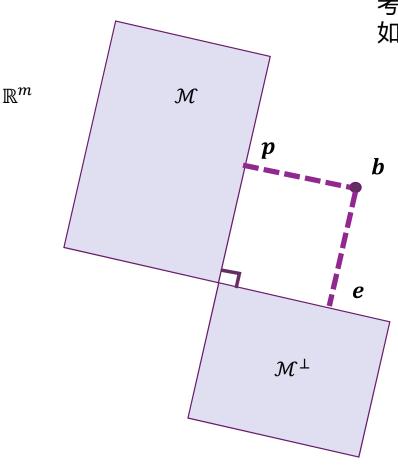
正交投影回顾:



设 $\mathcal{M} = Span (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, ..., \mathbf{a}_n).$ 考虑 $m \times n$ 阶矩阵 $A = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, ..., \mathbf{a}_n]$,因此 $\mathcal{M} = \mathcal{R}(A)$. 如果取 \mathcal{M} 的一组基 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, ..., \mathbf{a}_n$,则A是列满秩矩阵

令
$$p = Ax \in \mathcal{R}(A)$$
.
 $e = b - p = b - Ax \in \mathcal{N}(A^T)$, 即 $A^T e = 0$
因此, 得到方程

$$A^{T}(\boldsymbol{b} - A\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{0}$$
 正规方程, 总有解!

如果A是列满秩矩阵, A^TA 可逆 b在子空间 $\mathcal{M} = \mathcal{R}(A)$ 上的投影为

$$\mathbf{p} = A\widehat{\mathbf{x}} = A(A^TA)^{-1}A^T\mathbf{b}$$

正交投影矩阵

$$P_A = P_{\mathcal{R}(A)} = A(A^T A)^{-1} A^T$$

注意: p是 \mathcal{M} 中距离b最近的向量,即 $\| \boldsymbol{b} - \boldsymbol{p} \| \le \| \boldsymbol{b} - \boldsymbol{v} \|, \forall \boldsymbol{v} \in \mathcal{R}(A)$

回顾例子: 矩阵列空间上的正交投影

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = [a_1, a_2, a_3].$$
 求子空间 $\mathcal{R}(A)$ 上的正交投影矩阵。

注意
$$\mathcal{R}(A) = Span(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = Span(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_3) = Span(\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3)$$

(a) 使用列满秩矩阵
$$B = [a_1 \ a_2]$$
计算, $P_{\mathcal{R}(A)} = P_{\mathcal{R}(B)} = B(B^T B)^{-1} B^T$

(b) 使用列满秩矩阵
$$C = [a_1 \ a_3]$$
计算, $P_{\mathcal{R}(A)} = P_{\mathcal{R}(C)} = C(C^TC)^{-1}C^T$

注意
$$a_1 \perp a_3$$
, $C^TC = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ 是对角阵,容易求逆!

实际上 a_1 , a_3 构成 $\mathcal{R}(A)$ 的一组正交基 (一组基, 且两两正交)

因此, 取子空间的一组正交基可以简化投影的计算!

回顾命题:

设 $\mathbf{u}_1, ..., \mathbf{u}_n \in \mathbb{R}^m$ 均非零且 $\mathbf{u}_i^T \mathbf{u}_j = 0, i \neq j$ 。

- (1) u_1, \ldots, u_n 线性无关,因此[u_1, \ldots, u_n]是列满秩矩阵;
- (2) 设P为 \mathbb{R}^m 在子空间 $Span(\mathbf{u}_1,...,\mathbf{u}_n)$ 上的正交投影矩阵,则

$$P = P_{u_1} + \dots + P_{u_n},$$

其中, P_{u_i} 为在子空间 $Span(u_i) = \mathbb{R}u_i$ 上的正交投影矩阵 $P_{u_i} = \frac{u_i u_i^t}{u_i^T u_i}$ 。

3.2 Gram-Schmidt正交化与矩阵的QR分解

——正交投影的两个应用

主要内容:

- (a) 向量组的Gram-Schmidt正交化
- (b) 矩阵的QR分解
- (c) QR分解的应用

(a) 向量组的Gram-Schmidt正交化

向量组的一些定义:

设 $v_1, ..., v_k$ 是 \mathbb{R}^m 中的向量组,如果这些向量都非零且两两正交,则称该向量组为**正交向量组**。

如果正交向量组中的向量都是单位向量,则称为正交单位向量组。

设 \mathcal{M} 是 \mathbb{R}^m 的子空间,如果它的一组基是正交向量组,则称之为 \mathcal{M} 的一组**正交基**。

如果一组基是正交单位向量组,则称之为*M*的一组**标准正交基**。

问题:

设 \mathcal{M} 是 \mathbb{R}^n 的子空间,如何找到它的一组标准正交基?

不妨假设 $\mathcal{M} = \mathcal{R}(A)$, $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ 回顾第二章,我们学习了如何使用高斯消元找 $\mathcal{R}(A)$ 一组基,即A的列向量极大线性无关部分组

Gram-Schmidt正交化: 将线性无关向量组化为**正交单位向量组** 由此可以找到 $\mathcal{M} = \mathcal{R}(A)$ 的一组标准正交基 π

Gram-Schmidt正交化:将线性无关向量组化为正交单位向量组

以三个线性无关的向量 a_1, a_2, a_3 为例:

分两步: 首先化为正交向量组, 然后再单位化。

Gram-Schmidt正交化:将线性无关向量组化为正交单位向量组

以三个线性无关的向量 a_1, a_2, a_3 为例:

分两步: 首先化为正交向量组, 然后再单位化。

 $(I) \diamondsuit u_1 = a_1.$

 (Π) 向量 \mathbf{a}_2 在子空间 $Span(\mathbf{u}_1)$ 上的正交投影 = $\mathbf{u}_1 \left(\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1 \right)^{-1} \mathbf{u}_1^T \mathbf{a}_2 = \frac{\mathbf{u}_1^T \mathbf{a}_2}{\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1} \mathbf{u}_1$

由于 $\begin{bmatrix} 1 & \frac{u_1^T a_2}{u_1^T u_1} \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 可逆且 $[a_1, a_2]$ 线性无关,向量组 u_1, u_2 线性无关。

 $u_1^T u_2 = u_1^T \left(a_2 - u_1 \frac{u_1^T a_2}{u_1^T u_1} \right) = 0$,于是 u_1 , u_2 为(非零)正交向量组。

并且 $Span(\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2) = Span(\boldsymbol{u}_1, \boldsymbol{u}_2).$

(III) 由于 \mathbf{u}_1 与 \mathbf{u}_2 正交,向量 \mathbf{a}_3 在子空间 $Span(\mathbf{u}_1,\mathbf{u}_2)$ 上的正交投影为

$$P_{Span(u_1,u_2)}(a_3) = P_{Span(u_1)}(a_3) + P_{Span(u_2)}(a_3) = u_1 \frac{u_1^T a_3}{u_1^T u_1} + u_2 \frac{u_2^T a_3}{u_2^T u_2}.$$

因此,
$$\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \frac{\mathbf{u}_1^T \mathbf{a}_2}{\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1} & \frac{\mathbf{u}_1^T \mathbf{a}_3}{\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1} \\ 0 & 1 & \frac{\mathbf{u}_2^T \mathbf{a}_3}{\mathbf{u}_2^T \mathbf{u}_2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

于是 $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3$ 线性无关,且 $Span(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3) = Span(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3)$.

由于 $\mathbf{u}_1 \perp \mathbf{u}_2$, 直接计算得到 $\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_3 = \mathbf{u}_2^T \mathbf{u}_3 = 0$, 即 $\mathbf{u}_3 \perp Span(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2)$.

(IV) 对 u_1, u_2, u_3 做单位化,得到单位正交向量组 $q_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|}$, $q_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|}$, $q_3 = \frac{u_3}{\|u_3\|}$

$$= [\boldsymbol{q}_{1}, \boldsymbol{q}_{2}, \boldsymbol{q}_{3}] \begin{bmatrix} \|\boldsymbol{u}_{1}\| & 0 & 0 \\ 0 & \|\boldsymbol{u}_{2}\| & 0 \\ 0 & 0 & \|\boldsymbol{u}_{3}\| \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \frac{\boldsymbol{u}_{1}^{T}\boldsymbol{a}_{2}}{\boldsymbol{u}_{1}^{T}\boldsymbol{u}_{1}} & \frac{\boldsymbol{u}_{1}^{T}\boldsymbol{a}_{3}}{\boldsymbol{u}_{1}^{T}\boldsymbol{u}_{1}} \\ 0 & 1 & \frac{\boldsymbol{u}_{2}^{T}\boldsymbol{a}_{3}}{\boldsymbol{u}_{2}^{T}\boldsymbol{u}_{2}} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$Q \qquad \qquad R$$

 a_1 , a_2 , a_3 构成的平行六面体的体积为 $\|u_1\|\cdot\|u_2\|\cdot\|u_3\|_{\circ}$

小结: Gram-Schmidt正交化

线性无关组 $a_1, a_2, a_3 \longrightarrow$ 正交向量组 $u_1, u_2, u_3 \longrightarrow$ 单位之间向量组 q_1, q_2, q_3

 $\forall k$, 三组向量前k个向量张成的子空间相同。并且

 $[a_1, ..., a_k] = [u_1, ..., u_k]U_k, U_k$ 是单位上三角矩阵。

 $[a_1, ..., a_k] = [q_1, ..., q_k] R_k, R_k$ 是一个上三角矩阵,对角线元素都> 0

 a_1, a_2, a_3 构成的平行六面体的体积为 $\|u_1\| \cdot \|u_2\| \cdot \|u_3\|$ 。

π

Gram-Schmidt正交化:

上面对三个向量正交化的过程可以推广到任意有限个线性无关向量

设 $a_1, \dots a_n$ 为n个线性无关的向量。对 $1 \le k \le n$,归纳定义

$$u_k = a_k - \frac{u_1^T a_k}{u_1^T u_1} u_1 - \dots - \frac{u_{k-1}^T a_k}{u_{k-1}^T u_{k-1}} u_{k-1}.$$

我们有

- (1) $u_1, ..., u_n$ 为非零正交向量组
- (2) $\forall k, [a_1, ..., a_k] = [u_1, ..., u_k] U_k, U_k$ 是单位上三角矩阵
- (3) $\forall k, Span(\boldsymbol{a}_1, ..., \boldsymbol{a}_k) = Span(\boldsymbol{u}_1, ..., \boldsymbol{u}_k).$
- (4) 令 $q_1 = u_1/\|u_1\|, ..., q_n = u_n/\|u_n\|,$ 得到单位正交向量组 $q_1, ..., q_n$.

且有 $\forall k, [a_1, ..., a_k] = [q_1, ..., q_k]R_k$,其中 R_k 是上三角矩阵,对角线元素都> 0

例:

例:
$$A = [a_1, a_2, a_3] = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}.$$
对向量组 a_1, a_2, a_3 做 $Gram - Schmidt$ 正交化.
$$u_1 = a_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, ||u_1|| = \sqrt{2^2 + (-1)^2 + 0^2} = \sqrt{5}.$$

$$u_2 = a_2 - \frac{u_1^T a_2}{u_1^T u_1} u_1 = \begin{bmatrix} 3/5 \\ 6/5 \\ -1 \end{bmatrix}, ||u_2|| = \sqrt{(3/5)^2 + (6/5)^2 + (-1)^2} = \sqrt{14/5}.$$

$$u_2^T a_2 = u_1^T a_2$$

$$u_1^T a_2 = u_1^T a_2$$

$$u_2^T a_3 = u_1^T a_3$$

$$u_3^T a_4 = u_1^T a_4$$

$$u_4^T a_5 = u_1^T a_5$$

$$u_5 = u_1^T a_5$$

$$u_7 = u_1^T a_5$$

$$u_{3} = a_{3} - \frac{u_{1}^{T} a_{3}}{u_{1}^{T} u_{1}} u_{1} - \frac{u_{2}^{T} a_{3}}{u_{2}^{T} u_{2}} u_{2} = \begin{bmatrix} 2/7 \\ 4/7 \\ 6/7 \end{bmatrix}, ||u_{3}|| = \sqrt{(2/7)^{2} + (4/7)^{2} + (6/7)^{2}} = \sqrt{8/7}.$$

$$q_{1} = \frac{u_{1}}{||u_{1}||} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, q_{2} = \sqrt{5/14} \begin{bmatrix} 3/5 \\ 6/5 \\ -1 \end{bmatrix}, q_{3} = \sqrt{7/8} \begin{bmatrix} 2/7 \\ 4/7 \\ 6/7 \end{bmatrix}.$$

$$Q = [\boldsymbol{q}_1, \boldsymbol{q}_2, \boldsymbol{q}_3]$$

$$R = \begin{bmatrix} \|\boldsymbol{u}_1\| & 0 & 0 \\ 0 & \|\boldsymbol{u}_2\| & 0 \\ 0 & 0 & \|\boldsymbol{u}_3\| \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \frac{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{a}_2}{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{u}_1} & \frac{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{a}_3}{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{u}_1} \\ 0 & 1 & \frac{\boldsymbol{u}_2^T \boldsymbol{a}_3}{\boldsymbol{u}_2^T \boldsymbol{u}_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{5} & -4\sqrt{5}/5 & 1/\sqrt{5} \\ 0 & \sqrt{14/5} & -\sqrt{14/5} \times 8/7 \\ 0 & 0 & \sqrt{8/7} \end{bmatrix}$$

$$A = [\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2, \boldsymbol{a}_3] = QR$$

$$a_1$$
, a_2 , a_3 构成的平行六面体的体积为 $\sqrt{5}\sqrt{14/5}\sqrt{8/7}=4$

命题:

设 \mathcal{M} 是 \mathbb{R}^n 的子空间,则 \mathcal{M} 存在一组标准正交基.

证明:

取 \mathcal{M} 的任意一组基,通过Gram-Schmidt正交化化为**正交单位 向量组**. 这个正交单位向量组是 \mathcal{M} 的一组标准正交基.

命题:

设 \mathcal{M}, \mathcal{N} 是 \mathbb{R}^m 的子空间, 如果 $\mathcal{M} \subseteq \mathcal{N}$,则 \mathcal{M} 的任意一组标准正交基都可以扩充成 \mathcal{N} 的一组标准正交基.

(b) 矩阵的QR分解:

Q:正交矩阵,列正交矩阵

R:上三角矩阵

回顾正交矩阵:

n 阶方阵Q称为正交矩阵,如果 $Q^TQ = QQ^T = I_n$.

$$Q = [\boldsymbol{q}_1, ..., \boldsymbol{q}_n], Q^T = \begin{bmatrix} \boldsymbol{q}_1^T \\ \vdots \\ \boldsymbol{q}_n^T \end{bmatrix}.$$

$$(Q^T Q)_{ij} = \boldsymbol{q}_i^T \boldsymbol{q}_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j; \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

正交矩阵的等价描述:

Q可逆,且 $Q^{-1} = Q^T$

 Q^T 是正交矩阵

Q的列向量组成 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基

Q的行向量转置后组成ℝⁿ的一组标准正交基

Q为保矩变换,即 $\|Qx\| = \|x\|$, $\forall x \in \mathbb{R}^n$

Q为保内积变换,即 $(Qx)^TQy = x^Ty$, $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$

列正交矩阵

定义:

矩阵 $Q \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ 如果满足 $Q^TQ = I_n$,则称为**列正交矩阵。**

$$Q = [\boldsymbol{q}_1, \dots, \boldsymbol{q}_n], \ Q^T Q = I_n$$
说明:

Q为列正交矩阵当且仅当Q的列向量组构成 \mathbb{R}^m 的一个正交单位向量组。

列满秩矩阵A的QR分解:

A = QR, Q**列正交矩阵**, R对角线元素**均为正数**的上三角矩阵

本质:

A的列向量做Gram-Schmidt正交化的矩阵描述

列满秩矩阵的QR分解:

设 $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ 为列满秩矩阵,则存在唯一的列正交矩阵 $Q \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ 与对角线元素为正数的n阶上三角矩阵R使得A = QR.

存在性:以n = 3为例。设矩阵 $A = [a_1, a_2, a_3]$ 为列满秩矩阵。

 a_1, a_2, a_3 线性无关,由Gram-Schmidt正交化:

$$A = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3] = [\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3] \begin{bmatrix} 1 & \frac{\mathbf{u}_1^T \mathbf{a}_2}{\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1} & \frac{\mathbf{u}_1^T \mathbf{a}_3}{\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1} \\ 0 & 1 & \frac{\mathbf{u}_2^T \mathbf{a}_3}{\mathbf{u}_2^T \mathbf{u}_2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= [\boldsymbol{q}_1, \boldsymbol{q}_2, \boldsymbol{q}_3] \begin{bmatrix} \|\boldsymbol{u}_1\| & 0 & 0 \\ 0 & \|\boldsymbol{u}_2\| & 0 \\ 0 & 0 & \|\boldsymbol{u}_3\| \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \frac{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{a}_2}{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{u}_1} & \frac{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{a}_3}{\boldsymbol{u}_1^T \boldsymbol{u}_1} \\ & & u_1^T \boldsymbol{u}_1 & \frac{\boldsymbol{u}_2^T \boldsymbol{a}_3}{\boldsymbol{u}_2^T \boldsymbol{u}_2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

由于 q_1, q_2, q_3 为正交单位向量组,Q为列正交矩阵;R为对角线元素均为正数的上三 角矩阵。

实际上,列满秩矩阵的QR分解就是矩阵列向量Gran-Schmidt正交化过程的矩阵描述

唯一性:

如果A为可逆方阵, A = QR = Q'R'.则 $Q'^TQ = R'R^{-1}$

 $Q'^{T}Q$ 为正交矩阵, $R'R^{-1}$ 为对角线元素均为正数的上三角矩阵。

因此, R'R-1上三角矩阵且列向量组构成正交单位向量组。

 $R'R^{-1}$ 一定是单位阵。因此, Q = Q', R = R'.

一般情形QR分解的唯一性: 以n = 3为例

 \mathcal{T} , 从另一个角度计算R: 用 $\mathcal{R}(A)$ 的标准正交基[q_1, q_2, q_3]表出[a_1, a_2, a_3]:

$$[a_1, a_2, a_3] = [q_1, q_2, q_3]R$$

(1) 由于 $Span(\mathbf{a}_1) = Span(\mathbf{q}_1)$, \mathbf{a}_1 等于 \mathbf{a}_1 向 $Span(\mathbf{q}_1)$ 的投影

$$a_1 = q_1 \frac{q_1^T a_1}{q_1^T q_1} = (q_1^T a_1) q_1.$$

(2) 由于 $a_2 \in Span(q_1, q_2)$, a_2 等于 a_2 向 $Span(q_1, q_2)$ 的投影, 又由于 q_1, q_2 正交,

$$a_2 = P_{Span(q_1)}(a_2) + P_{Span(q_2)}(a_2) = q_1 \frac{q_1^T a_2}{q_1^T q_1} + q_2 \frac{q_2^T a_2}{q_2^T q_2} = q_1(q_1^T a_2) + q_2(q_2^T a_2).$$

(3) 类似地,由于 $\mathbf{a}_3 \in Span(\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3)$,且 $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3$ 正交

$$a_3 = P_{Span(q_1)}(a_3) + P_{Span(q_2)}(a_3) + P_{Span(q_3)}(a_3) = q_1(q_1^T a_3) + q_2(q_2^T a_3) + q_3(q_3^T a_3)$$

(4)因此,我们得到

$$[a_1, a_2, a_3] = [q_1, q_2, q_3] \begin{bmatrix} q_1^T a_1 & q_1^T a_2 & q_1^T a_3 \\ 0 & q_2^T a_2 & q_2^T a_3 \\ 0 & 0 & q_3^T a_3 \end{bmatrix} = QR.$$

若有A = QR = Q'R'

对角线元素均为正数的上三角矩阵

$$[a_1, a_2, a_3] = [q_1, q_2, q_3] \begin{bmatrix} q_1^T a_1 & q_1^T a_2 & q_1^T a_3 \\ 0 & q_2^T a_2 & q_2^T a_3 \\ 0 & 0 & q_3^T a_3 \end{bmatrix} = [q_1, q_2, q_3'] \begin{bmatrix} q_1'^T a_1 & q_1'^T a_2 & q_1'^T a_3 \\ 0 & q_2'^T a_2 & q_2'^T a_3 \\ 0 & 0 & q_3'^T a_3 \end{bmatrix}$$

比较第一列 $q_1(q_1^Ta_1)=q_1'(q_1'^Ta_1)$,其中 $q_1^Ta_1$ 和 $q_1'^Ta_1$ 为正数, q_1 和 q_1' 为单位向量,于是 $q_1=q_1'$

比较第二列 $q_1(q_1^Ta_2) + q_2(q_2^Ta_2) = q_1'(q_1'^Ta_1) + q_2'(q_2'^Ta_2)$, 得到 $q_2(q_2^Ta_2) = q_2'(q_2'^Ta_2)$

由于 $q_2^T a_2$ 和 $q_2'^T a_2$ 为正数, q_2 和 q_2' 为单位向量,得到 $q_2 = q_2'$

同理,我们可以得到 $q_3 = q_3'$

小结: Gram-Schmidt正交化与列满秩矩阵的QR分解

Gram-Schmidt正交化:

线性无关向量组 → 正交单位向量组

(列满秩)矩阵的QR分解:

列满秩矩阵 → 列正交矩阵×上三角矩阵(对角线元素>0)

实际上,矩阵的QR分解对 $m \times n$ 阶矩阵 $A \ (m \ge n)$ 都可以进行。 A = QR, Q为 $m \times n$ 阶列正交矩阵, R为具有非负对角元的n阶上三角矩阵。详见教材定理3.2.10。

我们只考虑列满秩矩阵

(c) QR分解的应用

回顾命题:

设 $u_1, ..., u_n \in \mathbb{R}^m$ 为正交单位向量组

设P为 \mathbb{R}^m 在子空间 $Span(\mathbf{u}_1,...,\mathbf{u}_n)$ 上的正交投影矩阵,则

$$P = P_{u_1} + \dots + P_{u_n} = u_1 u_1^T + \dots + u_n u_n^T = [u_1, \dots, u_n] \begin{bmatrix} u_1^T \\ \vdots \\ u_n^T \end{bmatrix},$$

我们可以通过QR分解来思考这个问题

QR分解与正交投影矩阵:

 \mathcal{M} 为 \mathbb{R}^m 的子空间,取 \mathcal{M} 的一组基 $a_1, ..., a_n$,构成列满秩矩阵 $A = [a_1, ..., a_n]$

子空间 \mathcal{M} 上的正交投影 $P_{\mathcal{M}} = P_A = A(A^TA)^{-1}A^T$

对 $A做QR分解A = QR \longrightarrow$ 对向量组 $a_1, ..., a_n$ 做Gram-Schmidt正交化

$$P_A = (QR) (R^T Q^T QR)^{-1} R^T Q^T$$

$$= (QR)R^{-1} (R^T)^{-1} R^T Q^T = QQ^T$$

另一种理解角度:由于向量组 $a_1, ..., a_n$ 与 $q_1, ..., q_n$ 线性等价 ($Q = [q_1, ..., q_n]$)

我们有: $\mathcal{R}(A) = \mathcal{R}(Q)$

于是,
$$P_A = P_Q = Q(Q^T Q)^{-1} Q^T = QQ^T$$

QR分解在解方程上的应用:

求解方程Ax = b.

假设A为方阵且有QR分解,则方程组转化为

QRx = b

于是, $Rx = Q^{-1}b$.

由于Q为正交矩阵, $Q^{-1}=Q^T$

因此, $Rx = Q^T b$. R为上三角矩阵, 方程容易求解

正交矩阵的优势: 相当于一般矩阵求逆正交矩阵只需取转置, 计算容易!