

线性代数B1  
2021年秋季学期  
中国科学技术大学

授课老师: 陈效群  
笔记整理: 黄家辉

教学周: 第十六周  
笔记 7

---

**Exercise 1: 矩阵的相似与相抵**

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \text{试问}\mathbf{A}, \mathbf{B}\text{是否相似?}$$

**Lemma 1.** 若矩阵 $\mathbf{A}$ 与矩阵 $\mathbf{B}$ 相似, 则 $\mathbf{A}^k$ 与 $\mathbf{B}^k$ 也相似, 且对任意多项式 $f(x)$ , 我们有 $f(\mathbf{A})$ 与 $f(\mathbf{B})$ 相似, 特别地,  $f(\mathbf{A}) = \mathbf{O} \iff f(\mathbf{B}) = \mathbf{O}$  (课本P191, T11.2)

**Corollary 1.** 若矩阵 $\mathbf{A}$ 与矩阵 $\mathbf{B}$ 相抵, 即 $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{B})$ , 若存在多项式 $f(x)$ , 使得 $\text{rank}(f(\mathbf{A})) \neq \text{rank}(f(\mathbf{B}))$ , 则相抵方阵 $\mathbf{A}$ 与 $\mathbf{B}$ 不相似。

**Solution:**  $\implies$

利用上述推论2, 我们取 $f(x) = (x - 1)^2$ , 我们有

$$\text{rank}(f(\mathbf{A})) = 1, \text{rank}(f(\mathbf{B})) = 0, \text{rank}(f(\mathbf{A})) \neq \text{rank}(f(\mathbf{B}))$$

即 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 不相似。 ■

**Exercise 2:** 秩为1的n阶矩阵的相似矩阵

已知方阵 $\mathbf{A}$ 满足 $\text{rank}(\mathbf{A}) = 1$ , 求证:  $\mathbf{A}^2 = \mathbf{O}$ 时,  $\mathbf{A}$ 相似于 $\text{diag}\left(\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0\right)$ ;  $\mathbf{A}^2 \neq \mathbf{O}$ 时,  $\mathbf{A}$ 相似于 $\text{diag}(a, 0, \dots, 0)$ 。

**Solution:**  $\implies$

由 $\text{rank}(\mathbf{A}) = 1$ , 我们有 $\exists$ 可逆方阵 $\mathbf{P}_1, \mathbf{Q}_1$ , 使得 $\mathbf{A}$ 相抵于

$$\mathbf{D}_1 = \mathbf{P}_1 \mathbf{A} \mathbf{Q}_1 = \text{diag}(1, 0, \dots, 0)$$

故矩阵 $\mathbf{A}$ 相似于

$$\mathbf{A}_1 = \mathbf{P}_1 \mathbf{A} \mathbf{P}_1^{-1} = \mathbf{D}_1 (\mathbf{Q}_1^{-1} \mathbf{P}_1^{-1}) = \begin{pmatrix} a & \beta \\ \vec{0} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$$

其中 $(a, \beta)$ 是 $\mathbf{Q}_1^{-1} \mathbf{P}_1^{-1}$ 的第一行,  $\beta$ 是 $n-1$ 维行向量。

1.  $a \neq 0$ 时,  $\mathbf{A}_1^2 \neq \mathbf{O}$ ,  $\mathbf{A}^2 \neq \mathbf{O}$

我们取

$$\mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} 1 & -a^{-1}\beta \\ \vec{0} & \mathbf{I} \end{pmatrix} \implies \mathbf{P}_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & a^{-1}\beta \\ \vec{0} & \mathbf{I} \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{D} = \mathbf{A}_1 \mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} a & \beta \\ \vec{0} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -a^{-1}\beta \\ \vec{0} & \mathbf{I} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & \vec{0} \\ \vec{0} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$$

又

$$\mathbf{D} = \mathbf{P}_2^{-1} \mathbf{D} = \mathbf{P}_2^{-1} \mathbf{A}_1 \mathbf{P}_2$$

故 $\mathbf{D}$ 与 $\mathbf{A}_1$ 相似, 又 $\mathbf{A}$ 相似于 $\mathbf{A}_1$ , 故 $\mathbf{D}$ 与 $\mathbf{A}$ 相似。

2.  $a = 0$ 时, 我们有 $\mathbf{A}_1^2 = \mathbf{A}^2 = \mathbf{O}$ , 且由 $\mathbf{A}_1 \neq \mathbf{O}$ , 我们有 $\beta \neq \vec{0}$ , 故 $\exists n-1$ 阶可逆方阵 $\mathbf{Q}_2$ 使得 $\beta \mathbf{Q}_2 = (1, 0, \dots, 0)$ , 我们取 $\mathbf{P}_3 = \text{diag}(1, \mathbf{Q}_2)$ , 则

$$\mathbf{C} = \mathbf{A}_1 \mathbf{P}_3 = \begin{pmatrix} 0 & \beta \mathbf{Q}_2 \\ \vec{0} & \mathbf{O} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & (1, 0, \dots, 0) \\ \vec{0} & \mathbf{O} \end{pmatrix} = \text{diag}\left(\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0\right)$$

又

$$\mathbf{C} = \mathbf{P}_3^{-1} \mathbf{C} = \mathbf{P}_3^{-1} \mathbf{A}_1 \mathbf{P}_3$$

故 $\mathbf{C}$ 与 $\mathbf{A}_1$ 相似, 又 $\mathbf{A}$ 相似于 $\mathbf{A}_1$ , 故 $\mathbf{C}$ 与 $\mathbf{A}$ 相似。

■

**Exercise 3: 伴随矩阵的特征值的计算**

若 $\mathbf{A}$ 不可逆, 当 $r(\mathbf{A}) < n - 1$ 时,  $\mathbf{A}^*$ 的特征值是0; 当 $r(\mathbf{A}) = n - 1$ 时,  $\mathbf{A}^*$ 有 $n - 1$ 个重特征值0以及一个单特征值 $A_{11} + A_{22} + \cdots + A_{nn}$

**Solution:**  $\implies$

证明. 1.  $r(\mathbf{A}) < n - 1$ 时,  $\mathbf{A}^* = \mathbf{O}$ , 特征值全为0。

2.  $r(\mathbf{A}) = n - 1$ 时,  $r(\mathbf{A}^*) = 1$ , 故 $\mathbf{A}^*$ 的行向量对应成比例, 不妨设

$$\mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ a_2 A_{11} & a_2 A_{21} & \cdots & a_2 A_{n1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_n A_{11} & a_n A_{21} & \cdots & a_n A_{n1} \end{pmatrix}$$

其中 $(A_{11}, A_{21}, \dots, A_{n1}) \neq \mathbf{0}$ , 我们有

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}^*| = \begin{vmatrix} \lambda - A_{11} & -A_{21} & \cdots & -A_{n1} \\ -a_2 A_{11} & \lambda - a_2 A_{21} & \cdots & -a_2 A_{n1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_n A_{11} & -a_n A_{21} & \cdots & \lambda - a_n A_{n1} \end{vmatrix}$$

对行列式进行行列变换后我们有

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}^*| = \begin{vmatrix} \lambda - A_{11} & -A_{21} & \cdots & -A_{n1} \\ -a_2 \lambda & \lambda & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_n \lambda & 0 & \cdots & \lambda \end{vmatrix}$$

故

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}^*| = \begin{vmatrix} \lambda - A_{11} - a_2 A_{21} - \cdots - a_n A_{n1} & -A_{21} & \cdots & -A_{n1} \\ 0 & \lambda & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda \end{vmatrix}$$

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}^*| = (\lambda - A_{11} - a_2 A_{21} - \cdots - a_n A_{n1}) \lambda^{n-1} = (\lambda - A_{11} - A_{22} - \cdots - A_{nn}) \lambda^{n-1}$$

此时 $\mathbf{A}^*$ 有 $n - 1$ 个重特征值0以及一个单特征值 $A_{11} + A_{22} + \cdots + A_{nn}$

■

■

**Exercise 4:  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$**

设 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶方阵,  $\mathbf{A}$ 有 $n$ 个互异的特征值, 且 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ , 证明:

1.  $\mathbf{B}$ 相似于对角阵
2. 存在唯一的次数不超过 $n - 1$ 的多项式 $f(x)$ , 使得 $\mathbf{B} = f(\mathbf{A})$

**Solution:**  $\implies$

证明. 1. 见课本P192 T22

2. 我们只需证明存在 $\mathbf{a} = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$ , 使得

$$\mathbf{B} = f(\mathbf{A}) = a_0 \mathbf{I} + a_1 \mathbf{A} + \dots + a_{n-1} \mathbf{A}^{n-1}$$

即可, 下面我们利用Vandermonde行列式进行证明。

由(1)我们有, 存在可逆矩阵 $\mathbf{P}$ , 使得

$$\mathbf{A} = \mathbf{P}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \mathbf{P}, \mathbf{B} = \mathbf{P}^{-1} \begin{pmatrix} \mu_1 & & & \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_n \end{pmatrix} \mathbf{P}$$

其中 $\lambda_i \neq \lambda_j, i \neq j$

$$\mathbf{B} = f(\mathbf{A}) \iff \mathbf{P}^{-1} \begin{pmatrix} \mu_1 & & & \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_n \end{pmatrix} \mathbf{P} = \mathbf{P}^{-1} \begin{pmatrix} f(\lambda_1) & & & \\ & f(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f(\lambda_n) \end{pmatrix} \mathbf{P}$$

其中 $f(\lambda_i) = a_0 + a_1 \lambda_i + \dots + a_{n-1} \lambda_i^{n-1}, i = 1, 2, \dots, n$

上式等价于下列方程组(1)有解

$$\begin{cases} a_0 + a_1 \lambda_1 + \dots + a_{n-1} \lambda_1^{n-1} = \mu_1 \\ a_0 + a_1 \lambda_2 + \dots + a_{n-1} \lambda_2^{n-1} = \mu_2 \\ \vdots \\ a_0 + a_1 \lambda_n + \dots + a_{n-1} \lambda_n^{n-1} = \mu_n \end{cases} \quad (1)$$

即

$$\begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix}$$

有非零解，令

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{pmatrix}$$

则

$$|P| = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (\lambda_j - \lambda_i) \neq 0$$

故方程组(1)有解，且解唯一。

■

**Corollary 2.**  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶方阵， $\mathbf{A}$ 有 $n$ 个互异的特征值，且 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ 时， $\mathbf{B}$ 所在的线性空间 $V$ 是 $n$ 维的

■

**Exercise 5: 特征值以及特征向量的求解1**

已知 $\mathbf{A}$ 是三阶矩阵,  $\mathbf{A} = \mathbf{I} + \alpha\beta^T$ , 其中 $\alpha, \beta$ 是三维列向量, 且 $\alpha^T\beta = a \neq 0$ , 求 $\mathbf{A}$ 的特征值和特征向量

**Solution:**  $\implies$

设 $\mathbf{B} = \alpha\beta^T$ , 则 $\mathbf{A} = \mathbf{I} + \mathbf{B}$ , 设 $\lambda$ 是 $\mathbf{B}$ 的一个特征值,  $\mathbf{x}$ 是对应的特征向量, 则

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = (\mathbf{I} + \mathbf{B})\mathbf{x} = (\lambda + 1)\mathbf{x}$$

令

$$\mathbf{B} = \alpha\beta^T = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} (b_1 \ b_2 \ b_3) = \begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & a_1b_3 \\ a_2b_1 & a_2b_2 & a_2b_3 \\ a_3b_1 & a_3b_2 & a_3b_3 \end{pmatrix}$$

又 $\mathbf{B}^2 = (\alpha\beta^T)(\alpha\beta^T) = a\mathbf{B}$ , 故

$$\mathbf{B}^2\mathbf{x} = \lambda^2\mathbf{x} = a\mathbf{B}\mathbf{x} = a\lambda\mathbf{x} \implies \lambda = 0 \text{ or } a$$

1.  $\lambda = 0$ 时, 由 $r(\mathbf{B}) = 1$ , 我们有

$$(0\mathbf{I} - \mathbf{B})\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

的基础解系的维度 $\dim V = 3 - 1 = 2$ , 不妨设 $a_1b_1 \neq 0$ , 则

$$\begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & a_1b_3 \\ a_2b_1 & a_2b_2 & a_2b_3 \\ a_3b_1 & a_3b_2 & a_3b_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

可以化简为

$$\begin{pmatrix} b_1 & b_2 & b_3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

故 $\mathbf{B}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的基础解系是 $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2$ , 其中 $k_1, k_2 \in F$ ,  $\mathbf{x}_1 = (-b_2, b_1, 0)^T$ ,  $\mathbf{x}_2 = (-b_3, 0, b_1)^T$ , 也即 $\lambda = 0$ 时的特征向量为 $(-b_2, b_1, 0)^T, (-b_3, 0, b_1)^T$

2.  $\lambda = a$ 时, 令 $\mathbf{B} = (\beta_1, \beta_2, \beta_3)$ , 由 $\mathbf{B}^2 = a\mathbf{B}$ , 我们有

$$\mathbf{B}(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = a(\beta_1, \beta_2, \beta_3), \mathbf{B}\beta_j = a\beta_j, j = 1, 2, 3$$

同样地，不妨假设 $a_1 b_1 \neq 0$ ，也即 $a_1 \neq 0, b_1 \neq 0$ ，则我们可以选取

$$\frac{1}{b_1} \beta_1 = (a_1, a_2, a_3)^T$$

作为 $\lambda = a$ 时的特征向量。

综上， $\mathbf{A}$ 的特征值为1(二重)， $a+1$ ；对应的特征向量分别为 $(-b_2, b_1, 0)^T, (-b_3, 0, b_1)^T, (a_1, a_2, a_3)^T$

■

**Exercise 6: 特征值以及特征向量的求解2**

设  $\mathbf{B} = \alpha\alpha^T$ ,  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T \neq \mathbf{0}$

1. 证明:  $\mathbf{B}^k = t\mathbf{B}$ , 其中  $k$  为正整数,  $t$  为常数, 求  $t$
2. 求可逆矩阵  $\mathbf{P}$ , 使得  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{P}$  为对角阵, 并写出此对角阵

**Solution:**  $\Rightarrow$

1. 证明. 由  $\mathbf{B} = \alpha\alpha^T$ , 我们有

$$\mathbf{B}^k = (\alpha^T\alpha)^{k-1}\mathbf{B} = \left(\sum_{i=1}^n a_i^2\right)^{k-1} = t\mathbf{B}$$

$$\text{故 } t = \left(\sum_{i=1}^n a_i^2\right)^{k-1}$$

■

2. 设  $\mathbf{B}$  的特征值为  $\lambda$ , 对应的特征向量为  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ , 则  $\mathbf{B}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ , 下面我们用三种方法求解特征值以及对应的特征向量

**Corollary 3.**  $\mathbf{A} \in F^{n \times m}$ ,  $\mathbf{B} \in F^{m \times n}$ , 我们有  $\lambda^m |\lambda \mathbf{I}_n - \mathbf{A}\mathbf{B}| = \lambda^n |\lambda \mathbf{I}_m - \mathbf{B}\mathbf{A}|$

- (a) 由  $\mathbf{B}^k = t\mathbf{B}$ , 我们有

$$(\mathbf{B}^k - t\mathbf{B})\mathbf{x} = (\lambda^k - t\lambda)\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

$$\text{故 } (\lambda^{k-1} - t)\lambda = 0, \lambda = 0, \sum_{i=1}^n a_i^2$$

又

$$\text{tr}(\mathbf{B}) = \text{tr}(\alpha\alpha^T) = \text{tr}(\alpha^T\alpha) = \sum_{i=1}^n a_i^2$$

且

$$\text{tr}(\mathbf{B}) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$

故  $\lambda = 0$  为  $n-1$  重特征值,  $\lambda = \sum_{i=1}^n a_i^2$  为一重特征值。

$$(b) |\lambda \mathbf{I} - \mathbf{B}| = |\lambda \mathbf{I} - \alpha\alpha^T| = \lambda^{n-1} |\lambda \mathbf{I}_1 - \alpha^T\alpha| = \lambda^{n-1} \left(\lambda - \sum_{i=1}^n a_i^2\right)$$

- (c)

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{B}| = \begin{vmatrix} \lambda - a_1^2 & -a_1 a_2 & \cdots & -a_1 a_n \\ -a_2 a_1 & \lambda - a_2^2 & \cdots & -a_2 a_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_n a_1 & -a_n a_2 & \cdots & \lambda - a_n^2 \end{vmatrix}$$



在进行适当的行列变换后(同T3), 我们有 $|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{B}| = \lambda^{n-1}(\lambda - \sum_{i=1}^n a_i^2)$

- 同T5,  $\lambda = 0$ 时, 我们有 $(0\mathbf{I} - \mathbf{B})\mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 故 $\mathbf{B}\mathbf{x} = \mathbf{0}$

由 $\text{rank}(\mathbf{B}) = 1$ , 我们有 $\dim V = n - 1$ , 故 $\lambda = 0$ 的特征向量可以取

$$\mathbf{x}_1 = (-a_2, a_1, 0, \dots, 0)^T, \mathbf{x}_2 = (-a_3, 0, a_1, 0, \dots, 0)^T, \dots, \mathbf{x}_{n-1} = (-a_n, 0, \dots, a_1)^T$$

- 同T5,  $\lambda = \sum_{i=1}^n a_i^2$ 时, 我们有 $((\sum_{i=1}^n a_i^2)\mathbf{I} - \mathbf{B})\mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 一组解为 $\mathbf{x}_n = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$

综上, 可逆矩阵 $\mathbf{P}$ 可以取

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} -a_2 & -a_3 & \cdots & -a_n & a_1 \\ a_1 & 0 & \cdots & 0 & a_2 \\ 0 & a_1 & \cdots & 0 & a_3 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_1 & a_n \end{pmatrix}$$

且

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 0 & & & & \\ & 0 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \sum_{i=1}^n a_i^2 \end{pmatrix}$$

■

**Exercise 7: 欧氏空间与标准正交基**

对欧氏空间中任意一组向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ , 定义Gram方阵 $G = (g_{ij})_{m \times m}$ , 其中 $g_{ij} = (\alpha_i, \alpha_j)$ ,  $\forall 1 \leq i, j \leq m$

1. 求证:  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关  $\iff \det(\mathbf{G}) \neq 0$
2. 将 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 在欧氏空间的一组标准正交基下分别写成坐标 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_m \in \mathbb{R}^{m \times 1}$ , 求证:  $|\mathbf{G}| = |\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_m|^2$

**Solution:**  $\implies$

证明. 1. 原命题等价于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关  $\iff \det(\mathbf{G}) = 0$

- ” $\implies$ ” 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关, 则存在不全为0的实数 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ , 使得

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m = \mathbf{0}$$

则我们有

$$(\alpha_i, \lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m) = (\alpha_i, \alpha_1) \lambda_1 + \dots + (\alpha_i, \alpha_m) \lambda_m = (\alpha_i, \mathbf{0}) = 0$$

即

$$g_{i1} \lambda_1 + \dots + g_{im} \lambda_m = 0$$

对 $1 \leq i \leq m$ 成立, 也即方程

$$\begin{cases} g_{11}x_1 + \dots + g_{1m}x_m = 0 \\ g_{21}x_1 + \dots + g_{2m}x_m = 0 \\ \vdots \\ g_{m1}x_1 + \dots + g_{mm}x_m = 0 \end{cases} \quad (2)$$

有非零解 $(\lambda_1, \dots, \lambda_m)^T$ , 故 $|\mathbf{G}| = 0$

- ” $\Leftarrow$ ” 设 $|\mathbf{G}| = 0$ , 则 $\mathbf{G}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 有非零解 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_m)^T$ , 则我们有 $\mathbf{x}^T \mathbf{G} \mathbf{x} = 0$ , 即

$$\mathbf{x}^T \mathbf{G} \mathbf{x} = \sum_{i,j=1}^m x_i (\alpha_i, \alpha_j) x_j = \left( \sum_{i=1}^m x_i \alpha_i, \sum_{j=1}^m x_j \alpha_j \right) = 0$$

故

$$\sum_{i=1}^m x_i \alpha_i = x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = \mathbf{0}$$

对不全为0的 $x_1, \dots, x_m$ 成立

2. 由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  在欧氏空间的一组标准正交基下的坐标为  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_m$ , 我们有

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \mathbf{x}_i^T \mathbf{x}_j$$

故

$$\mathbf{G} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1 & \cdots & \mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_n \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{x}_n^T \mathbf{x}_1 & \cdots & \mathbf{x}_n^T \mathbf{x}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n^T \end{pmatrix} (\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n) = \mathbf{X}^T \mathbf{X}$$

$$\text{故 } |\mathbf{G}| = |\mathbf{X}|^2$$

■

■

---

<sup>1</sup>The template is from Prof. Jie Wang, USTC