

定理: 设n 阶方阵A 可逆,则存在正交矩阵Q 及上三角阵R,满足A = QR,且分解惟一。

证明:

$$r(A) = n$$
, 故 A 的 n 个列向量线性无关, $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$,

由施密特(Schmidt)正交化方法有:

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$$

$$\boldsymbol{\beta}_n = \boldsymbol{\alpha}_n - \frac{(\boldsymbol{\alpha}_n, \boldsymbol{\beta}_1)}{(\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_1)} \boldsymbol{\beta}_1 - \frac{(\boldsymbol{\alpha}_n, \boldsymbol{\beta}_2)}{(\boldsymbol{\beta}_2, \boldsymbol{\beta}_2)} \boldsymbol{\beta}_2 - \dots - \frac{(\boldsymbol{\alpha}_n, \boldsymbol{\beta}_{n-1})}{(\boldsymbol{\beta}_{n-1}, \boldsymbol{\beta}_{n-1})} \boldsymbol{\beta}_{n-1}$$

则向量组 $\{\beta_1, \beta_2 \cdots, \beta_n\}$ 两两正交,且与 $\{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n\}$ 等价。

定理: 设n 阶方阵A 可逆,则存在正交矩阵Q 及上三角阵R,

满足A = QR,且分解惟一。

证明:

对 $\beta_1, \beta_2 \cdots, \beta_n$ 单位化有:

$$arepsilon_1=rac{oldsymbol{eta}_1}{|oldsymbol{eta}_1|}$$
 , $arepsilon_2=rac{oldsymbol{eta}_2}{|oldsymbol{eta}_2|}$, \cdots , $arepsilon_n=rac{oldsymbol{eta}_n}{|oldsymbol{eta}_n|}$.

向量组 $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2 \cdots, \varepsilon_n\}$ 为一组标准的正交向量组(标准正交基)

$$\alpha_1 = |\boldsymbol{\beta}_1| \boldsymbol{\varepsilon}_1$$

$$\alpha_2 = (\alpha_2, \varepsilon_1)\varepsilon_1 + |\beta_2|\varepsilon_2$$

$$\alpha_3 = (\alpha_3, \varepsilon_1)\varepsilon_1 + (\alpha_3, \varepsilon_2)\varepsilon_2 + |\beta_3|\varepsilon_3$$

$$\alpha_n = (\alpha_n, \varepsilon_1)\varepsilon_1 + (\alpha_n, \varepsilon_2)\varepsilon_2 + \dots + (\alpha_n, \varepsilon_{n-1})\varepsilon_{n-1} + |\beta_n|\varepsilon_n$$

$$(\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n)=(\varepsilon_1,\varepsilon_2\cdots,\varepsilon_n)\begin{pmatrix} |\beta_1| & (\alpha_2,\varepsilon_1) & (\alpha_3,\varepsilon_1) & \cdots & (\alpha_n,\varepsilon_1) \\ & |\beta_2| & (\alpha_3,\varepsilon_2) & \cdots & (\alpha_n,\varepsilon_2) \\ & & |\beta_3| & \cdots & (\alpha_n,\varepsilon_3) \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & |\beta_n| \end{pmatrix}$$

定理: 设n 阶方阵A 可逆,则存在正交矩阵Q 及上三角阵R,满足A = QR,且分解惟一。

证明:

$$(\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n)=(\varepsilon_1,\varepsilon_2\cdots,\varepsilon_n)\begin{pmatrix} |\beta_1| & (\alpha_2,\varepsilon_1) & (\alpha_3,\varepsilon_1) & \cdots & (\alpha_n,\varepsilon_1) \\ & |\beta_2| & (\alpha_3,\varepsilon_2) & \cdots & (\alpha_n,\varepsilon_2) \\ & & |\beta_3| & \cdots & (\alpha_n,\varepsilon_3) \\ & & \ddots & \vdots \\ & & |\beta_n| \end{pmatrix}$$

$$R = \begin{pmatrix} |\beta_1| & (\alpha_2, \varepsilon_1) & (\alpha_3, \varepsilon_1) & \cdots & (\alpha_n, \varepsilon_1) \\ & |\beta_2| & (\alpha_3, \varepsilon_2) & \cdots & (\alpha_n, \varepsilon_2) \\ & & |\beta_3| & \cdots & (\alpha_n, \varepsilon_3) \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & |\beta_n| \end{pmatrix}.$$

于是,A = QR.

定理: 设n阶方阵A可逆,则存在正交矩阵Q及上三角阵R,

满足A = QR,且分解惟一。

证明:

惟一性证明:

设
$$A = Q_1 R_1 = Q_2 R_2$$
, $Q_1 = Q_2 R_2 R_1^{-1} = Q_2 D$,

其中 $D = R_2 R_1^{-1}$ 仍然是上三角阵,而

$$I = \boldsymbol{Q_1}^T \boldsymbol{Q_1} = \boldsymbol{D}^T \boldsymbol{Q_2}^T \boldsymbol{Q_2} \boldsymbol{D} = \boldsymbol{D}^T \boldsymbol{D},$$

从而D既为正交矩阵又为上三角阵,故

$$D = I$$
,

所以
$$Q_1 = Q_2$$
, $R_1 = R_2$. 得证。



QR分解步骤

- 1. 写出矩阵A的列向量;
- 2. 将列向量组按施密特正交化方法得到正交向量组,标准化得正交矩阵Q;
- 3. 将矩阵A列向量表示成正交向量组的线性组合, 得系数矩阵R;
- 4. 得到矩阵A的QR分解。

注:在实际计算过程中根本不需要求取R的每个值,而是只需通过Gram-Schmidt过程得到A的标准正交矩阵Q,可以通过如下形式快速的求取R,

$$A = QR \Rightarrow R = Q^{-1}A = Q^{T}A$$
.

例: 设
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$
, 求 A 的 QR 分解。

解: 设
$$A = (a_1, a_2, a_3)$$
, 其中, $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, $a_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$, $a_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 。

可以验证r(A)=3,所以A满秩,可进行QR分解。

由正交化过程得

$$\beta_1 = a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\beta_2 = a_2 - (a_2, e_1)e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix},$$

$$\beta_3 = a_3 - (a_3, e_1)e_1 - (a_3, e_2)e_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix},$$

$$e_1 = \frac{\beta_1}{|\beta_1|} = \frac{1}{\sqrt{6}} {1 \choose 2};$$

$$e_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix};$$

$$e_3 = \frac{\beta_3}{|\beta_3|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix};$$

于是,
$$\mathbf{Q} = (e_1, e_2, e_3) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{-1}{\sqrt{3}} & \mathbf{0} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

例: 设
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$
, 求 A 的 QR 分解。

解:
$$\mathbf{Q} = (e_1, e_2, e_3) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{-1}{\sqrt{3}} & \mathbf{0} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

$$R = \begin{pmatrix} |\beta_1| & (a_2, e_1) & (a_3, e_1) \\ 0 & |\beta_2| & (a_3, e_2) \\ 0 & 0 & |\beta_3| \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{6} & \sqrt{6} & \frac{8}{\sqrt{6}} \\ 0 & \sqrt{3} & \frac{2}{\sqrt{3}} \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{pmatrix}.$$

注: A = QR 将矩阵分解为Q和R两部分,

其中Q是标准正交矩阵,R是一个上三角矩阵。

矩阵的QR分解能够简化计算。以线性系统的计算为例,

$$Ax = b \Rightarrow QRx = b$$
, $Rx = Q^{-1}b = Q^{T}b$.

线性方程组求解显得计算方便。





求解常系数微分方程组

若 $X(t) \in \mathbb{R}^n$,关于X(t)的常系数微分方程组

$$X'(t) = AX(t) + f(t), \quad X(t_0) = X_0$$

其中 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $f(t) \in \mathbb{R}^n$, $X_0 \in \mathbb{R}^n$ 为已知.

(注:
$$x'(t) = ax(t) + f(t)$$
 微分方程的解为
$$x(t) = \int_{t_0}^t e^{a(t-s)} f(s) ds + Ce^{at}$$
)

类似的,

$$X(t) = \int_{t_0}^t e^{A(t-s)} f(s) ds + e^{At} X(t_0)$$

例: 求解
$$X'(t) = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} X(t) + \begin{pmatrix} e^t \\ -e^t \end{pmatrix}$$
, 其中 初值条件为 $X(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$.

解: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$, 则 $A = PJP^{-1}$,
其中 $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$, $J = \begin{pmatrix} 5 \\ -1 \end{pmatrix}$.

于是有 $e^{At} = P\begin{pmatrix} e^{5t} \\ e^{-t} \end{pmatrix} P^{-1}$

$$= \begin{pmatrix} \frac{1}{3}e^{5t} + \frac{2}{3}e^{-t} & \frac{1}{3}e^{5t} - \frac{1}{3}e^{-t} \\ \frac{2}{3}e^{5t} - \frac{2}{3}e^{-t} & \frac{2}{3}e^{5t} + \frac{1}{3}e^{-t} \end{pmatrix}$$
.

取
$$t_0 = 0$$
, $f(t) = \begin{pmatrix} e^t \\ -e^t \end{pmatrix}$, 代入公式求解

$$X(t) = \int_0^t e^{A(t-s)} f(s) ds + e^{At} X(0)$$

可得
$$X(t) = \begin{pmatrix} \frac{1}{2}e^t - \frac{1}{2}e^{-t} \\ -\frac{1}{2}e^t + \frac{1}{2}e^{-t} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} e^{5t} \\ 2e^{5t} \end{pmatrix}.$$