

2.4 正交矩阵和 Gram-Schmidt 正交化

标准正交向量

给标准正交向量一个数学定义：

在一组正交向量中，设 q 是标准正交向量组中的任意向量，则

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

这很好地表现了标准正交向量组内各向量的性质。“标准”→ 长度为 1。

标准正交矩阵 Q

当我们把一组正交向量放到矩阵中得到：

$$Q = \begin{bmatrix} \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ q_1 & \cdot & \cdot & q_n \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \end{bmatrix}$$

这时，结合上面正交向量性质得到： $Q^T Q = I$ 。

特别的，当矩阵Q是方阵的时候，我们将这样的矩阵 Q 称为：正交矩阵。为什么我们要单独拿出来讲，因为方阵有逆矩阵，而逆矩阵有一些特别的性质在。那就是： $Q^T = Q^{-1}$ 。证明：因为 $Q^T Q = I$ ！举一些例子：

$$Q = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 计算可以得到的是 } Q^T = Q^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}。$$

然后我们需要注意的是要给矩阵单位化， $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$ 这个矩阵各列是正交的，但并不是正交矩阵，

因为没有单位化，所以，正交矩阵不要忘了单位化向量。正确的正交矩阵是： $\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$ 。由这

个矩阵可以延伸出阿达马矩阵，像这样： $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ 。单位化后是 $\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$

。他还可以延申到更高维度，这里不做详细介绍。

标准正交矩阵的作用

上面介绍了标准正交矩阵 Q 的各种性质，很显然这是一种新的性质优良的矩阵，接下来主要介绍它的具体应用之一：投影矩阵。标准正交矩阵将会极大的简化上面三讲我们说到过的公式！

首先出场的是投影矩阵的公式： $A(A^T A)^{-1} A^T$ ，当我们把 A 换成 Q 的时候得到： $Q(Q^T Q)^{-1} Q^T$ 。然后我们分析他会简便成什么样子：

(1) 当 Q 是方阵的时候：

我们在上文中得知 $Q^T = Q^{-1}$ ，那么得到： $Q(Q^T Q)^{-1} Q^T = Q I Q^T = Q Q^T$ 。而 Q 是方阵的时候， $Q Q^T = I$ 。那么最后投影矩阵是单位向量！其实我们可以从空间角度去了解这件事，当 Q 是方阵且可逆，那么他的列空间是填满整个 n 维空间的。那么我们要投影的向量就一定会在这个列空间中，那么他本身就是他的投影！

(2) 当 Q 不是方阵的时候：

我们在上文中得知 $Q^T = Q^{-1}$ ，那么得到： $Q(Q^T Q)^{-1} Q^T = Q I Q^T = Q Q^T$ 。这样也简便了公式！

然后就是拟合方程，最小二乘法中的： $A^T A \hat{x} = A^T b$ 。当我们把 A 换成 Q 的时候得到：

$$Q^T Q \hat{x} = Q^T b$$

我们在上文中得知 $Q^T = Q^{-1}$ ，那么得到 $\hat{x} = Q^T b$ 。这样化简之后，很明显 \hat{x} 的每个分量都是 Q 中对应列向量与 b 的点乘结果。即： $\hat{x}_i = q_i^T b$ 。这个式子的意义就是，如果我们已知标准正交基，那么 b 在第 i 个基上的投影就是对应基向量 $q_i^T b$ 。

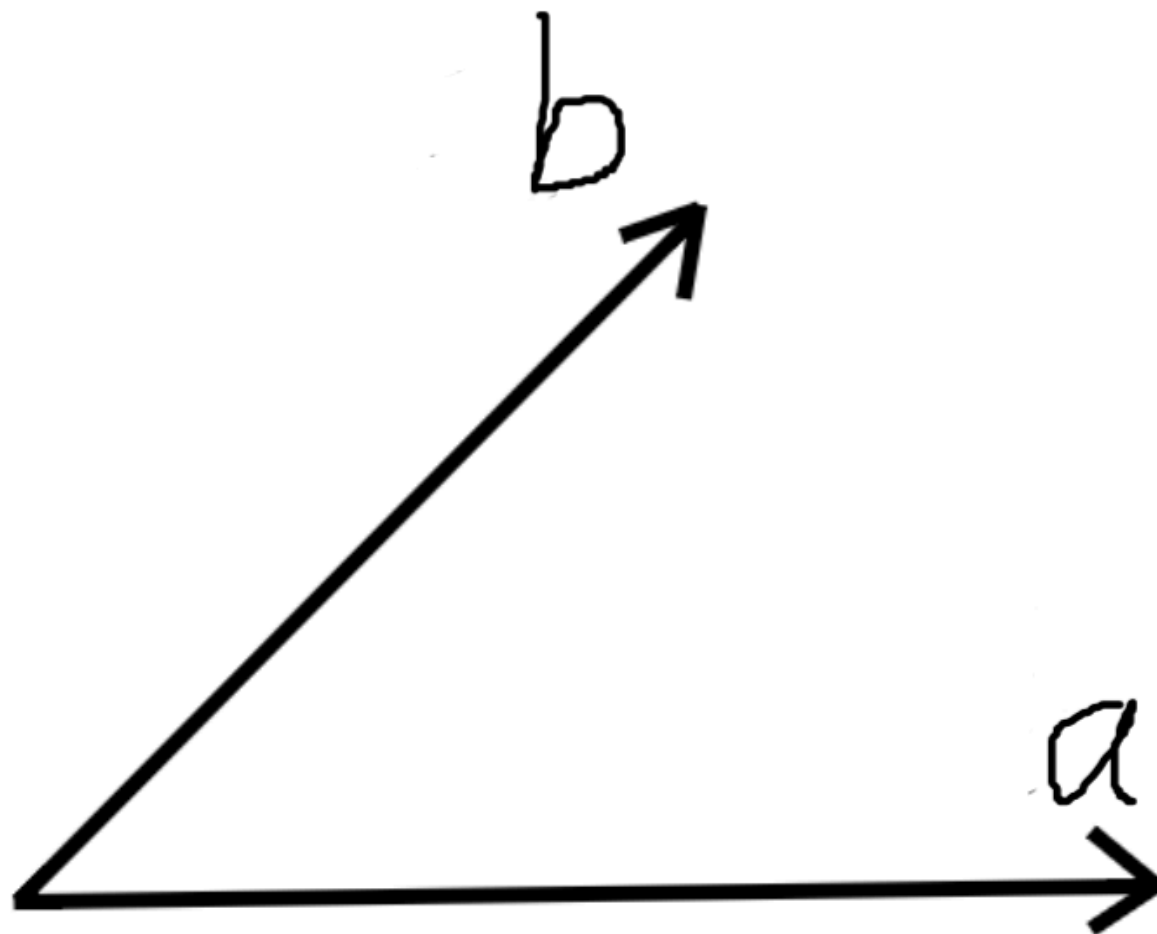
足以见得标准正交矩阵的优良性质！

Gram-Schmidt 正交化

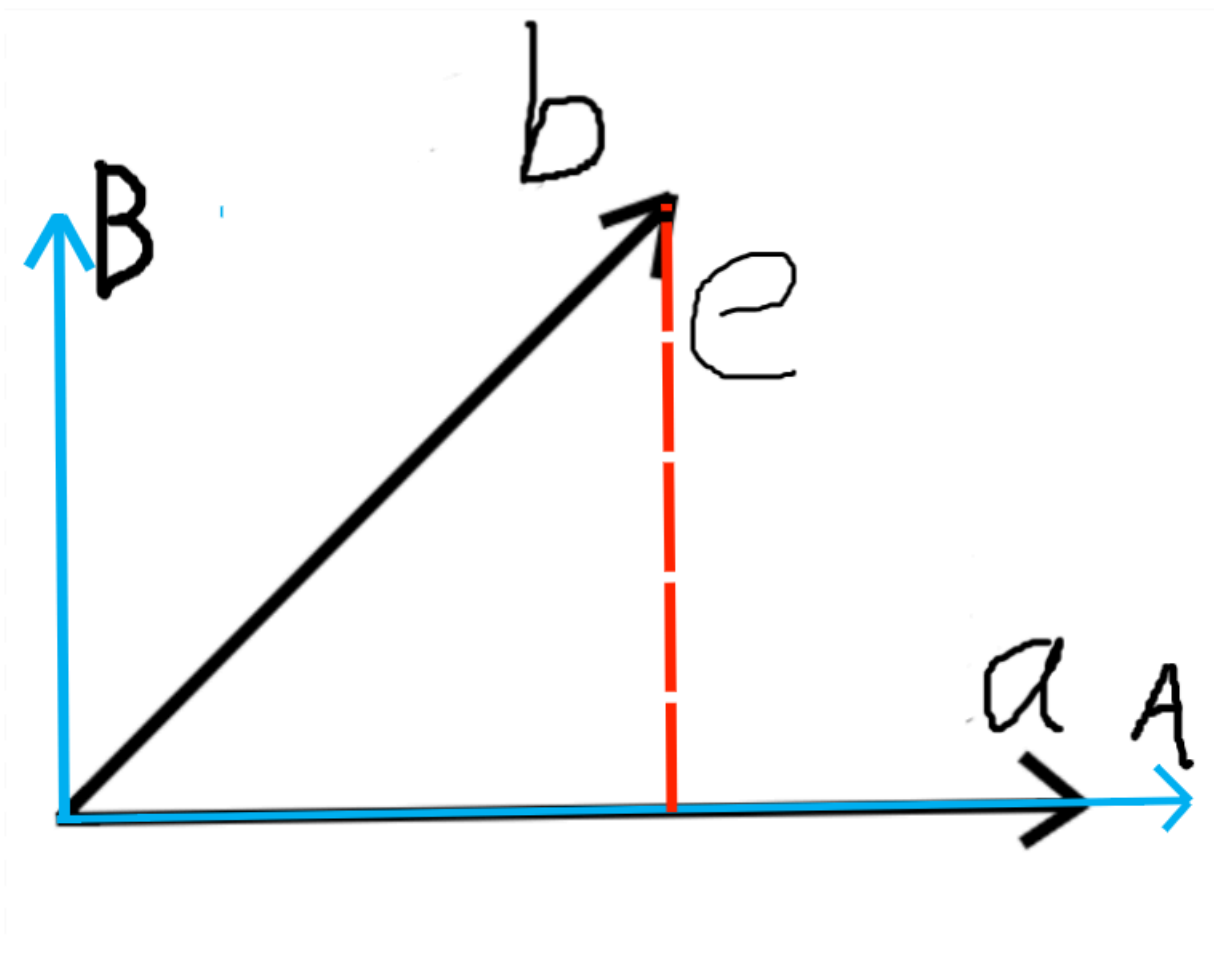
当我们拥有一组线性无关的向量的时候，把他们集成为一个矩阵 A ！如何将 A 矩阵标准正交化。举个例子来看吧：

有两个线性无关的向量 a ， b ，他们并不正交。我们想从中得到标准正交向量 q_1 ， q_2 。

像这样：



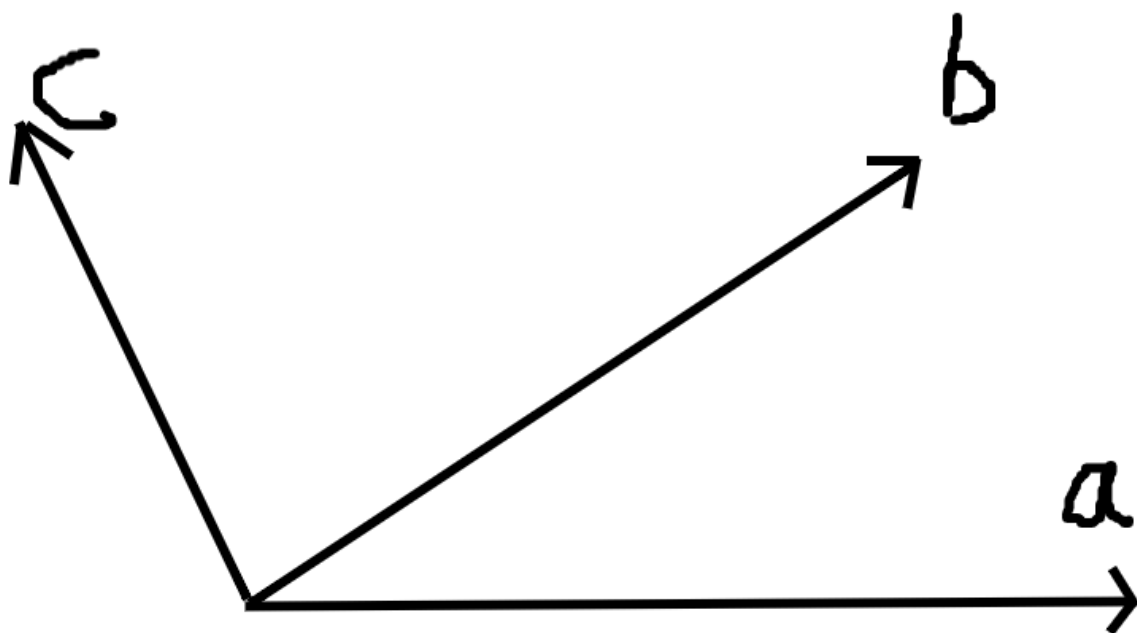
首先我们可以假设已知一组基 A, B 是正交的，其中 $a=A$ 。那么标准正交向量 $q_1 = \frac{A}{|A|}$, $q_2 = \frac{B}{|B|}$ 。
那么我们画个图来看看：



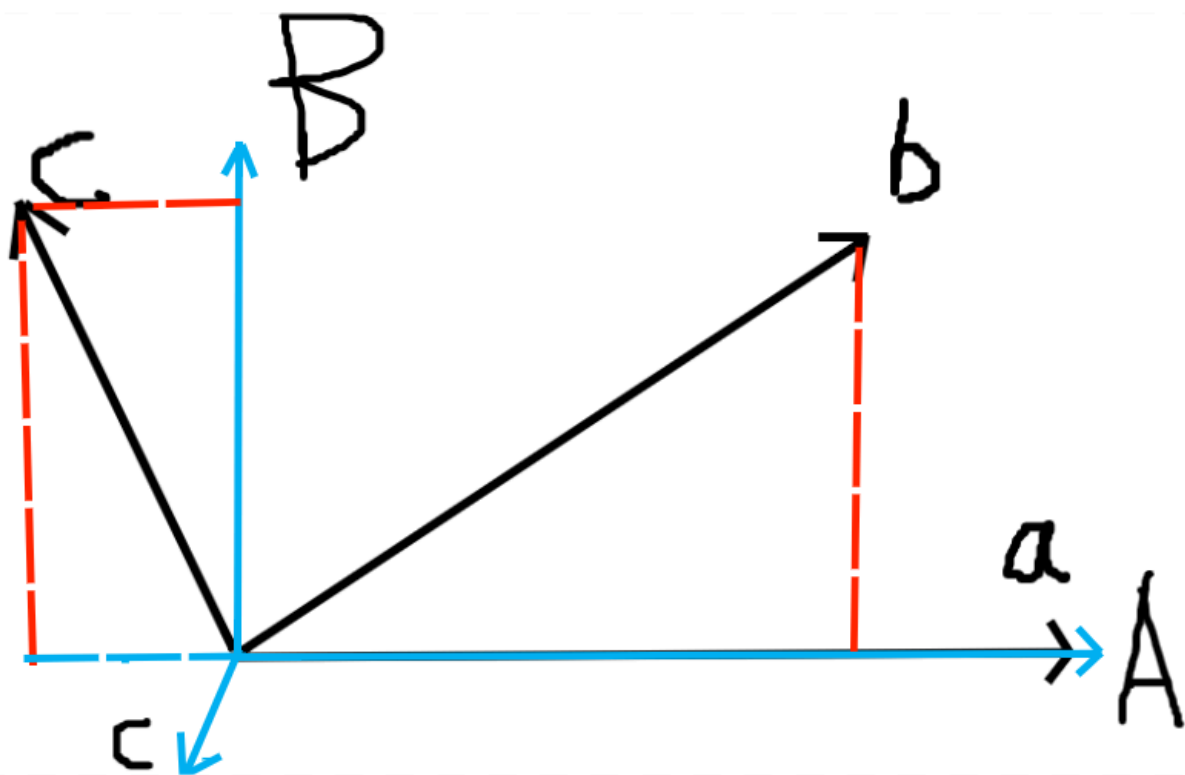
现在我们需要把向量 b 调到 B 的位置，也就是调到 e 的位置。怎么调，联想我们之前学习的投影，这个 B 即为 $(b-p)$ ！得到的是： $B = b - \frac{A^T b}{A^T A} A$ ！带进去检验一下， $A^T B = A^T (b - \frac{A^T b}{A^T A} A) = A^T b - A^T \frac{A^T b}{A^T A} A$ ，由于 $A^T A$ 是一个常数，可以自由约分不受影响，所以 $A^T b - A^T \frac{A^T b}{A^T A} A = A^T b - A^T b = 0$ ，所以他们正交！原来矩阵是 $[a|b]$ ，现在矩阵是 $[a|B]$ ，也就是 $[A|B]$ 。

tips：相信大家有疑惑，在之前学到的内容知道 $p = \frac{aa^T}{a^T a} b$ ，也就是 $\frac{AA^T}{A^T A} b$ ，这里怎么 $p = \frac{A^T b}{A^T A} A$ ，按理说线性代数的运算中矩阵位置是不可以随意调换的！我来解释一下。首先 $A^T A$ 是一个标量， $A^T b$ 也是标量（这是不难理解的）。所以在 $\frac{AA^T}{A^T A} b$ 中只有 A 是矩阵，那么 $A^T b$ 倍的矩阵 A 和 b 倍的矩阵 AA^T 是一样的。所以 $\frac{AA^T}{A^T A} b = A \frac{A^T b}{A^T A} = \frac{A^T b}{A^T A} A$ 。这样就解释通了！所以大家不必拘泥于形式！

同样的道理，推广到三维：
有三个线性无关变量 a, b, c 。如图：



然后我们有一组正交基A, B, C! 其中 $a=A$ 。那么 $q_1 = \frac{A}{|A|}$, $q_2 = \frac{B}{|B|}$, $q_3 = \frac{C}{|C|}$ 。如图:



那么一样的:

$$A=a$$

$$B=b - \frac{A^T b}{A^T A} A$$

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

得到三个正交的向量 A,B,C, 再进行单位化即可。

再高维以此类推!

这个时候问一个问题: 矩阵A在变成Q后, 列空间改变了吗? 观察两个矩阵的列空间, 它们是相同的, 也就是说我们的正交化过程都是在同一个空间中进行的, 只是最后得到了一个更好的标准正交基而已。因为我们是在原先a,b列的基础上操作得来的!

从矩阵的角度来看, 类似于 A 的 LU 分解, 在 Gram-Schmidt 正交化中, A 可分解为 Q 与 R。其中 R 是上三角矩阵: $A = QR$!

为什么这么说呢, $A=LU$, 其中A变成U, 是对A的行进行操作得来的, L是记录行操作的矩阵! 同样, Q是由A的列进行列操作得来的, 那么R是记录列操作的矩阵! 这么一看很像了吧!

而且矩阵R是上三角矩阵, 原因如下:

$$A = QR, \text{ 由于 } Q^T = Q^{-1} \text{ 那么 } Q^T A = Q^T QR \rightarrow Q^T A = Q^{-1} QR \rightarrow R = Q^T A$$

$$\text{那么 } A = \begin{bmatrix} a & b & c & d & \dots \end{bmatrix}, Q = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 & q_4 & \dots \end{bmatrix}, Q^T = \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_2^T \\ q_3^T \\ q_4^T \\ \dots \end{bmatrix}$$

$$\text{可得 } R = \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_2^T \\ q_3^T \\ q_4^T \\ \dots \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b & c & d & \dots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1^T a & q_1^T b & q_1^T c & \dots \\ q_2^T a & q_2^T b & q_2^T c & \dots \\ q_3^T a & q_3^T b & q_3^T c & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}, \text{ 其中主对角线上的值为1, 而对角}$$

线上的不为0, 对角线下面的为0 (分析正交关系可得!) 因为每一个 q_i 都正交于原来的矩阵中的 $a_j (j < i)$, 比如 q_3 是由 a_3 减去在 q_1, q_2 方向的分量, 自然是正交的!

如果上面内容太过于抽象, 那么大家可以这么理解, R是记录A变成Q的列操作的! 那么第一列自然是仅仅对第一列进行操作的, 所以后面就都是0, 后面的列以此类推! (讨论课我们有一个例子来解释这个)

到此我们终于结束对正交化的所有内容!

讨论课

有一个向量A有三个列向量a,b,c, $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 5 \\ 0 & 3 & 6 \end{bmatrix}$, 找到对应的矩阵Q矩阵, 以及求出 $A=QR$ 中的

R!

解答:

显然 $q_1 = \frac{a}{\|a\|} = \frac{1}{1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 刚好长度是1, 我们无需单位化。

而 $q_2 = b - \frac{q_1^T b}{q_1^T q_1} q_1 = b - q_1^T b q_1 = b - 2q_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}$ 。单位化后: $q_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。可得 $q_2 = 3q_2$

$q_3 = c - \frac{q_1^T c}{q_1^T q_1} q_1 - \frac{q_2^T c}{q_2^T q_2} q_2 = c - q_1^T c q_1 - q_2^T c q_2 = c - 4q_1 - 6q_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 5 \\ 0 \end{bmatrix}$, 单位化后得到 $q_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 。可

得 $q_3 = 5q_3$

那么 $A=QR$, 则 $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 5 \\ 0 & 3 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 3 & 6 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$

结合上面的例子, a 确实等于1倍的 q_1 , b 等于2倍 q_1 加3倍的 q_2 , 后面的类似! 可以明白为什么 R 是上三角了吧!

习题课

问题一

标准正交向量自动线性无关。

用矩阵证明: 证明若 $Qx = 0$, 则必有 $x = 0$ 。由于 Q 可能是长方形矩阵, 可以使用 Q^T 但不能使用 Q^{-1} 。

解答

根据定义, 矩阵 Q 的列是标准正交的, 因此有 $Q^T Q = I$ (Q 可以是长方形矩阵)。于是:

$$Qx = 0 \Rightarrow Q^T Qx = Q^T 0 \Rightarrow Ix = 0 \Rightarrow x = 0.$$

因此, Q 的零空间仅含零向量, 其列向量线性无关。不存在任何非零线性组合能使 Q 的列向量之和为零向量。这说明**标准正交向量自动线性无关**。

问题 17.2 (第4.4节习题18)

给定以下向量 a, b, c , 用 **Gram-Schmidt正交化过程** 求出正交向量 A, B, C , 并要求它们张成的空间与原向量组相同:

$$a = (1, -1, 0, 0), \quad b = (0, 1, -1, 0), \quad c = (0, 0, 1, -1).$$

进一步证明: 集合 $\{A, B, C\}$ 和 $\{a, b, c\}$ 都是垂直于向量 $d = (1, 1, 1, 1)$ 的空间的基底。

解答

对 a, b, c 应用 **Gram-Schmidt正交化过程**:

1. 令：

$$A = a = (1, -1, 0, 0).$$

2. 计算 B ：

$$B = b - \frac{A^T b}{A^T A} A = (0, 1, -1, 0) - \frac{-1}{2} (1, -1, 0, 0) = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -1, 0\right)$$

3. 计算 C ：

$$C = c - \frac{A^T c}{A^T A} A - \frac{B^T c}{B^T B} B = (0, 0, 1, -1) - \frac{0}{2} A - \frac{-1}{32} \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -1, 0\right) = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, -1\right).$$

由问题一可知，集合 $\{A, B, C\}$ 中的向量线性无关，且每个向量都与 $(1, 1, 1, 1)$ 正交。垂直于 d 的向量空间是三维的（因为 $(1, 1, 1, 1)$ 的行空间是一维的，而行空间维数与零空间维数之和为 4）。因此， $\{A, B, C\}$ 构成了垂直于 d 的空间的一组基底。

类似地， $\{a, b, c\}$ 也是垂直于 d 的空间的基底，因为这些向量线性无关、与 $(1, 1, 1, 1)$ 正交，且数量为 3。