorname{Ker}(I-P) = \operatorname{Im}(P)$;

Para qualquer projetor P

$$\operatorname{Ker}(I-P) \cap \operatorname{Ker}(P) = \{0\} \text{ e } \operatorname{Ker}(P) \cap \operatorname{Im}(P) = \{0\}$$

Teorema: Um projetor P separa \mathbb{C}^n em dois subespaços

$$\mathbb{C}^n = \operatorname{Ker}(P) \oplus \operatorname{Im}(P)$$

Projetores Ortogonais

Exemplo: Sejam

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u = \begin{bmatrix} -5 \\ 6 \\ 4 \end{bmatrix}$$

Então:

$$\operatorname{Ker}(P) = \left\{ \begin{bmatrix} 1\\0\\-1 \end{bmatrix} \alpha : \alpha \in \mathbb{R} \right\},$$

$$\operatorname{Im}(P) = \left\{ \begin{bmatrix} 1\\0\\1 \end{bmatrix} \beta_1 + \begin{bmatrix} 0\\1\\0 \end{bmatrix} \beta_2 : \beta_1, \beta_2 \in \mathbb{R} \right\}$$

$$Pu = -\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1\\0\\1 \end{bmatrix} + 6 \begin{bmatrix} 0\\1\\0 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad Pu - u = \frac{9}{2} \begin{bmatrix} 1\\0\\-1 \end{bmatrix}$$

$$\operatorname{Ker}(P) \perp \operatorname{Im}(P)$$
.

Teorema: P é um projetor ortogonal se, e somente se, $P^T = P$.

Construção de Projetor Ortogonal via Base Ortonormal

Seja Q uma matriz, de ordem $n\times m$ com colunas ortonormais $(m\leqslant n)$, então $P=QQ^T$ é uma projeção ortogonal.

Propriedades:

- O Complemento $\widetilde{P} = I QQ^T$ também é uma projeção ortogonal, e projeta sobre o espaço ortogonal $\operatorname{Im}(Q)$;
- Seja q a i—ésima coluna de Q, então:
 - q gera um projetor ortogonal de posto 1 e fornece a componente na direção de q:

$$P_q = qq^T$$

 $Q \setminus \{q\}$ gera um projetor ortogonal de posto m-1, e elimina a componente na direção de q:

$$P_{\perp q} = I - qq^T$$

Construção de Projetor Ortogonal via Base Arbitrária

Seja A uma matriz complexa, de ordem $n \times m$, com posto máximo e $v \in \mathbb{C}^m$.

Seja $y \in \text{Im}(A)$ a projeção ortogonal de v, isto é Pv = y. Então

$$\operatorname{Im}(A) \perp (y - v) \quad \Leftrightarrow \quad a_j^T(y - v) = 0, \quad \forall j$$

Seja $x \in \mathbb{C}^n$: y = Ax

$$a_j^T(Ax-v) = 0, \quad \forall j \quad \Leftrightarrow \quad A^T(Ax-v) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad A^TAx = A^Tv$$

Desde que $A^T A$ é invertível

$$x = (A^T A)^{-1} A^T v$$

Como

$$Pv = y = Ax = \underbrace{A(A^TA)^{-1}A^T}_{P}v$$

Portanto,

$$P = A(A^TA)^{-1}A^T$$
 é um projetor ortogonal.

No algoritmo de Gram-Schmidt temos que:

$$u_{k} = A(:,k) - \left(w_{1}^{T}A(:,k)w_{1} + w_{2}^{T}A(:,k)w_{2} + \dots + w_{k-1}^{T}A(:,k)w_{k-1}\right)$$

$$= A(:,k) - \left(w_{1}w_{1}^{T}A(:,k) + w_{2}w_{2}^{T}A(:,k) + \dots + w_{k-1}w_{k-1}^{T}A(:,k)\right)$$

$$= A(:,k) - \left[w_{1} \mid w_{2} \mid \dots \mid w_{k-1}\right] \begin{bmatrix} w_{1}^{T} \\ w_{2}^{T} \\ \vdots \\ w_{k-1}^{T} \end{bmatrix} A(:,k)$$

$$= \left(I - Q_{k-1}Q_{k-1}^{T}\right) A(:,k)$$

Ou seja,

$$\widetilde{P}_k = I - Q_{k-1} Q_{k-1}^T$$

é a projeção ortogonal sobre o complemento ortogonal de $\langle w_1, w_2, \ldots, w_k
angle$

Em outas palavras, os vetores ortogonais produzidos por Gram-Schmidt podem ser escritos em termos de projetores:

$$w_1 = \frac{\widetilde{P}_1 A(:,1)}{\|\widetilde{P}_1 A(:,1)\|}, \quad w_2 = \frac{\widetilde{P}_2 A(:,2)}{\|\widetilde{P}_2 A(:,2)\|}, \dots, w_n = \frac{\widetilde{P}_n A(:,n)}{\|\widetilde{P}_n A(:,n)\|}$$

Além disso:

$$Posto(\widetilde{P}_k) = m - (k-1)$$

Por outro lado, para qualquer $q \in \mathbb{C}^n$, temos que

$$\widetilde{P}_{\perp q} = I - qq^T$$

é a projeção ortogonal sobre o complemento ortogonal de $\langle q
angle$, e

$$\widetilde{P}_{\perp q_2} \widetilde{P}_{\perp q_1} = (I - q_2 q_2^T) (I - q_1 q_1^T) = I - q_1 q_1^T - q_2 q_2^T + q_1 q_1^T q_2 q_2^T$$

Se $q_1 \perp q_2$, então

$$\widetilde{P}_{\perp q_1} \widetilde{P}_{\perp q_2} = I - q_1 q_1^T - q_2 q_2^T$$

Logo, para qualquer conjunto $ig\{q_1,\,q_2,\ldots,\,q_jig\}$ ortonormal temos que

$$\widetilde{P}_{\perp q_j} \dots \widetilde{P}_{\perp q_2} \widetilde{P}_{\perp q_1} = \prod_{i=1}^{J} (I - q_i q_i^T) = I - \sum_{i=1}^{J} Q_i Q_i^T = \widetilde{P}_k$$

e é esta idéia a usada na modificação de Gram-Schmidt

Algoritmo Gram-Schmidt Modificado

Neste algoritmo u_k será calculado da seguinte forma:

$$u_k^{(1)} = A(:,k)$$

$$u_k^{(2)} = \widetilde{P}_{\perp w_1} u_k^{(1)} = u_k^{(1)} - w_1 w_1^T u_k^{(1)}$$

$$u_k^{(3)} = \widetilde{P}_{\perp w_2} u_k^{(2)} = u_k^{(2)} - w_2 w_2^T u_k^{(2)}$$

$$\vdots$$

$$u_k = u_k^{(k)} = \widetilde{P}_{\perp w_{k-1}} u_k^{(k-1)} = u_k^{(k-1)} - w_{k-1} w_{k-1}^T u_k^{(k-1)}$$

Algoritmo GS Modificado: Dada uma matriz A, de ordem n, com colunas l.i.

Para $k = 1, 2, \ldots, n$, faça:

$$u_k = A(:, k)$$

Para $k = 1, 2, \ldots, n$, faça:

$$r_{kk} \leftarrow \|u_k\|_2 \text{ e } w_k \leftarrow \frac{u_k}{r_{kk}}$$

Para $j = k + 1, \ldots, n$, faça:

$$r_{kj} \leftarrow w_k^T u_j$$

$$u_j \leftarrow u_j - r_{kj} w_k$$

$$j \leftarrow j + 1$$

 $k \leftarrow k + 1$:

Então, depois de aplicar o Algoritmo GS Modificado, fazemos

$$Q = \begin{bmatrix} w_1 & w_2 & \dots & w_n \end{bmatrix}$$
 e $R = [r_{ij}]$

Exemplo: Determinemos a matriz ortogonal Q de

$$A = \left[\begin{array}{ccc} 1 & 1 & 1 \\ \epsilon & 0 & 0 \\ 0 & \epsilon & 0 \end{array} \right]$$

para $0 < \varepsilon << 1$, usando o algoritmo GS Modificado.

Nota: considere $\epsilon = \text{Épsilon}$ de máquina.

Resposta: Segundo o computador temos que

$$w_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ \epsilon \\ 0 \end{bmatrix}, \quad w_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -0.707107 \\ 0.707107 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad w_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ -0.707107 \\ -0.707107 \end{bmatrix}$$

Além disso,

$$w_1^T w_2 = -1.57009 \times 10^{-16} \approx 0, \quad w_1^T w_3 = -1.57009 \times 10^{-16} \approx 0 \quad \text{e} \quad w_2^T w_3 = 2.22045 \times 10^{-16} \approx 0$$

Portanto,

 w_1 , w_2 e w_3 são ortonormais.

Logo

$$Q = \begin{bmatrix} 1. & 0. & 0. \\ \epsilon & -0.707107 & -0.707107 \\ 0. & 0.707107 & -0.707107 \end{bmatrix}$$

Exemplo: Determinemos a decomposição QR de

$$A = \begin{bmatrix} 12 & -51 & 4 \\ 6 & 167 & -68 \\ -4 & 24 & -41 \end{bmatrix}$$

Usando o algoritmo GS Modificado.

Solução: Da definição de A temos que n=3 e as suas colunas são:

$$A(:,1) = \begin{bmatrix} 12\\6\\-4 \end{bmatrix}, \quad A(:,2) = \begin{bmatrix} -51\\167\\24 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad A(:,3) = \begin{bmatrix} 4\\-68\\-41 \end{bmatrix}$$

Assim, aplicando o algoritmo GS Modificado para este vetores temos:

$$k = 1, 2, 3.$$

Para k = 1, 2, 3 **faça:**

$$u_k = A(:, k)$$

Ou seja,

$$u_1 = A(:,1) \quad \Rightarrow \quad u_1 = \begin{bmatrix} 12 \\ 6 \\ -4 \end{bmatrix}$$

$$u_2 = A(:,2) \quad \Rightarrow \quad u_2 = \begin{bmatrix} -51 \\ 167 \\ 24 \end{bmatrix}$$

$$u_3 = A(:,3) \quad \Rightarrow \quad u_3 = \begin{bmatrix} 4 \\ -68 \\ -41 \end{bmatrix}$$

Para k=1 faça:

$$\begin{array}{lcl} r_{11} & \leftarrow & \|u_1\|_2 = \sqrt{12^2 + 6^2 + (-4)^2} = \sqrt{196} = 14 \\ w_1 & \leftarrow & \frac{u_1}{r_{11}} = \frac{1}{14} \begin{bmatrix} 12\\6\\-4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6/7\\3/7\\-2/7 \end{bmatrix} \end{array}$$

Para j = 2, 3 faça:

$$r_{1j} \leftarrow w_1^T u_j$$
 e $u_j \leftarrow u_j - r_{1j} w_1$

Ou seja: Para j = 2 temos:

$$r_{12} \leftarrow w_1^T u_2 = 21 \text{ e } u_2 \leftarrow u_2 - r_{12} w_1 = \begin{bmatrix} -51\\167\\24 \end{bmatrix} - 21 \begin{bmatrix} 6/7\\3/7\\-2/7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -69\\158\\30 \end{bmatrix}$$

Para j=3 temos:

$$r_{13} \leftarrow w_1^T u_3 = -14 \text{ e } u_3 \leftarrow u_3 - r_{13} w_1 = \begin{bmatrix} 4 \\ -68 \\ -41 \end{bmatrix} - (-14) \begin{bmatrix} 6/7 \\ 3/7 \\ -2/7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16 \\ -62 \\ -45 \end{bmatrix}$$

$$k \leftarrow 1 + 1 = 2$$

Valores atuais:

$$r_{11} = 14$$
, $r_{12} = 21$ e $r_{13} = -14$

$$u_1 = \begin{bmatrix} 12 \\ 6 \\ -4 \end{bmatrix}, \quad u_2 = \begin{bmatrix} -69 \\ 158 \\ 30 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u_3 = \begin{bmatrix} 16 \\ -62 \\ -45 \end{bmatrix}$$

$$w_1 = \begin{bmatrix} 6/7 \\ 3/7 \\ -2/7 \end{bmatrix}$$

Para k=2 faça:

$$r_{22} \leftarrow \|u_2\|_2 = \sqrt{(-69)^2 + 158^2 + 30^2} = \sqrt{30625} = 175$$

$$w_2 \leftarrow \frac{u_2}{r_{22}} = \frac{1}{175} \begin{bmatrix} -69\\158\\30 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{69}{175}\\\frac{158}{175}\\\frac{1}{35} \end{bmatrix}$$

Para j=3 faça:

$$r_{2j} \leftarrow w_2^T u_j \quad \mathsf{e} \quad u_j \leftarrow u_j - r_{2j} w_2$$

Ou seja: Para j = 3 temos:

$$r_{23} \leftarrow w_2^T u_3 = -70 \text{ e } u_3 \leftarrow u_3 - r_{13} w_2 = \begin{bmatrix} 16 \\ -62 \\ -45 \end{bmatrix} - (-70) \begin{bmatrix} -\frac{69}{175} \\ \frac{158}{175} \\ \frac{7}{35} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{58}{5} \\ \frac{6}{5} \\ -33 \end{bmatrix}$$

$$k \leftarrow 2 + 1 = 3$$

Valores atuais:

$$r_{11} = 14$$
, $r_{12} = 21$, $r_{13} = -14$, $r_{22} = 175$ e $r_{23} = -70$

$$u_1 = \begin{bmatrix} 12 \\ 6 \\ -4 \end{bmatrix}, \quad u_2 = \begin{bmatrix} -69 \\ 158 \\ 30 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u_3 = \begin{bmatrix} -\frac{58}{5} \\ \frac{6}{5} \\ -33 \end{bmatrix}$$

$$w_1 = \begin{bmatrix} 6/7 \\ 3/7 \\ -2/7 \end{bmatrix}$$
 e $w_2 = \begin{bmatrix} -\frac{69}{175} \\ \frac{158}{175} \\ \frac{6}{25} \end{bmatrix}$

Para k=3 faça:

$$r_{33} \leftarrow \|u_3\|_2 = \sqrt{\left(-\frac{58}{5}\right)^2 + \left(\frac{6}{5}\right)^2 + \left(-33\right)^2} = \sqrt{1225} = 35$$

$$w_3 \leftarrow \frac{u_3}{r_{33}} = \frac{1}{35} \begin{bmatrix} -\frac{58}{5} \\ \frac{6}{5} \\ -33 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{58}{175} \\ \frac{6}{175} \\ -\frac{33}{35} \end{bmatrix}$$

Valores atuais:

$$r_{11} = 14$$
, $r_{12} = 21$, $r_{13} = -14$, $r_{22} = 175$, $r_{23} = -70$ e $r_{33} = 35$

$$u_1 = \begin{bmatrix} 12\\6\\-4 \end{bmatrix}, \quad u_2 = \begin{bmatrix} -69\\158\\30 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u_3 = \begin{bmatrix} -\frac{58}{5}\\\frac{6}{5}\\-33 \end{bmatrix}$$

$$w_1 = \begin{bmatrix} 6/7\\ 3/7\\ -2/7 \end{bmatrix}, \quad w_2 = \begin{bmatrix} -\frac{69}{175}\\ \frac{158}{175}\\ \frac{6}{35} \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad w_3 = \begin{bmatrix} -\frac{58}{175}\\ \frac{6}{175}\\ -\frac{33}{35} \end{bmatrix}$$

Portanto

$$Q = \begin{bmatrix} w_1 & w_2 & w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{6}{7} & -\frac{69}{175} & -\frac{58}{175} \\ \frac{3}{7} & \frac{158}{175} & \frac{6}{175} \\ -\frac{2}{7} & \frac{6}{35} & -\frac{33}{35} \end{bmatrix}$$

$$R = \begin{bmatrix} r_{ij} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 & 21 & -14 \\ 0 & 175 & -70 \\ 0 & 0 & 35 \end{bmatrix}$$

$$QR = A.$$

Exemplo: Determinemos a decomposição QR de

$$B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -3 \\ -2 & 0 & -2 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

Usando o algoritmo GS Modificado.

Solução: Da definição de B temos que n=3 e as suas colunas são:

$$B(:,1) = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad B(:,2) = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad B(:,3) = \begin{bmatrix} -3 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Assim, aplicando o algoritmo GS Modificado para este vetores temos:

$$k = 1, 2, 3.$$

Assim:

Para k = 1, 2, 3 faça:

$$u_k = B(:, k)$$

Ou seja,

$$u_1 = B(:,1)$$
 \Rightarrow $u_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ -1 \end{bmatrix}$
 $u_2 = B(:,2)$ \Rightarrow $u_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}$
 $u_3 = B(:,3)$ \Rightarrow $u_3 = \begin{bmatrix} -3 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$

Para k=1 faça:

$$r_{11} \leftarrow \|u_1\|_2 = 3$$

$$w_1 \leftarrow \frac{u_1}{r_{11}} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2\\-2\\-1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3}\\ -\frac{1}{3}\\ -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

Para j = 2,3 faça:

$$r_{1j} \leftarrow w_1^T u_j \quad \mathsf{e} \quad u_j \leftarrow u_j - r_{1j} w_1$$

Ou seja: Para j = 2 temos:

$$r_{12} \leftarrow w_1^T u_2 = 0 \quad \text{e} \quad u_2 \leftarrow u_2 - r_{12} w_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Para j=3 temos:

$$r_{13} \leftarrow w_1^T u_3 = -1 \text{ e } u_3 \leftarrow u_3 - r_{13} w_1 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{3} \\ -\frac{8}{3} \\ \frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

 $k \leftarrow 1 + 1 = 2$

Valores atuais:

$$r_{11} = 3$$
, $r_{12} = 0$ e $r_{13} = -1$

$$u_{1} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad u_{2} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u_{3} = \begin{bmatrix} -\frac{7}{3} \\ -\frac{8}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} \end{bmatrix}$$
$$w_{1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

Para k=2 faça:

$$r_{22} \leftarrow \|u_2\|_2 = \sqrt{5}$$

$$w_2 \leftarrow \frac{u_2}{r_{22}} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 1\\0\\2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}}\\0\\\frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

Para i = 3 faca:

$$r_{2j} \leftarrow w_2^T u_j \quad \text{e} \quad u_j \leftarrow u_j - r_{2j} w_2$$

Ou seja: Para j = 3 temos:

$$r_{23} \leftarrow w_2^T u_3 = -\frac{1}{\sqrt{5}} \quad \text{e} \quad u_3 \leftarrow u_3 - r_{13} w_2 = \begin{bmatrix} -\frac{52}{15} \\ -\frac{8}{3} \\ \frac{16}{15} \end{bmatrix}$$

$$k \leftarrow 2 + 1 = 3$$

Valores atuais:

$$r_{11}=3$$
, $r_{12}=0$, $r_{13}=-1$, $r_{22}=\sqrt{5}$ e $r_{23}=-\frac{1}{\sqrt{5}}$

$$u_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad u_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u_3 = \begin{bmatrix} -\frac{32}{15} \\ -\frac{8}{3} \\ \frac{16}{15} \end{bmatrix}$$

$$w_1 = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ -\frac{1}{3} \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad w_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \\ 0 \\ \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

Para k = 3 faca:

$$r_{33} \leftarrow \|u_3\|_2 = \frac{8}{\sqrt{5}}$$

$$w_3 \leftarrow \frac{u_3}{r_{33}} = \frac{\sqrt{5}}{8} \begin{bmatrix} -\frac{32}{15} \\ -\frac{8}{15} \\ \frac{16}{15} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{4}{3\sqrt{5}} \\ -\frac{\sqrt{5}}{3} \\ \frac{2}{3\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

Valores atuais:

$$r_{11} = 3$$
, $r_{12} = 0$, $r_{13} = -1$, $r_{22} = \sqrt{5}$, $r_{23} = -\frac{1}{\sqrt{5}}$ e $r_{33} = \frac{8}{\sqrt{5}}$

$$u_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad u_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad u_3 = \begin{bmatrix} -\frac{32}{15} \\ \frac{8}{3} \\ \frac{16}{15} \end{bmatrix}$$

$$w_1 = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} \end{bmatrix}, \quad w_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \\ 0 \\ \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad w_3 = \begin{bmatrix} -\frac{4}{3\sqrt{5}} \\ -\frac{\sqrt{5}}{3} \\ \frac{2}{3\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

Portanto

$$Q = \begin{bmatrix} w_1 & w_2 & w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{4}{3\sqrt{5}} \\ -\frac{2}{3} & 0 & -\frac{\sqrt{5}}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

$$R = \begin{bmatrix} r_{ij} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 0 & -1 \\ 0 & \sqrt{5} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \\ 0 & 0 & \frac{8}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

QR = B.

Método de Householder

Exemplo: Sejam $u=\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix}$, $x=\begin{vmatrix}x_1\\x_2\end{vmatrix}$ e $Q=I-2uu^T$. Então

$$uu^T = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad Q = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Logo

$$Qx = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} -x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

Em geral, dado $u \in \mathbb{R}^n$ um vetor unitário e $Q = I - 2uu^T$.

Então, Q leva cada vetor $x \in \mathbb{R}^n$ em sua reflexão com relação ao hiperplano:

$$H = \left\{ v : u^T v = 0 \right\} \text{ ortogonal a } u.$$

Definição: Seja $u\in\mathbb{R}^n$ um vetor unitário. Então a transformação linear $Q:\mathbb{R}^n\to\mathbb{R}^n$ definida por

$$Q = I - 2uu^T$$

é chamada de transformação de Householder, reflexão de Householder ou simplesmente refletor.

Proposição: Sejam $u \in \mathbb{R}^n$ um vetor unitário e $Q = I - 2uu^T$ um refletor. Então

- (i) Qu = -u;
- (ii) Qv = v para todo $v \perp u$;
- (iii) $Q = Q^T$:
- (iv) $Q^T = Q^{-1}$;
- (v) $Q^{-1} = Q$;
- (vi) Os autovalores de Q são 1, com multiplicidade n-1 e -1, com multiplicidade 1;
- (vii) $\det(Q) = -1$.

Qual é a relação que existe entre $Q = I - 2uu^T$ e $P_{\perp u} = I - uu^T$?

Dado $x \in \mathbb{R}^n$, temos que

$$P_{\perp u}(x) = P_{\perp u}(Qx).$$

Os seguintes resultados, possibilitam usar a transformação de Householder para obter a decomposição QR de uma matriz.

Teorema: Sejam $x, y \in \mathbb{R}^n$ tais que $x \neq y$ mas $\|x\| = \|y\|$. Então existe um único refletor Q tal que

$$Qx = y$$

Corolário: Seja $x \in \mathbb{R}^n$ um vetor não nulo. Então existe um refletor Q tal que

$$Qegin{bmatrix} x_1 \ x_2 \ dots \ x_n \end{bmatrix} = egin{bmatrix} \pm \|x\| \ 0 \ dots \ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathsf{com} \quad x_j
eq 0 \quad \mathsf{para\ algum}\ 2 \leqslant j \leqslant n$$

Algoritmo HH: Passo 0: Dada uma matriz A de ordem n, faça:

$$A_1 = A$$

Passo 1: $x \in \mathbb{R}^n$ igual à primeira coluna de A_1 , isto é $x = A_1(:,1)$, $e_1 = (1, 0, ..., 0)^T \in \mathbb{R}^n$ e determine:

i.
$$\alpha_1 = \|x\|;$$
 iii. $u = \frac{v}{\|v\|};$ iii. $v = x - \alpha_1 e_1;$ iv. $Q_1 = I_2 - \frac{v}{\|v\|}$

ii.
$$v = x - \alpha_1 e_1;$$
 iv. $Q_1 = I_n - 2uu^T;$

Passo 2: Determine A_2 e A_2' tal que:

$$A_2 = Q_1 A_1 = \begin{bmatrix} \alpha_1 & \star & \dots & \star \\ 0 & & & \\ \vdots & & A_2' & \\ 0 & & & \end{bmatrix}$$

Passo 3: Para k = 2, ..., n - 1,

▶ Repita o Passo 1 para A'_k , obtenha o α_k e a matriz de Householder Q'_k . Desde que a ordem de Q'_k é menor que a ordem de Q_1 , fazemos:

$$Q_k = \begin{bmatrix} I_{k-1} & 0\\ 0 & Q_k' \end{bmatrix}$$

▶ Repita o Passo 2 para obter A_{k+1} e A'_{k+1} tal que:

$$A_{k+1} = Q_k A_k = \begin{bmatrix} \alpha_1 & \star & \star & \star & \dots & \star \\ 0 & \alpha_2 & \star & \star & \dots & \star \\ \vdots & \ddots & \ddots & \star & \dots & \star \\ 0 & & 0 & \alpha_k & \dots & \star \\ \vdots & & \vdots & \vdots & A'_{k+1} \\ 0 & \dots & 0 & 0 & & \end{bmatrix}.$$

Depois de aplicar este algoritmo, temos que

$$R = A_n = Q_n \cdots Q_2 Q_1 A$$

é uma matriz triangular superior, e

$$Q = Q_1 Q_2 \cdots Q_n$$

é uma matriz ortogonal. Assim,

A = QR é uma decomposição QR de A.

Exemplo:

Usando o algoritmo acima, determinemos a decomposição QR de

$$A = \begin{bmatrix} 12 & -51 & 4 \\ 6 & 167 & -68 \\ -4 & 24 & -41 \end{bmatrix}.$$

Solução:

Passo 0:
$$n = 3$$
 e $A_1 = \begin{bmatrix} 12 & -51 & 4 \\ 6 & 167 & -68 \\ -4 & 24 & -41 \end{bmatrix}$

Passo 1: Para $x = A_1(:,1) = (12,6,-4)^T$, temos que $e_1 = (1,0,0)^T$

$$\alpha_1 = ||x||_2 = 14, \quad v = x - \alpha_1 e_1 = (-2, 6, -4)^T, \quad u = \frac{v}{||v||} = \frac{1}{\sqrt{14}} (-1, 3, -2)^T$$

$$Q_1 = I_3 - 2uu^T = I_3 - \frac{2}{\sqrt{14}\sqrt{14}} \begin{bmatrix} -1\\3\\-2 \end{bmatrix} (-1,3,-2) = \begin{bmatrix} 6/7 & 3/7 & -2/7\\3/7 & -2/7 & 6/7\\-2/7 & 6/7 & 3/7 \end{bmatrix}$$

Passo 2: Determinemos A_2 e A_2' :

$$A_2 = Q_1 A_1 = \begin{bmatrix} 14 & 21 & -14 \\ 0 & -49 & -14 \\ 0 & 168 & -77 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad A_2' = \begin{bmatrix} -49 & -14 \\ 168 & -77 \end{bmatrix}$$

Passo 3: Desde que n=3, então n-1=2 e k=2. Ou seja, vamos a repetir os Passos 1 e 2 para A_2' .

Passo 1: Para
$$x = A_2'(:,1) = (-49,168)^T$$
, temos que $e_1 = (1,0)^T$

$$\alpha_2 = ||x||_2 = 175, \quad v = A'(:,1) - \alpha_2 e_1 = (-224, 168)^T,$$

$$u = \frac{v}{||v||} = \frac{1}{280} (-224, 168)^T = \left(-\frac{4}{5}, \frac{3}{5}\right)^T$$

$$Q_2' = I_2 - 2uu^T = I_2 - 2\begin{bmatrix} -\frac{4}{5} \\ \frac{3}{5} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{4}{5}, \frac{3}{5} \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} -7/25 & 24/25 \\ 24/25 & 7/25 \end{bmatrix} \Rightarrow Q_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -7/25 & 24/25 \\ 0 & 24/25 & 7/25 \end{bmatrix}$$

Passo 2: Determinemos A_3 e A_3' :

$$A_3 = Q_2 A_2 = \begin{bmatrix} 14 & 21 & -14 \\ 0 & 175 & -70 \\ 0 & 0 & -35 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad A_3' = (-35).$$

Portanto,

$$Q = Q_1 Q_2 = \begin{bmatrix} \frac{6}{7} & -\frac{69}{175} & \frac{58}{175} \\ \frac{3}{7} & \frac{158}{175} & -\frac{6}{175} \\ -\frac{2}{7} & \frac{6}{35} & \frac{33}{35} \end{bmatrix}$$

$$R = A_3 = \begin{bmatrix} 14 & 21 & -14 \\ 0 & 175 & -70 \\ 0 & 0 & -35 \end{bmatrix}$$

A matriz Q é ortogonal e R triangular superior, de forma que A=QR é a decomposição QR de A.

Exemplo:

Usando o algoritmo acima, determinemos a decomposição QR de

$$B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -3 \\ -2 & 0 & -2 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

Com 6 dígitos de precisão. Solução:

Passo 0:
$$n = 3$$
 e $A_1 = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -3 \\ -2 & 0 & -2 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$

Passo 1: Para
$$x=A_1(:,1)=\left(2,-2,-1\right)^T$$
, temos que $e_1=\left(1,0,0\right)^T$

$$\alpha_1 = ||x||_2 = 3, \quad v = x - \alpha_1 e_1 = (-1, -2, -1)^T,$$

$$u = \frac{v}{\|v\|} = \frac{1}{\sqrt{6}} (-1, -2, -1)^T = (-0.408248, -0.816497, -0.408248)^T$$

$$Q_1 = I_3 - 2uu^T = I_3 - \frac{2}{\sqrt{6}\sqrt{6}} \begin{bmatrix} -1\\ -2\\ -1 \end{bmatrix} (-1, -2, -1) = \begin{bmatrix} 0.666667 & -0.666667 & -0.333333\\ -0.666667 & -0.333333 & -0.666667\\ -0.333333 & -0.666667 & 0.666667 \end{bmatrix}$$

Passo 2: Determinemos A_2 e A_2' :

$$A_2 = Q_1 A_1 = \begin{bmatrix} 3 & 0 & -1 \\ 0 & -2 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad A_2' = \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Passo 3: Desde que n=3, então n-1=2 e k=2. Ou seja, vamos a repetir os Passos 1 e 2 para A_2' .

Passo 1: Para
$$x = A_2'(:,1) = (-2,1)^T$$
, temos que $e_1 = (1,0)^T$

$$\begin{array}{c} \alpha_2 = \|x\|_2 = \sqrt{5} = 2.23607, \quad v = x - \alpha_2 e_1 = (-2 - \sqrt{5}, 1)^T, \\ u = \frac{v}{\|v\|} = \frac{1}{\sqrt{10 + 4\sqrt{5}}} (-2 - \sqrt{5}, 1)^T = (-0.973249, 0.229753)^T \end{array}$$

$$Q_2' = I_2 - 2uu^T = \begin{bmatrix} -0.894427 & 0.447214 \\ 0.447214 & 0.894427 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad Q_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.894427 & 0.447214 \\ 0 & 0.447214 & 0.894427 \end{bmatrix}$$

Passo 2: Determinemos A_3 e A_3' :

$$A_3 = Q_2 A_2 = \begin{bmatrix} 3 & 0 & -1 \\ 0 & 2.23607 & -0.447214 \\ 0 & 0 & 3.57771 \end{bmatrix} \Rightarrow A_3' = \begin{bmatrix} 3.57771 \end{bmatrix}$$

Portanto,

$$Q = Q_1 Q_2 = \begin{bmatrix} 0.666667 & 0.447214 & -0.596285 \\ -0.666667 & 0 & -0.745356 \\ -0.333333 & 0.894428 & 0.298142 \end{bmatrix}$$

$$R = A_3 = \begin{bmatrix} 3 & 0 & -1 \\ 0 & 2.23607 & -0.447214 \\ 0 & 0 & 3.57771 \end{bmatrix}$$

A matriz Q é ortogonal e R triangular superior, de forma que B=QR é a decomposição QR de B.

Exemplo:

Usando o algoritmo acima, determinemos a decomposição QR de

$$C = \begin{bmatrix} 4 & 1 & -2 & 2 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 3 & -2 \\ 2 & 1 & -2 & -1 \end{bmatrix}$$

com 6 dígitos de precisão. Solução: Passo 0:
$$n=4$$
 e $A_1=\begin{bmatrix} 4 & 1 & -2 & 2 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 3 & -2 \\ 2 & 1 & -2 & -1 \end{bmatrix}$

Passo 1: Para
$$x=A_1(:,1)=\begin{bmatrix}4\\1\\-2\\2\end{bmatrix}$$
 e $e_1=\begin{bmatrix}1\\0\\0\\0\end{bmatrix}$ temos que

$$v = x - \alpha_1 e_1 = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} - 5 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -0.4 & 0.4 & 0.2 & 0.8 \\ 0.4 & -0.4 & 0.8 & 0.2 \end{bmatrix}$$
 Passo 2: Determinemos A_2 e A_2' :

$$Q_1 = I_4 - 2uu^T = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 & 0.1 \\ -0.4 & 0.4 & 0.2 & 0.8 \\ 0.4 & -0.4 & 0.8 & 0.2 \end{bmatrix}$$
asso 2: Determinemos A_2 e A_2' :

 $A_2 = Q_1 A_1 = \begin{bmatrix} 5 & 1.6 & -3.6 & 2.2 \\ 0 & 1.4 & 1.6 & 0.8 \\ 0 & 1.2 & -0.2 & -1.6 \\ 0 & -0.2 & 1.2 & -1.4 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad A'_2 = \begin{bmatrix} 1.4 & 1.6 & 0.8 \\ 1.2 & -0.2 & -1.6 \\ -0.2 & 1.2 & -1.4 \end{bmatrix}$

Passo 3: Desde que n=4, então n-1=3 e k=2,3, Para k=2:

Vamos a repetir os Passos 1 e 2 para A'_2 .

Passo 1: Para $x = A_2'(:,1) = (1.4,1.2,-0.2)^T$, temos que $e_1 = (1,0,0)^T$

$$\begin{aligned} \alpha_2 &= \|x\|_2 = 1.85472, \quad v = x - \alpha_2 e_1 = (-0.454724, 1.2, -0.2)^T, \\ u &= \frac{v}{\|v\|} = (-0.350122, 0.923959, -0.153993)^T \end{aligned}$$

$$Q_2' = I_3 - 2uu^T = \begin{bmatrix} 0.754829 & 0.646997 & -0.107833 \\ 0.646997 & -0.707402 & 0.284567 \\ -0.107833 & 0.284567 & 0.952572 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \quad Q_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0.754829 & 0.646997 & -0.107833 \\ 0 & 0.646997 & -0.707402 & 0.284567 \\ 0 & -0.107833 & 0.284567 & 0.952572 \end{bmatrix}$$

Passo 2: Determinemos A_3 e A_3' :

$$A_3 = Q_2 A_2 = \begin{bmatrix} 5 & 1.6 & -3.6 & 2.2 \\ 0 & 1.85472 & 0.948928 & -0.280365 \\ 0 & 0 & 1.51816 & 1.25105 \\ 0 & 0 & 0.913641 & -1.87517 \end{bmatrix} \Rightarrow A_3' = \begin{bmatrix} 1.51816 & 1.25105 \\ 0.913641 & -1.87517 \end{bmatrix}$$

Para k=3:

Vamos a repetir os Passos 1 e 2 para A_3' .

Passo 1: Para
$$x = A_3'(:,1) = (1.51816, 0.913641)^T$$
, temos que $e_1 = (1,0)^T$

$$\begin{array}{c} \alpha_3 = \|x\|_2 = 1.77187, \quad v = x - \alpha_3 e_1 = (-0.253718, 0.913641)^T, \\ u = \frac{v}{\|v\|} = (-0.267574, 0.963537)^T \end{array}$$

$$Q_3' = I_2 - 2uu^T = \begin{bmatrix} 0.856808 & 0.515636 \\ 0.515636 & -0.856808 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad Q_3 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.856808 & 0.515636 \\ 0 & 0 & 0.515636 & -0.856808 \end{bmatrix}$$

Passo 2: Determinemos A_4 e A'_4 :

$$A_4 = Q_3 A_3 = \begin{bmatrix} 5 & 1.6 & -3.6 & 2.2 \\ 0 & 1.85472 & 0.948928 & -0.280365 \\ 0. & 0 & 1.77187 & 0.105 \\ 0 & 0 & 0 & 2.25175 \end{bmatrix} \Rightarrow A'_4 = \begin{bmatrix} 2.25175 \end{bmatrix}$$

Portanto.

$$Q = Q_1 Q_2 Q_3 = \begin{bmatrix} 0.8 & -0.150966 & 0.5775 & 0.0608586 \\ 0.2 & 0.905795 & -0.0787501 & 0.365149 \\ -0.4 & 0.345065 & 0.695625 & -0.486864 \\ 0.4 & 0.194099 & -0.42 & -0.791155 \end{bmatrix}$$

$$R = A_4 = \begin{bmatrix} 5 & 1.6 & -3.6 & 2.2 \\ 0 & 1.85472 & 0.948928 & -0.280365 \\ 0 & 0 & 1.77187 & 0.105 \\ 0 & 0 & 0 & 2.25175 \end{bmatrix}$$

A matriz Q é ortogonal e R triangular superior, de forma que C=QR é a decomposição QR de C.

Bibliografia

- 1. Álgebra Linear e suas aplicações; Strang, G., Cengage Learning, 4° Edição, 2010.
- 2. Álgebra Linear; Poole, D., Thomson Learning, 2004.
- 3. Matrix Computations; Golub, G., Van Loan, C.F., Johns Hopkins University Press, 4° Edição, 2012.
- 4. Applied Numerical Linear Algebra; Demmel, J., SIAM, 1997.
- 5. Introduction to Applied Linear Algebra; Boyd, S., Vandenberghe, L., Cambridge University Press, 1° Edição, 2018.
- 6. Numerical Linear Algebra with Julia; Darve, E., Wootters, M., SIAM, 1° Edição, 2021.
- Linear Algebra and Optimization for Machine Learning; Aggarwal,
 C. C., Springer, 1° Edição, 2020.
- 8. Algoritmos Numéricos; Campos, F.F. filho, LTC, 3 Edição, 2018.