

## Chapter15正交矩阵与Gram-Schmidt正交化

### Section1.正交矩阵的概念

#### Subsection1.简单的回顾

在[标准正交向量组](#)我们介绍了标准正交向量的概念，其实我们需要关注的就是**正交**和**标准**的概念，这些向量所组成的向量组我们可以写为如下的特性：

$$\begin{cases} q_i^T q_j = 1, i = j \\ q_i^T q_j = 0, i \neq j \end{cases}$$

标准正交向量组又被称为标准正交基,显然,相互垂直的各列一定是线性无关的。我们关注标准正交向量的意义很明显，它们很规范，很便于操作。

#### Subsection2.[正交矩阵](#)

##### Subsection1.定义

标准正交矩阵 $Q$ ,就是将标准正交向量组中的向量 $q_1, q_2, \dots, q_n$ 列到一个矩阵中去：

$$Q = [q_1, q_2, \dots, q_n]$$

我们注意一个非常重要的性质：

$$Q^T Q = \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_2^T \\ \vdots \\ q_n^T \end{bmatrix} [q_1 \quad q_2 \quad \cdots \quad q_n] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} = I$$

一定要注意，是 $Q^T Q = I$ 而不是 $Q Q^T = I$ ，原因参见下方[概念辨析](#)我们注意我们往往看待一个向量是看待为列向量。

特别的，当这种矩阵为方阵的时候，我们称之为正交矩阵。

注意概念辨析：

- 满足 $Q^T Q = I$ 的是标准正交矩阵，只不过是简单的把标准正交向量组的列向量陈列在一个矩阵里面，它不一定满足 $Q Q^T = I$ ,例如：

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } Q^T Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = I, \text{ 而 } Q Q^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \neq I$$

因为我们关注的是列向量的性质, 即  $q_1^T q_1 = 1$ , 如果  $Q Q^T$  则就不一定了。

- 正交矩阵是方阵的标准正交矩阵, 因此它有性质  $Q^T Q = I$  之外, 还有性质  $Q Q^T = I$ . 原因我想是因为此时矩阵满足  $\text{rank}(Q) = \text{rank}(C(A)) = n$ , 因此行也是满秩的, 那么转置过来成为列也是线性无关的。

## Subsection2.性质

我们根据定义能够注意到正交矩阵有一些重要的性质:

- 拥有标准正交向量组的性质, 即向量之间正交, 向量的模为1
- 必须是方阵, 定义决定
- 因为是方阵, 说明  $A^T$  是  $A$  的逆矩阵
- 是对称阵

## Subsection3.例子

- 回想我们在很久之前提到过的置换矩阵  $P$ , 当时也说明了置换矩阵  $P$  具有性质:  $P^T = P^{-1}$ , 而显然置换矩阵正是一个正交矩阵:  $P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ , 则  $Q^T = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ , 易得  $Q^T Q = I$ 。
- 另一个例子是我们上一讲介绍过的标准正交向量组:  $\begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -\sin \theta \\ \cos \theta \end{bmatrix}$ 。写成矩阵形式即为  $Q = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$ , 显然该矩阵也有  $Q^T Q = I$ 。
- $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$  是正交矩阵吗? 不是, 因为虽然这个矩阵内各列正交, 但列向量长度不为1, 我们还需要再对其进行单位化(标准化), 单位化以后得到  $Q = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$ , 这个矩阵是正交矩阵。
- 使用上一个例子中的矩阵  $Q = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$ , 令  $Q' = c \begin{bmatrix} Q & Q \\ Q & -Q \end{bmatrix}$ , 取合适的  $c$  以使得向量长度为1也可以构造出一个正交矩阵:  $Q = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ , 这种构造方法以阿德玛 (Adhemar) 命名, 阿德玛矩阵是一种只有1和-1的正交矩阵, 我们现在知道的是这种构造方法在  $Q$  为2, 4, 16, 64, ... 维矩阵时是有效的, 但是没有人知道, 究竟哪些维数的正交矩阵可以

由1和-1们构成,有些维度可以,但有些维度就不行,比如说5维的矩阵就不可能是阿德玛矩阵,这个比较简单,但有些大小没人能确切地说,能不能由1和-1构成。

#### Subsection4.用处

我们在考虑投影矩阵的时候, 注意 $A^T A x = A^T b$ , 则 $\hat{x} = (A^T A)^{-1} A^T b$ , 则 $A \hat{x} = A(A^T A)^{-1} A^T b = \hat{b}$ , 那么投影矩阵就是 $P = A(A^T A)^{-1} A^T$ , 此时如果 $A$ 是标准正交矩阵, 则 $(A^T A)^{-1} = I$ , 那么 $P = A A^T$ , 如果 $A$ 是正交矩阵, 那么 $P = I$ .

这也是很好理解的, 如果 $A$ 是一个满秩的方阵, 那么 $A$ 的列空间是 $n$ 维的满空间, 那么投影就是其本身,  $P = I$ 是显然的了

但是我们注意到, 如果如果 $A$ 列不满秩, 那么显然 $A^T A$ 是不存在逆矩阵的, 那么投影矩阵 $P = A(A^T A)^{-1} A^T$ 不存在, 因此我们要考虑一个方法, 把矩阵中的列向量进行标准正交化, 这样对于我们进行后面的处理大有裨益。

考虑我们最近讲过的最重要的方程, 正规方程 $A^T A \hat{x} = A^T b$ , 现在变为了 $Q^T Q \hat{x} = Q^T b$ , 也就是 $\hat{x} = Q^T b$ , 分解开来看就是 $\hat{x}_i = q_i^T b$ , 这个式子在很多数学领域都有重要作用。当我们知道标准正交基, 则在第 $i$ 个基方向上的投影等于 $q_i^T b$ 。

## Section2.Gram-Schmidt正交化

我们已经看到标准正交向量的性质特别好, 但更多时候我们见到的是线性无关向量组, 有没有一种方法能够将线性无关向量组转换为标准正交基呢? 这也即今天要讲的第二个内容, Gram-Schmidt 正交化。

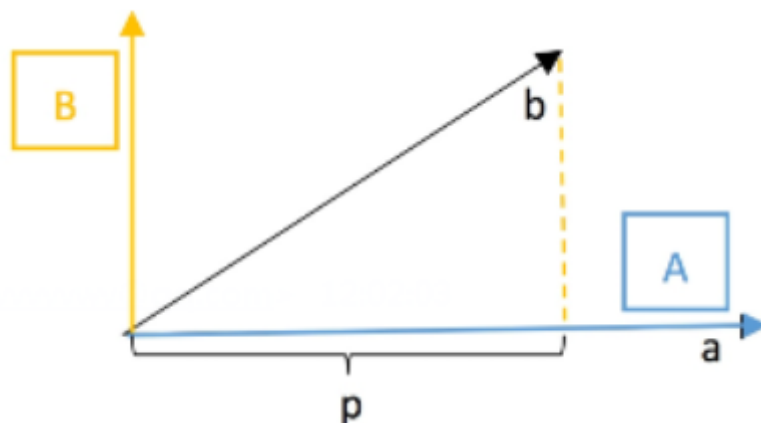
在介绍它之前, 我们需要先说明, 格拉姆-施密特正交化的缺点在于, 由于要求的单位向量, 我们不可避免地要除以向量的长度, 而这个过程很容易产生根号, 所以最终产生的标准正交向量组经常会带有根号。

Gram-Schmidt 正交化的过程如下:

线性无关向量 $a, b \rightarrow$  Gram 正交化向量 $A, B \rightarrow$  Schmidt 标准化正交向量 $q_1 = \frac{A}{|A|}, q_2 = \frac{B}{|B|}$

可以看到Schmidt也即单位化的过程是很简单的, 正交化的关键在于找到 $A, B$ 。

我们先从简单的情况开始, 假设有两个线性无关的向量  $a, b$ :



### Subsection1.正交化

显然如果我们要考虑与 $a$ 正交的向量，即我们之前考虑的误差向量 $e$ ，而且我们有：  
 $b$ 在 $a$ 上的投影写为 $\frac{a^T b}{a^T a} b$

$$e = b - p = b - a(a^T a)^{-1} a^T b$$

注意到 $a, b$ 均为向量，那么 $a^T a$ 与 $a^T b$ 均为标量，因此我们可以写为

$$e = b - \frac{a^T b}{a^T a} a$$

那么我们从 $a, b$ 两个非正交的向量正交化为了两个正交的向量 $A, B$ ，其中  
 $A = a, B = e = b - \frac{a^T b}{a^T a} a$

验证一下正交性：

$$A^T B = a^T (b - \frac{a^T b}{a^T a} a) = a^T b - a^T b = 0$$

因此 $A^T$ 与 $B$ 是正交的。

### Subsection2.单位化

$$q_1 = \frac{A}{|A|}, q_2 = \frac{B}{|B|}$$

### Subsection3.三维情况下的正交化与单位化

第三个矢量减去它在前两个矢量构成平面的投影，因此剩下的部分 $C$ 肯定也和 $A, B$ 都正交。

这里一定要注意，第三个向量需要在第二个已经正交化之后的向量上投影，即 $B$ 是已经正交化结束后的向量

$$C = c - \frac{c^T A}{A^T A} A - \frac{c^T B}{B^T B} B$$

接着做标准化就好。高维情况只需要按照同样的思路进行。

#### Subsection4.例子

对一下三个向量做施密特正交化:

$$a = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ -2 \end{bmatrix} \quad c = \begin{bmatrix} 3 \\ -3 \\ 3 \end{bmatrix}$$

基于 $a$ 来考虑正交向量, 那么 $b$ 在 $a$ 上的投影为:

$$p_b = \frac{a^T b}{a^T a} a = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

则 $b$ 与 $a$ 正交的向量为:

$$b' = b - p_b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

这里一定要注意, 第三个向量需要在第二个已经正交化之后的向量上投影  
同理, 可以知道 $c$ 在 $a$ 和 $b'$ 上的投影分别为:

$$p_a = \frac{a^T c}{a^T a} a = \begin{bmatrix} 3 \\ -3 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$p_b = \frac{b'^T c}{b'^T b'} b' = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

那么 $c$ 与 $a, b'$ 正交的向量为:

$$c' = c - p_a - p_b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

那么标准化之后我们可以知道三个标准正交向量为:

$$q_1 = \frac{a}{|a|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad q_2 = \frac{b'}{|b'|} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix} \quad q_3 = \frac{c'}{|c'|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

### Section 3. $A = QR$ 分解

我们曾经用矩阵的眼光审视消元法,故有  $A = LU$ ,这即是消元法的矩阵表示。

以同样的眼光来看待 Gram-Schmidt 正交化,故有  $A = QR$ ,这既是 Gram-Schmidt 正交化的矩阵表示。

设  $A$  有两个列向量:  $[a_1 \ a_2]$ , 标准正交化后有  $[a_1 \ a_2] = [q_1 \ q_2] \begin{bmatrix} a_1^T q_1 & a_1^T q_2 \\ a_2^T q_1 & a_2^T q_2 \end{bmatrix}$ , 而左下角的  $a_1^T q_2$  为 0。

$A = QR$  的重点在于,  $R$  是一个上三角矩阵,这是因为后来构造的向量总是正交于先前的向量。 $A = QR$  是用新基表示旧矢量,  $R$  的列代表旧矢量在新基下的系数,  $R$  是上三角矩阵因为每个旧矢量都和它后面的新基正交。