

高等代数 Higher Algebra

Ch. 1. 经典课题

§1. 预备知识

一. 复数 \mathbb{C}

$$\mathbb{N} \xrightarrow{+} \mathbb{Z} \xrightarrow{+} \mathbb{Q} \xrightarrow{+} \mathbb{R} \xrightarrow{+} \mathbb{C} \quad \mathbb{C} := \{a+bi \mid a, b \in \mathbb{R}\}$$

$\mathbb{N} \xrightarrow{+} \mathbb{Z} \xrightarrow{+} \mathbb{Q} \xrightarrow{+} \mathbb{R} \xrightarrow{+} \mathbb{C}$
 $\uparrow \quad \uparrow \quad \uparrow \quad \uparrow$
 $\cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot$

\mathbb{C} 关于 $+, -, \times, \div$ 封闭 (closed)

共轭运算: $a+bi \mapsto a-bi$

性质: ① $\overline{c_1 + c_2} = \overline{c_1} + \overline{c_2} \Rightarrow \overline{\sum_{j=1}^n c_j d_j} = \sum_{j=1}^n \overline{c_j} \cdot \overline{d_j}$
 ② $\overline{c_1 c_2} = \overline{c_1} \cdot \overline{c_2}$

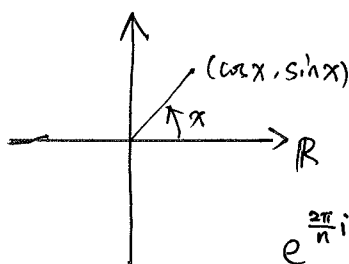
③ 若 $(c \in \mathbb{C}), c \neq 0$, 则有 $c\bar{c} \neq 0$ 且 $c\bar{c} \in \mathbb{R}$

记 $|c| = \sqrt{c\bar{c}} = \sqrt{a^2 + b^2}$, 称为 c 的模长

$$|c_1 c_2| = |c_1| |c_2|, \quad \left| \frac{c_1}{c_2} \right| = \frac{|c_1|}{|c_2|}$$

欧拉公式 $e^{ix} = \cos x + i \sin x \quad (x \in \mathbb{R})$

$e^{ix} \xrightarrow{\text{实平面表示}} (\cos x, \sin x)$



当 x 遍历 \mathbb{R} 中数时, e^{ix} 遍历复平面上单位圆周上的所有点.

(可验证 $e^{ix} \cdot e^{iy} = e^{i(x+y)}$)

注意到, 对于 $\theta = \frac{2\pi}{n}$

$$e^{\frac{2\pi}{n}i} = e^{\theta i}, \quad e^{\frac{4\pi}{n}i} = e^{2\theta i} = (e^{\theta i})^2 \Rightarrow e^{n\theta i} = (e^{\theta i})^n$$

$$\Rightarrow (e^{\frac{2\pi}{n}i})^n = 1 \quad \forall 1 \leq k \leq n$$

$(0, 2\pi] \xrightarrow{1 \mapsto} \text{单位圆周上的点}$

$$x \mapsto e^{ix} = \cos x + i \sin x$$

∴ 若令 $\zeta = e^{\frac{2\pi}{n}i} \in \mathbb{C}$, 则 $\zeta, \zeta^2, \dots, \zeta^n = 1$ 均为多项式 $x^n - 1$ 的根

n 次多项式至多有 n 个根 (重根按重数计入)

$$x^n - 1 = (x - \zeta)(x - \zeta^2) \cdots (x - \zeta^n), \quad \text{其中 } \zeta = e^{\frac{2\pi}{n}i}$$

$$c = a + bi \quad a, b \in \mathbb{R}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{a^2 + b^2}} \left(\frac{a}{\sqrt{a^2 + b^2}} + \frac{b}{\sqrt{a^2 + b^2}} i \right) = |c| \cdot e^{i\theta}$$

$$= |c| (\cos \theta + i \sin \theta)$$

二. 数域 (number field)

定义1. 若 $F \subseteq \mathbb{C}$, $0, 1 \in F$, 且 F 关于数的加、减、乘、除法都封闭, 则称 F 是一个数域

e.g 1. $\mathbb{Q} \subseteq F \subseteq \mathbb{C}$
 \uparrow 最小的数域 \uparrow 最大的数域

e.g 2. 记 $\mathbb{Q}[\sqrt{2}] = \{a + b\sqrt{2} \mid a, b \in \mathbb{Q}\}$ 是一个数域

$$\hookrightarrow F[x] = \{a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n \mid n \geq 0, a_i \in F\}$$

$$\text{规定 } 0 = \sum_{j=0}^n a_j x^j = \sum_{k=0}^m b_k x^k$$

$$\Leftrightarrow n=m \text{ 且 } a_j = b_j \quad \forall 0 \leq j \leq n$$

$$\textcircled{2} +: \sum_{i=0}^n a_i x^i + \sum_{j=0}^m b_j x^j = \sum_{i=0}^{\max\{n,m\}} (a_i + b_i) x^i$$

$$\textcircled{3} \times: \left(\sum_{i=0}^n a_i x^i\right) \left(\sum_{j=0}^m b_j x^j\right) = \sum_{i=0}^{n+m} c_i x^i$$

$$\text{其中 } c_k = \sum_{l=0}^k a_l b_{k-l} = \sum_{\substack{i \geq 0, j \geq 0 \\ i+j=k}} a_i b_j$$

称 $F[x]$ 为一元多项式环

e.g 2 中 $\mathbb{Q}[\sqrt{2}]$ 是将一元多项式环 $\mathbb{Q}[x]$ 中 x 赋值 $\sqrt{2}$ (令 $x = \sqrt{2}$)
 $\uparrow \sqrt{2}$ 是一个代数数

$\mathbb{Q}[x]$ 是一个数域. $\forall \alpha$, α 是一个代数数 \rightarrow 实二次域

定义: $\mathbb{Q}[x]$ 是包含 \mathbb{Q} 与 x 的最小数域

(i) $\mathbb{Q}[\sqrt{2}]$ 是含 \mathbb{Q} 与 $\sqrt{2}$ 的数域

(ii) 若 F 是数域, 且 $\mathbb{Q} \subseteq F$, $\sqrt{2} \in F$. 则显然 $a + b\sqrt{2} \in F \quad \forall a, b \in \mathbb{Q}$

$$\therefore \mathbb{Q}[\sqrt{2}] \subseteq F$$

#

e.g 3. 虚二次域 $\mathbb{Q}[\sqrt{-p}]$, p 为素数或为 1 $\mathbb{Q}[i] \rightarrow$ Gauss 有理数域

e.g 4. $\mathbb{Q}[2^{\frac{1}{3}}] = \{a_0 + a_1 2^{\frac{1}{3}} + a_2 2^{\frac{2}{3}} \mid a_i \in \mathbb{Q}\}$ 是一个数域

三. 集合论

$$A = B \Leftrightarrow A \subseteq B \text{ 且 } B \subseteq A$$

$$A \subseteq B: \forall a \in A, a \in B \quad "a \in A \Rightarrow a \in B. \forall a"$$

集合 类 族
(set) (class) (family)

↓
{所有集合的全体} = T. 若 T 是集合, 则 $T \in T$

四. 充分必要条件

命题 1. 设 A 不是空集合. 则 A 是有限集. 当且仅当 A 到自身的单映射
(\Leftrightarrow) 均为满射

条件 (i): $|A| < \infty$

条件 (ii): $\forall A \xrightarrow{\sigma} A, \sigma$ 必为满射 (从而为单射)

证明 proof (Pf): " \Leftarrow " 充分性: " \Rightarrow " 必要性

方法 1°. 设 (ii) 成立, 推 (i)

方法 2°. 设 (i) 成立, 推 (ii) 也不成立

五. \sum 的性质

设 $C_1, C_2, \dots, C_n \in \mathbb{F}$ 已给定. 记 $\sum_{i=1}^n C_i = C_1 + C_2 + \dots + C_n$

若 $C_1 = \sum_{j=1}^m a_{1j}, C_2 = \sum_{j=1}^m a_{2j}, \dots$, 即 $C_i = \sum_{j=1}^m a_{ij}$

$$\sum_{i=1}^n C_i = \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^m a_{ij} \right) \stackrel{\text{记成}}{=} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij}$$

$$\text{可证 } \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n a_{ij}$$

$$\text{e.g. } \begin{array}{l} a_{12} + a_{13} + \dots + a_{1n} \\ + a_{22} + \dots + a_{2n} \\ + \dots \\ + a_{n-1, n} \end{array} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n a_{ij} = \sum_{j=2}^n \sum_{i=1}^{j-1} a_{ij}$$

§2. 方程与根

命题 1. 设 \mathbb{F} 是数域. $f(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i \in \mathbb{F}[x]$, 即 $a_i \in \mathbb{F}$. 其中 $a_n \neq 0$

则对于 $\forall b \in \mathbb{F}$, $\exists \mathbb{F}[x]$ 中唯一一个 $n-1$ 次多项式 $g(x)$ 使得.

$$f(x) = \underbrace{(x-b)}_{\text{除式}} \underbrace{g(x)}_{\text{商}} + \underbrace{f(b)}_{\text{余式}}$$

HA-3

Pf: $f(x)$ 次数为 $n \Rightarrow \deg(f) = n$. 零多项式 $\deg(0) = -\infty$
 $\deg(c) = 0 \quad (c \neq 0)$

不妨设 $g(x) = \sum_{m=0}^r b_m x^m \quad (b_m \in \mathbb{F}, \text{待定})$

$$\begin{aligned} \sum_{i=0}^n a_i x^i &= (x-b) \sum_{j=0}^m b_j x^j + f(b) \\ &= \sum_{j=0}^m b_j x^{j+1} - \sum_{j=0}^m b b_j x^j + f(b) \\ &= b_m x^{m+1} + \sum_{j=1}^m (b_{j-1} - b b_j) x^j - b b_0 + f(b) \end{aligned}$$

根据 $\mathbb{F}[x]$ 中 "=" 的定义有

$$\left\{ \begin{array}{l} m+1 = n \\ b_m = a_n \\ b_{m-1} - b b_m = a_{n-1} \\ \vdots \\ b_0 - b b_1 = a_1 \\ f(b) = -b b_0 + a_0 \end{array} \right\} \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} m = n-1 \\ b_m = a_n \\ b_{m-1} = a_{n-1} + b b_m \\ \vdots \\ b_0 = a_1 + b b_1 \\ f(b) = -b b_0 + a_0 \end{array} \right.$$

#

定义 1. 若 $f(x)$ 是 $\mathbb{F}[x]$ 中 n 次多项式, 而 $b \in \mathbb{F}$ 使 $f(b) = 0$. 则称 b 是 $f(x)$ 在 \mathbb{F} 中的一个根

Cor 1.1 b 是 n 次多项式 $f(x)$ 的根当且仅当 $\exists n-1$ 次多项式 $g(x) \in \mathbb{F}[x]$ s.t. $f(x) = (x-b)g(x)$. 此时称 $(x-b)$ 整除 $f(x)$. 记为 $(x-b) \mid f(x)$

Pf: " \Leftarrow " 充分性. 设 $f(x) = (x-b)g(x)$. 则有 $f(b) = (b-b)g(b) = 0$
 " \Rightarrow " 必要性. 由命题 1. 得证.

Cor 1.2 设 $f(x) \in \mathbb{F}[x]$ 且 $\deg(f) = n \geq 1$. 则 $f(x)$ 在 \mathbb{F} 中至多有 n 个根 (重根按重数计)

Pf: 设 $f(x)$ 在 \mathbb{F} 中有根 b_1 . 由 Cor 1.1. 知存在 $\mathbb{F}[x]$ 中 $n-1$ 次多项式 $g(x)$ 使 $f(x) = (x-b_1)g(x)$. 由归纳假设, $g(x)$ 在 \mathbb{F} 中有 $n-1$ 个根 (至多). $\therefore f(x)$ 在 \mathbb{F} 中至多有 n 个根

高等代数基本定理: 在 \mathbb{C} 上. 任一 n 次多项式, 恰好有 n 个根

(Gauss)

$$\forall f(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i \in \mathbb{C}[x]. \text{ 其中 } a_n \neq 0. \exists c_1, c_2, \dots, c_n \in \mathbb{C}$$

s.t. $f(x) = a_n (x-c_1)(x-c_2)\cdots(x-c_n)$

韦达定理 (根与系数的关系)

设 $f(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i$ ($a_n \neq 0$), 设 b_1, b_2, \dots, b_n 是 $f(x)$ 在 \mathbb{C} 中全部的根.

则有

$$a_n = a_n$$

$$a_{n-1} = -a_n \left(\sum_{i=1}^n b_i \right)$$

$$a_{n-2} = (-1)^2 a_n \left(\sum_{1 \leq i < j \leq n} b_i b_j \right)$$

$$a_1 = (-1)^{n-1} a_n \sum_{i=1}^n b_1 \cdots \hat{b}_i \cdots b_n$$

$$a_0 = (-1)^n a_n \prod_{i=1}^n b_i$$

特别地

$n=1$ 时牢记

Pf: $a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$

假设 $a_n (x-b_1)(x-b_2) \cdots (x-b_n)$

$$= a_n \left[x^n - \left(\sum_{i=1}^n b_i \right) x^{n-1} + \sum_{1 \leq i < j \leq n} b_i b_j x^{n-2} - \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} b_i b_j b_k x^{n-3} + b_1 b_2 \cdots b_n (-1)^n \right]$$

比较两边对应项系数可得

#

带余除法 (Division Algorithm)

设 F 是数域, 设 $f(x) \in F[x]$, $0 \neq g(x) \in F[x]$. 则在 $F[x]$ 中存在唯一的一对 $q(x), r(x)$, s.t.

$$f(x) = q(x)g(x) + r(x).$$

其中 $\deg(r) < \deg(g)$

Pf: ① 唯一性. 设还有 $q_1(x)g(x) + r_1(x) = f(x)$, 其中 $\deg(r_1) < \deg(g)$

$$\Rightarrow r(x) - r_1(x) = g(x)[q_1(x) - q(x)]$$

其中 $\deg(g) > \deg(r) \geq \deg(r(x) - r_1(x))$. 矛盾

② 存在性: Euclidean Algorithm

辗转相除法

Euclidean Algorithm

$$\mathbb{A} \longrightarrow \mathbb{F}[x]$$

① 公因式 ($d \neq 0$), $d(x)$ 与 $h(x)$ 均在 $\mathbb{F}[x]$ 中. 若 $f(x) = d(x)h(x)$, 则称 $d(x)$ 是 $f(x)$ 的一个因式 (在 $\mathbb{F}[x]$ 中)

② $\gcd(f(x), g(x)) = d(x)$:
 ① $d(x)$ 首项系数为 1
 ② $d(x) \mid f(x)$ 且 $d(x) \mid g(x)$
 ③ 若 $d_1(x) \mid f(x)$ 且 $d_1(x) \mid g(x)$, $d_1 \mid d$
 (若存在 $d(x) \in \mathbb{F}[x]$ 使满足条件, 则称 $d(x)$ 是 f 与 g 的一个 gcd)

命题 1. $\forall f(x), g(x) \in \mathbb{F}[x]$. 若它们在 $\mathbb{F}[x]$ 中有 gcd, 则 gcd 唯一.
 记为 $(f, g) \stackrel{\text{or}}{=} \gcd(f, g)$

Pf: 若 d_1 与 d_2 均为 f 与 g 的 gcd, 则 $d_1 \mid d_2$, $d_2 \mid d_1$
 $\exists h_1(x) \in \mathbb{F}[x]$, s.t. $d_1 = d_2 h_2$, $d_2 = h_1 d_1$

$$\Rightarrow d_2 = d_2(h_1 h_2)$$

$$\Rightarrow \deg(d_2) = \deg(d_2) + \deg(h_1 h_2)$$

$$\because d_2 \text{ 首 1}, \deg(d_2) \geq 0 \quad \therefore \deg(h_1 h_2) = 0$$

$$= \deg(h_1) + \deg(h_2) = 0$$

$$\Rightarrow \deg(h_1) = \deg(h_2) = 0, h_i \text{ 是 } \mathbb{F} \text{ 中非零常数}$$

$$d_2 = d_1 \cdot k \xRightarrow{\text{首 1}} k = 1$$

#

定理: $\forall f(x), g(x) \in K[x]$, $f(x), g(x) \neq 0$. 都 $\exists ! d(x) = (f, g) \in K[x]$. 且

$$\exists u(x), v(x) \in K[x], \text{ s.t. } (f, g) = f(x)u(x) + g(x)v(x)$$

Pf: 唯一性已证

存在性: 不妨假设 $\partial f > \partial g$. 反复用带余除法得到 $q_i(x), r_i(x)$

$$f(x) = q_0(x)g(x) + r_0(x) \quad \partial r_0 < \partial g$$

$$g(x) = q_1(x)r_0(x) + r_1(x) \quad \partial r_1 < \partial r_0$$

$$r_0(x) = q_2(x)r_1(x) + r_2(x) \quad \partial r_2 < \partial r_1$$

$$r_1(x) = q_3(x)r_2(x) + r_3(x) \quad \partial r_3 < \partial r_2$$

$$\vdots$$

$$r_m(x) = q_{m+2}(x)r_{m+1}(x) + r_{m+2}(x) \quad \partial r_{m+2} < \partial r_{m+1}$$

$$r_{m+1}(x) = q_{m+3}(x)r_{m+2}(x)$$

引理: 若 $f(x) = q(x)g(x) + r(x)$. 其中 $f(x), g(x), r(x)$ 均 $\neq 0$. 且 (g, r) 存在.
 则 (f, g) 也存在且 $(f, g) = (g, r)$

Pf: 设 $d(x) = (g, r) \in K[x]$

事实上. 有 (1) $d(x)$ 首1

(2) $d|g$. 且 $d|f$ ($\because d|qg$ 且 $d|r$)

(3) 设 $d|f$ 且 $d|g$. 则 $d|f - qg$. 即 $d|r$

又 $\because d(x) = (g, r)$

$\therefore d_1(x) | d(x)$

$\therefore d(x) = (f, g)$

#

辗转相除法 $(r_{m+1}, r_{m+2}) = (r_m, r_{m+1}) = \dots = (r_0, r_1) = (g, r_0) = (f, g)$ #

若 $(f, g) = 1$. 则称 $f(x)$ 与 $g(x)$ 互素

推论 $\forall f(x), g(x) \in K[x], (f(x), g(x)) = 1 \Leftrightarrow \exists u(x), v(x) \in K[x]$.

s.t. $f(x)u(x) + g(x)v(x) = 1$

Bonus: $\mathbb{Q}[\alpha]$ 是数域. (其中 $\exists f(x) \in \mathbb{Q}[x], s.t. f(\alpha) = 0$)

Pf: 定义1: $K[x]$ 中一个正次数多项式 $p(x)$ 称为不可分解. 是指在 $K[x]$ 中.

$p(x)$ 不可写成两个低次数的多项式之积

即. 若 $p(x) = f(x)g(x)$. 其中 $f(x), g(x) \in K[x]$. 则必有 $\partial f = 0$ 或 $\partial g = 0$

定义2: 素多项式 $p(x)$ ($K[x]$ 中):

(1) $\partial p > 0$

(2) 若在 $K[x]$ 中. $p(x) | f(x)g(x)$ ($f, g \in K[x]$)

则必有或 $p|f$ 或 $p|g$

(称满足以上二条件的 $p(x)$ 为 $K[x]$ 中的素多项式)

命题: 设 K 为数域, 而 $p(x) \in K[x]$. 则 $p(x)$ 为 $K[x]$ 中素多项式 $\Leftrightarrow p(x)$ 在 $K[x]$ 中不可分解

Pf: " \Rightarrow ". 设 $p(x) \in K[x]$ 是素多项式. $p(x) = f(x)g(x), f, g \in K[x]$

\therefore 不妨设 $p|f$. 设 $f = pu$.

$\Rightarrow p = p(ug)$

$\Rightarrow 0 < \partial(p) = \partial(p) + \partial(u) + \partial(g)$

HA-7

$\Rightarrow \partial(u) = \partial(g) = 0$

" \Leftarrow " 设 $p(x) \nmid fg$. 但是 $p \nmid f$, 考虑 (f, p) .

$$\text{记 } d(x) = (f(x), p(x)) \Rightarrow d(x) \mid p(x)$$

$$\because p(x) \text{ 不可分解且 } p \nmid f \Rightarrow d(x) = 1$$

$$\therefore (f, p) = 1 \text{ 且 } p \nmid fg \therefore p \nmid g \quad \#$$

(1) 是数环

(2) $\forall 0 \neq f(\alpha) \in \mathbb{Q}[\alpha]$ $\because \alpha$ 是代数数. $\exists \mathbb{Q}[x]$ 中正次数多项式 $p(x)$.

使 $p(\alpha) = 0$. 不妨假设 $p(x)$ 是 $\mathbb{Q}[x]$ 中使 $p(\alpha) = 0$ 的次数最小的 (正次数) 多项式

则 $p(x)$ 在 $\mathbb{Q}[x]$ 中不可分解. 从而是 $\mathbb{Q}[x]$ 中的素多项式.

$$\text{则 } (p(x), f(x)) = 1 \Leftrightarrow p(x)u(x) + f(x)v(x) = 1 \quad \exists u, v \in \mathbb{Q}[x]$$

$$\Rightarrow p(\alpha)u(\alpha) + f(\alpha)v(\alpha) = 1$$

$$\Rightarrow f(\alpha) \cdot v(\alpha) = 1$$

$\therefore \mathbb{Q}[\alpha]$ 是数域

#

§3. 用消元法解线性方程组

Gaussian Elimination: 反复用以下三种初等 (方程) 的变换. 将方程组变为同解的标准组

1° 交换两个方程的位置

2° 用一个非零的数乘以某方程两端

3° 将某方程两端同乘以某一个数加到另一个方程的对应两端

另解: 构造一个 矩阵 (Matrix)

$$\begin{cases} 2x_2 - x_3 = 1 \\ x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ 2x_1 + x_2 - x_3 = -2 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 & -2 \end{pmatrix}$$

Augmented Matrix
方程组的增广矩阵 \tilde{A}

Step 1: 写出增广矩阵

Step 2: 用一系列如下的 (矩阵) 初等

行变换, 将 \tilde{A} 化为标准阶梯形

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -\frac{2}{3} \\ 0 & 1 & 0 & \frac{5}{3} \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

矩阵 \tilde{A} 的标准型

Step 3: 写出解 (有解 \Leftrightarrow 最后一个

主元不出现在最后一列)

$$HA - 8 \Leftrightarrow r(A) = r(\tilde{A})$$

行标准阶梯形

- 主元 (pivot)
- 1° 每行从左向右第一个非零的数为1
 - 2° 主元的下方, 左方, 上方全为0

命题 1. 任一 $m \times n$ 矩阵都经一系列的初等行变换化为标准阶梯形.
(标准阶梯形) 是唯一的

齐次线性方程组 (system of homogeneous linear equations)

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \quad (*) \rightarrow \text{系数矩阵 } A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}_{m \times n} \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

命题 2. 齐次线性方程组 (*) 有非零解 \Leftrightarrow 主元个数 $<$ 未知元个数 n

Proof: 易见主元个数 $\leq \min\{m, n\} \Leftrightarrow r(A) < n$

" \Rightarrow " 若主元个数 $\geq n$, 则必有 n 个主元. A 的标准阶梯形为

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

此时只有零解

" \Leftarrow " 显然

#

Cor: 若 $m < n$, 则齐次线性方程组 (*) 有非零解

Ch. 2. 向量空间与矩阵运算 (Vector Space)

§1. 矩阵的运算 (1) 加法和数乘

设 \mathbb{F} 是数域, 令 $\mathbb{F}^{m \times n} = \{ A = (a_{ij})_{m \times n} \mid a_{ij} \in \mathbb{F} \}$

在 $\mathbb{F}^{m \times n}$ 中引进 (1) 加法 $+$: $\forall A = (a_{ij}) \in \mathbb{F}^{m \times n}, B = (b_{ij}) \in \mathbb{F}^{m \times n}$

定义 $A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{F}^{m \times n}$

(2) 数乘 \cdot : $\forall A = (a_{ij}) \in \mathbb{F}^{m \times n}, k \in \mathbb{F}$

定义 $kA \triangleq k \cdot A = (k \cdot a_{ij}) \in \mathbb{F}^{m \times n}$

矩阵的相等. 若 $A_{m \times n}, B_{s \times t}$

① $m = s$ 且 $n = t$ (同型)

则 $A = B \Leftrightarrow$ ② $a_{ij} = b_{ij} \quad \forall i, j$ HA-9

运算律

+

- (1) 交换律 $A+B=B+A$
- (2) 结合律 $(A+B)+C=A+(B+C)$
- (3) \exists 零元 $0: 0+A=A+0=A$

$$\forall A, B, C \in \mathbb{F}^{m \times n}$$

\Downarrow

群

$\forall \mathbb{F} \subseteq \mathbb{C}$ 令 $\mathbb{F}^* = \mathbb{F} \setminus \{0\}$
则

\mathbb{F} 是数域 $\Leftrightarrow (\mathbb{F}, +)$ 与 (\mathbb{F}^*, \cdot) 成为群

结论1: 零元若存在则唯一

Proof: 设 0_1 与 0_2 均为 $\mathbb{F}^{m \times n}$ 中的零元, 则有

$$0_1 = 0_1 + 0_2 = 0_2$$

#

- (4) $\forall A \in \mathbb{F}^{m \times n}, \exists B \in \mathbb{F}^{m \times n}, A+B=B+A=0$

结论2: A 的负元若存在则必唯一 (性质 (2), (3) 成立)

Proof: 设 B_1 与 B_2 均为 A 的负元

$$B_1 = 0 + B_1 = (B_2 + A) + B_1 = B_2 + (A + B_1)$$

$$= B_2 + 0 = B_2$$

#

- (5) $1 \cdot A = A$
- (6) $(kl) \cdot A = k(lA)$
- (7) $(k+l) \cdot A = kA + lA$
- (8) $k \cdot (A+B) = kA + kB$

§2. 向量空间 $\mathbb{F}^{m \times 1}$ 与 $\mathbb{F}^{1 \times n}$

$$\mathbb{F}^{m \times 1} = \left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix} \mid a_i \in \mathbb{F} \right\}$$

列向量

$$\mathbb{F}^{1 \times m} = \{ (a_1, a_2, \dots, a_m) \mid a_i \in \mathbb{F} \}$$

行向量

形为 $\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix}$ ($a_i \in \mathbb{F}$) 的矩阵叫一个 m 维列向量, 而 $\mathbb{F}^{m \times 1}$ 称为 \mathbb{F} 上的

m 维列向量空间

定义1. (向量组的线性关系)

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_r \in \mathbb{F}^{n \times 1}$, 若存在 $k_1, k_2, \dots, k_r \in \mathbb{F}$, s.t. $0 = \sum_{i=1}^r k_i \alpha_i$ (1) (不全为0)

则称向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性相关 (linearly dependent)

否则, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关 (linearly independent)

线性表示 $\xRightarrow{\ell}$ 是 $\mathbb{F}^{m \times 1}$ 中向量组之间的一个二元关系. 性质:

性质 1. $(I) \xRightarrow{\ell} (I)$ reflexivity

性质 2 若 $(I) \xRightarrow{\ell} (II)$ 且 $(II) \xRightarrow{\ell} (III)$. 则 $(I) \xRightarrow{\ell} (III)$ 传递性

Pf: 设 $(I) = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$. $(II) = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s\}$. $(III) = \{\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_t\}$

均为 $\mathbb{F}^{m \times 1}$ 的子集 $\because (I) \xRightarrow{\ell} (II) \therefore \forall 1 \leq i \leq r, \exists k_{ij} \in \mathbb{F}$

$$\text{s.t. } \beta_i = \sum_{j=1}^r k_{ij} \alpha_j$$

$$\text{又 } (II) \xRightarrow{\ell} (III) \therefore \exists l_{ui} \in \mathbb{F}, \text{ s.t. } \gamma_u = \sum_{i=1}^s l_{ui} \beta_i$$

$$\therefore \gamma_u = \sum_{i=1}^s l_{ui} \left(\sum_{j=1}^r k_{ij} \alpha_j \right)$$

$$= \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^r (l_{ui} k_{ij}) \alpha_j$$

$$= \sum_{j=1}^r \left(\sum_{i=1}^s l_{ui} k_{ij} \right) \alpha_j$$

定义 2 (极大无关组).

设 $\emptyset \neq (I) \subseteq (II) \subseteq \mathbb{F}^{m \times 1}$. 若以下二条件同时成立. 则称子集合 (I) 为向量组 (II) 的一个极大无关向量组:

(1) 向量组 (I) 线性无关 (3) $(I) \subseteq (II)$

(2) $(I) \xRightarrow{\ell} (II)$

注 1. 根据命题 2. 一个极大无关组若存在. 则至多含 m 个向量

注 2. 向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 有极大无关组 $\Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 至少有 1 个 $\neq 0$. 即只有一个向量组. 即 0. 不含极大无关组

引理 1. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \xRightarrow{\ell} \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 且 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 线性无关. 有 $r \geq s$

Pf: 反证法. 假设 $r < s$, 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \xRightarrow{\ell} \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$. 下证后者线性相关

推论

$$(I) \xleftarrow{\ell} (II)$$

$$\text{则 } r(I) < r(II)$$

即证 $\sum x_i \beta_i = 0$ 有非零解

事实上. 设 $\beta_i = \sum_{j=1}^r k_{ji} \alpha_j$. 代入上式

$$\sum_{i=1}^s x_i \left(\sum_{j=1}^r k_{ji} \alpha_j \right) = 0$$

若 $\alpha_i = \begin{pmatrix} a_{i1} \\ a_{i2} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix}$ 则 (1) 等价于如下齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}k_1 + \dots + a_{1r}k_r = 0 \\ a_{21}k_1 + \dots + a_{2r}k_r = 0 \\ \dots \\ a_{m1}k_1 + \dots + a_{mr}k_r = 0 \end{cases} \quad (2)$$

命题1: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性相关 \Leftrightarrow 齐次线性方程组 (2) 有非零解
 (\Leftrightarrow) (2) 初等行变换 标准阶梯形, 主元个数 $< r$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \alpha_1 = 0 & r=1 \text{ 时} \\ \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \text{ 中有一个向量可} & r>1 \text{ 时} \\ \text{写成其余向量的线性组合,} \end{cases}$$

e.g 1. 在 $\mathbb{R}^{3 \times 1}$ 中. 有

- (1) α_1 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha_1 = 0$
- (2) α_1, α_2 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha_1$ 与 α_2 成比例
- (3) $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 共面
- (4) 任四个或四个以上向量必线性相关

命题2. 设 $n > m$, 在 $\mathbb{F}^{m \times 1}$ 中. n 个向量组成的向量组必定线性相关

Pf: 考虑线性方程组

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^n a_{1i} x_i = 0 \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n a_{mi} x_i = 0 \end{cases} \quad \text{其中 } r = n.$$

\therefore (3) 中含 m 个方程. n 个未知元. 而 $m < n$

\therefore 齐次方程组必有非零解. 从而 $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{F}^{m \times 1}$ 必定线性相关

#

e.g 2. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 且 $\beta_1 = \alpha_1 + \alpha_2, \beta_2 = \alpha_2 + \alpha_3, \beta_3 = \alpha_3 + \alpha_1$.

求证: $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 线性无关

Pf: 考虑 $x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + x_3\beta_3 = 0$ 导出 $x_1 = x_2 = x_3 = 0$

事实上. 有 $0 = x_1(\alpha_1 + \alpha_2) + x_2(\alpha_2 + \alpha_3) + x_3(\alpha_3 + \alpha_1)$
 $= (x_1 + x_3)\alpha_1 + (x_1 + x_2)\alpha_2 + (x_2 + x_3)\alpha_3$

$\therefore \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关 $\therefore \begin{cases} x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 = 0 \end{cases} \therefore \begin{cases} x_1 = x_2 = x_3 \\ = 0 \end{cases}$

Cor. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关. 并 $\beta_1 = \alpha_1 + \alpha_2, \beta_2 = \alpha_2 + \alpha_3, \dots, \beta_{r-1} = \alpha_{r-1} + \alpha_r$ (当 r 为奇数时)
 $\beta_r = \alpha_r + \alpha_1$. 则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 线性无关

$$\sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^r x_i k_{ji} \alpha_j = \sum_{j=1}^r \alpha_j \left(\sum_{i=1}^s k_{ji} x_i \right) = 0$$

只需

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^s k_{1i} x_i = 0 \\ \sum_{i=1}^s k_{2i} x_i = 0 \quad (3) \text{ 有非零解} \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^s k_{ri} x_i = 0 \end{cases} \text{ 而 } r < s. \quad (3) \text{ 有非零解}$$

#

推论 1. 设向量组(I)含非零向量. 则(I)有极大无关组且任意两个极大无关组所含向量个数相等. 称此数为向量组(I)的秩

记为 $r(I) \stackrel{\text{def}}{=} r\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$

Pf: 设(I)与(II)是(I)的两个极大无关组. 则有 $(II) \xrightarrow{\ell} (I) \xrightarrow{\ell} (III)$

$\therefore (II) \xrightarrow{\ell} (III)$. 而(III)线性无关

\therefore 由引理 1. 知 $\#(I) \geq \#(III)$

同理. 有 $\#(III) \geq \#(II)$

$\therefore \#(II) = \#(III)$

#

性质 1. $r(\mathbb{F}^{m \times 1}) = m$

性质 2. $\forall (I) \subseteq \mathbb{F}^{m \times 1}; (I) \neq \emptyset$. 有 $r(I) \leq m$

$r(I) = 0 \Leftrightarrow I = \{0\}$

§ 3. 矩阵的秩

$\forall A \in \mathbb{F}^{m \times n}$. 则有 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$. $\alpha_i \in \mathbb{F}^{m \times 1}$. 称 $r\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 为 A 的列秩

$A = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}$. $\beta_j \in \mathbb{F}^{1 \times n}$. 称 $r\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m\}$ 为 A 的行秩

定理 2. 对于 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$. 以下相等

① A 的列秩 ② A 的阶梯形中非零行的行数 (即主元个数) ③ A 的行秩

为了证明定理 2. 分步骤证明如下若干的小结果

引理 2. 对于 A 作一次初等行变换得矩阵 B. 则 A 的行向量组与 B 的行向量组等价. 从而 A 的行秩等于 B 的行秩

推论 2.1 A 的行秩等于其行标准阶梯形的行秩

引理 3. 若 A 是标准阶梯形, 则 A 的极大无关组只有一个 (所有非零行).
且 A 的行秩 = 主元个数

额外的结果 命题 设 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m \in \mathbb{F}^{1 \times n}$. 若对于矩阵 $\begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}$ 增加
一列得 $m \times (n+1)$ 的矩阵, 设为 $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}$. 若 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$
线性无关, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关

引理 4. 在行标准阶梯形 A 中, 其主元个数若为 r , 则 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 是 A
的一个极大无关组. 从而 A 的列秩等于 A 的主元个数

引理 5. 设 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{F}^{m \times n}$. 对 A 做一次初等行变换,
得矩阵 $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$. 则对一组数 $k_1, k_2, \dots, k_n \in \mathbb{F}$,
等式 $\sum_{i=1}^n k_i \alpha_i = 0$ 成立 $\Leftrightarrow \sum_{i=1}^n k_i \beta_i = 0$

Pf. 按三种行变换分三种情形验证

推论 1. $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关当且仅当 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 线性无关

推论 2. 对于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$, " $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \xrightarrow{\ell} \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ "
 \Leftrightarrow " $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r \xrightarrow{\ell} \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ "

推论 3. $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是极大无关组当且仅当 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 是极大无关组

e.g. 1. 若列向量组 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)$ 无关, 而 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 相关, 则有 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \xrightarrow{\ell} \beta$

Pf: \exists 不全为 0 的 $k_1, k_2, \dots, k_r, k \in \mathbb{F}$, s.t. $\sum_{i=1}^r k_i \alpha_i + k\beta = 0$. 断言 $k \neq 0$. 否则
 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性相关 $\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \xrightarrow{\ell} \beta$ #

e.g. 2. 用 $A(i)$ 表示 A 的第一列 (列向量). 用 $(1)A$ 表示 A 的第一行 (行向量)

求证: $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$

Pf: $A+B = (A(1)+B(1), A(2)+B(2), \dots, A(n)+B(n))$

假设 (I), (II) 分别是 A, B 列向量组的极大无关组

(I) $\xrightarrow{\ell} A(1), \dots, A(n)$ 且 $\#(I) = r(A)$

(II) $\xrightarrow{\ell} B(1), \dots, B(n)$. 且 $\#(II) = r(B)$

易见 $(I) \cup (II) \xrightarrow{\ell} A(1), \dots, A(n), B(1), \dots, B(n) \Rightarrow A(1)+B(1), \dots, A(n)+B(n)$

§4. 基础解系基本定理

命题 1. 线性方程组 $X_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{bmatrix} + \dots + X_n \begin{bmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$ 有解

$$\Leftrightarrow "A(1), A(2), \dots, A(n) \xrightarrow{l} \beta$$

$$\Leftrightarrow \underline{r(A) = r(\tilde{A})}$$

设方程组 $X_1 A(1) + X_2 A(2) + \dots + X_n A(n) = \beta$ (3) 有解

如何求理论解?

命题 2. 设 $\alpha_0 = \begin{pmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}$ 是 (3) 的一个特解. 则 (3) 的一切解形为 $\alpha = \alpha + \alpha_0$

其中 α 是齐次线性方程组 $X_1 A(1) + \dots + X_n A(n) = 0$ (4) 的解

证: (1) 设 α 是 (4) 的一个解. 则可设 $\alpha = \begin{pmatrix} l_1 \\ \vdots \\ l_n \end{pmatrix}$, $l_i \in \mathbb{F}$

$$\text{则有 } \begin{cases} l_1 A(1) + l_2 A(2) + \dots + l_n A(n) = 0 \\ k_1 A(1) + k_2 A(2) + \dots + k_n A(n) = \beta \end{cases}$$

$$\text{则有 } (l_1 + k_1) A(1) + (l_2 + k_2) A(2) + \dots + (l_n + k_n) A(n) = \beta$$

$$\text{即 } \alpha + \alpha_0 = \begin{pmatrix} k_1 + l_1 \\ k_2 + l_2 \\ \vdots \\ k_n + l_n \end{pmatrix} \text{ 是 (3) 的解} \quad \therefore \text{解集合 (3)} \supseteq \text{解集合 (4)}$$

(2) 设 α 是 (3) 的一个解. 则可设 $\alpha = \begin{pmatrix} l_1 \\ \vdots \\ l_n \end{pmatrix}$, $l_i \in \mathbb{F}$

$$\begin{cases} l_1 A(1) + l_2 A(2) + \dots + l_n A(n) = \beta \\ k_1 A(1) + k_2 A(2) + \dots + k_n A(n) = 0 \end{cases}$$

$$\therefore (l_1 - k_1) A(1) + (l_2 - k_2) A(2) + \dots + (l_n - k_n) A(n) = 0$$

$$\text{即 } \alpha - \alpha_0 = \begin{pmatrix} l_1 - k_1 \\ \vdots \\ l_n - k_n \end{pmatrix} \text{ 是 (4) 的解} \quad \therefore \text{解集合 (4)} \supseteq \text{解集合 (3)}$$

$$\therefore \text{解集合 (3)} = \text{解集合 (4)}$$

齐次 $\sum_{i=1}^n X_i A(i) = 0$ 的解集合 T 有如下性质

(1) $0 \in T$

(2) 若 $\alpha_i \in T$, 则 $k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 \in T$, $\forall k_i \in \mathbb{F}$

求 T 归结为求 T 的一个极大无关组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$, 称为

齐次线性方程组的一个基础解系

定理(基础解系基本定理) 齐次线性方程组 $X_1\alpha_1 + \dots + X_n\alpha_n = 0$ (3)

的一个基础解系含有 $n - r(A)$ 个向量. 其中

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n). \text{ 即 } A(i) = \alpha_i$$

Pf: $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 初等行变换 B , 其中 B 为标准阶梯形

则 $r(A)$ 为 B 中主元个数. (非零行的行数). $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$

e.g. $B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4, \beta_5, \beta_6, \beta_7)$

$$\xrightarrow{(3)} (\beta_1, \beta_4, \beta_7, \beta_2, \beta_3, \beta_5, \beta_6) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 & 3 & 1 & 4 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 2 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = C$$

$$\rightarrow \begin{cases} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{cases} \quad \begin{aligned} &+ 2y_4 + 3y_5 + y_6 + 4y_7 = 0 \\ &+ 2y_6 + 5y_7 = 0 \\ &= 0 \end{aligned} \quad (4)$$

易见 $\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$ 线性无关 (基础解系包含向量数 $\geq n - r(A)$)

$\delta_1 \quad \delta_2 \quad \delta_3 \quad \delta_4$

下证: $\delta_1 \sim \delta_4 \Rightarrow$ (3) 即 (4) 的所有解. 从而 $\delta_1, \delta_2, \delta_3, \delta_4$ 是 (3) 的一个基础解系.

设 $\delta = \begin{pmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_7 \end{pmatrix}$ 是方程组 (4) 的解, 要证 $\exists l_1, l_2, l_3, l_4 \in \mathbb{F}$ s.t.

$$\delta = \sum_{i=1}^4 l_i \delta_i, \text{ 事实上 } \delta = \begin{pmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} l_1 + \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} l_2 + \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} l_3 + \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} l_4$$

$$= \begin{pmatrix} 2l_1 + 3l_2 + l_3 + 4l_4 \\ 2l_3 + 5l_4 \\ 0 \\ -l_1 \\ -l_2 \\ -l_3 \\ -l_4 \end{pmatrix}$$

$$\left. \begin{array}{l} \text{比较两端向量} \\ \left\{ \begin{array}{l} k_1 = 2l_1 + 3l_2 + l_3 + l_4 \\ k_2 = 2l_3 + 5l_4 \\ k_3 = 0 \\ k_4 = -l_1 \\ k_5 = -l_2 \\ k_6 = -l_3 \\ k_7 = -l_4 \end{array} \right. \end{array} \right\} \quad (5)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} k_1 + 2k_4 + 3k_5 + k_6 + 4k_7 = 0 \\ k_2 + 2k_6 + 5k_7 = 0 \\ k_3 = 0 \end{array} \right. \quad (6)$$

$$\text{有 (5) 和 (6), 有 } \begin{pmatrix} l_1 \\ l_2 \\ l_3 \\ l_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -k_4 \\ -k_5 \\ -k_6 \\ -k_7 \end{pmatrix} \quad \#$$

总结: 定理: 设 $\tilde{A} = (A, \beta)$. 其中 $A_{m \times n} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$

则: ① 方程组 $x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_n \alpha_n = \beta$ 有解 $\Leftrightarrow r(A) = r(\tilde{A})$

(***) ② $r(A) = r(\tilde{A})$ 时, $x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_n \alpha_n = 0$ 的基础解系

含 $n - r(A)$ 个向量

③ 若 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-r(A)}$ 是 $\sum_{i=1}^n x_i \alpha_i = 0$ 的一个基础解系, 则

$$\sum_{i=1}^n x_i \alpha_i = \beta \text{ 的通解为 } x = \sum_{i=1}^{n-r(A)} t_i \beta_i + \beta_0 \quad (t_i \in \mathbb{F})$$

其中 β_0 是 $\sum_{i=1}^n x_i \alpha_i = \beta$ 的特解

§5. 矩阵的转置和乘法

一. 转置 (transpose)

设 $A_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n}$. 定义 $A' \triangleq A^T$ 为 $n \times m$ 阵. 其中 $(A^T)_{(i,j)} = a_{ji}$

性质 1. $(A^T)^T = A$

性质 2. $(A+B)^T = A^T + B^T$

性质 3. $(kA)^T = k \cdot A^T$

二. 乘法

定义 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{jk})_{n \times s}$ $AB = C_{m \times s} = (C_{ik})_{m \times s}$

$$\text{其中 } C_{ik} = \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{jk} \stackrel{\text{行} \cdot \text{列}}{=} \boxed{(i)A \cdot B(j)} \rightarrow \begin{cases} (AB)(j) = A \cdot (j) \\ (AB)(i) = (i)A \cdot B \end{cases}$$

性质 1. $(AB)C = A(BC)$. 其中 AB, BC 都有意义

性质 2. $(AB)^T = B^T A^T$

2的证明: ① 是同型矩阵 (都是 $s \times m$ 阵)

$$\textcircled{2} \forall 1 \leq i \leq s, \quad 1 \leq j \leq m$$

$$(AB)^T(ij) = (AB)(ji) = (j)A \cdot B(i)$$

$$(B^T A^T)(ij) = (i)B^T \cdot A^T(j) \\ = (j)A \cdot B(i)$$

$$= (AB)^T(ij)$$

#

性质3 $(kA) \cdot B = k(AB) = A(kB)$

性质4 $A(B+D) = AB + AD$

$$(A+F)B = AB + FB$$

4的证明: ① 左右同型

$$\textcircled{2} (A(B+D))_{ij} = (i)A \cdot (B+D)(j) \\ = (i)A(B(j) + D(j))$$

$$= (i)A \cdot B(j) + (i)A \cdot D(j)$$

$$(AB + AD)_{ij} = (i)A \cdot B(j) + (i)A \cdot D(j) \quad \#$$

交换律不成立, 消去律不成立

性质5 $AO = O, \quad OA = O$

性质6

$$\left. \begin{aligned} E_m A_{m \times n} &= A \\ A_{m \times n} E_n &= A \end{aligned} \right\} \forall A. \text{ 其中 } E_m = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix}_{m \times m}$$

称为 m 阶单位矩阵

性质1的证明: 设 $A_{m \times n}, B_{n \times s}, C_{s \times t}$

方法1°: $((A \times B)C)(i,j) = (i)(AB) \cdot (C)(j)$

$$= \left(\sum_{k=1}^n a_{ik} b_{k1}, \dots, \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ks} \right) \begin{pmatrix} c_{1j} \\ c_{2j} \\ \vdots \\ c_{sj} \end{pmatrix}$$

$$= \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{k1} c_{1j} + \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{k2} c_{2j} + \dots + \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ks} c_{sj}$$

$$= \sum_{k=1}^n a_{ik} \left(\sum_{l=1}^s (b_{kl} c_{lj} + b_{k2} c_{2j} + \dots + b_{ks} c_{sj}) \right)$$

$$= (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) \begin{pmatrix} \sum_{l=1}^s b_{il} c_{lj} \\ \vdots \\ \sum_{l=1}^s b_{nl} c_{lj} \end{pmatrix} = (i)A \times (BC)(j) \\ = (A(BC))(ij)$$

方法2°: $\{A(BC)\} = \begin{bmatrix} (1)A \cdot (BC(1)) & \dots & (1)A \cdot (BC(t)) \\ \vdots & & \vdots \\ (m)A \cdot (BC(1)) & \dots & (m)A \cdot (BC(t)) \end{bmatrix}$

$$(AB) \cdot C = \begin{bmatrix} ((1)A \cdot B) \cdot C(1) & \dots & ((1)A \cdot B) \cdot C(t) \\ \vdots & & \vdots \\ ((m)A \cdot B) \cdot C(1) & \dots & ((m)A \cdot B) \cdot C(t) \end{bmatrix}$$

问题归结为证明 $(\alpha^T B) \beta = \alpha^T (B \beta)$. α, β 为列向量

线性方程组的三种表述

$$1. \begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_n \end{cases}$$

2. $x_1 \alpha_1 + \dots + x_n \alpha_n = \beta$. 其中 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 是系数矩阵.

$\tilde{A} = (A, \beta)$ 是增广矩阵

3. $AZ = \beta$. 其中 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$, $Z = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

结论1. $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$

结论2. 若 $AC=0$. 其中 $A_{m \times n}$, 则有 $r(A) + r(C) \leq n$

结论3. $r(A) + r(C) - n \leq r(AC) \leq \min\{r(A), r(C)\}$. $A_{m \times n}$. $C_{n \times s}$

结论2的证明: 命 $C_{n \times s} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$. 已知

$$AC = A \cdot (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = (A\beta_1, A\beta_2, \dots, A\beta_s)$$

$$\therefore A\beta_1 = 0, A\beta_2 = 0, \dots, A\beta_s = 0$$

即 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 是齐次线性方程组 $Az=0$ 的解.

即 $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s\} \subseteq "Az=0 \text{ 的解空间}"$

$$\therefore r(C) = r\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s\} \leq n - r(A)$$

$$\text{即 } r(A) + r(C) \leq n$$

#

2.92. 设 A 是 n 阶方阵. 求证 $A^2 = A \Leftrightarrow r(A) + r(E-A) = n$

Pf: " \Rightarrow "

$$r(A) + r(E-A) \geq r(A + (E-A)) = n$$

$$\text{又 } A(E-A) = 0$$

$$\therefore r(A) + r(E-A) \leq n$$

$$\therefore r(A) + r(E-A) = n$$

" \Leftarrow " 根据基础解系基本定理. 只须说明 $(A^2 - A)z = 0$ 的基础解系中含 n 个向量

事实上: $\because r(A) = n - r(E-A)$

$\therefore (E-A)z = 0$ 的基础解系中有 $r(A)$ 个向量

设为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{r(A)}$. 即有:

$\alpha_1, \dots, \alpha_{r(A)}$ 线性无关. 且 $A\alpha_i = \alpha_i, 1 \leq i \leq r(A)$

同理. 由 $r(E-A) = n - r(A)$. 知有 $r(E-A)$ 个向量

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{r(E-A)}$. 使 $A\beta_j = 0$

注意到 $\alpha_1, \dots, \alpha_{r(A)}, \beta_1, \dots, \beta_{r(E-A)}$ 中含有 n 个向量

且均为 $(A^2 - A)z = 0$ 的解

$$\text{设 } \sum_{i=1}^{r(A)} k_i \alpha_i + \sum_{j=1}^{r(E-A)} l_j \beta_j = 0$$

$$\text{两端左乘以 } A, \text{ 得 } \sum_{i=1}^{r(A)} k_i \alpha_i = 0 \Rightarrow k_1 = k_2 = \dots = k_{r(A)} = 0$$

$$\text{代入. } l_1 = l_2 = \dots = l_{r(E-A)} = 0$$

$$\therefore k_i = l_j = 0 \quad \forall i, j$$

$\therefore \alpha_1, \dots, \alpha_{r(A)}, \beta_1, \dots, \beta_{r(E-A)}$ 无关
且均为 $(A^2 - A)z = 0$ 的解

#

类似可得 若 $a \neq b$. 则 $A^2 - (a+b)A + abE = 0$

$$\Leftrightarrow r(aE - A) + r(bE - A) = n$$

结论3的证明: 命 $(\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_s) = B_{m \times s} = A_{m \times n} C_{n \times s}$

$$= (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)_{m \times n} \begin{pmatrix} C_{11} & \dots & C_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ C_{n1} & \dots & C_{ns} \end{pmatrix}_{n \times s}$$

$$= (C_{11}\alpha_1 + \dots + C_{n1}\alpha_n, \dots, \sum_{i=1}^n C_{is}\alpha_i)$$

$$\therefore \alpha_1, \alpha_n \xrightarrow{L} \delta_1, \dots, \delta_s$$

$$\therefore r(A) = r\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\} \geq r\{\delta_1, \dots, \delta_s\} = r(B) = r(AC) \quad \#$$

结论3第二部分的证明: 求证 $r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$, 其中 n 是 A 的列数

思路: ① $BZ=0$ 的基础解系中含 $n-r(A)$ 个向量

② " $(I) \xrightarrow{L} (II)$ " $\rightarrow r(I) \geq r(II)$

Pf: 命 $AB = C = (C_1, C_2, \dots, C_r)$

取定 $C(1), C(2), \dots, C(r)$ 一个极大无关组. 不妨设为 $C(1), C(2), \dots, C(r)$

其中 $r = r(C) = r(AB)$, $B = (B(1), B(2), \dots, B(s))$

$$\text{设 } C(i) = \sum_{j=1}^r k_j C(j)$$

$$\text{则有 } AB(i) = C(i) \quad \forall i, \quad 1 \leq i \leq s$$

$$\therefore C(i) = \sum_{j=1}^r k_j C(j) = \sum_{j=1}^r k_j A \cdot B(j) = A \left(\sum_{j=1}^r k_j B(j) \right)$$

$$\therefore 0 = A \left[B(i) - \sum_{j=1}^r k_j B(j) \right]$$

$$\therefore B(i) - \sum_{j=1}^r k_j B(j) \text{ 是 } AZ=0 \text{ 的解}$$

设 $AZ=0$ 的一个基础解系为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-r(A)}$

$$\text{则 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-r(A)} \xrightarrow{L} B(i) - \sum_{j=1}^r k_j B(j)$$

$$\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-r(A)}, B(1), B(2), \dots, B(r) \xrightarrow{L} B(1), \dots, B(s)$$

$$\therefore n - r(A) + r(AB) \geq r\{\alpha_1, \dots, \alpha_{n-r(A)}, B(1), \dots, B(r)\} \geq r\{B(1), \dots, B(s)\} = r(B)$$

$$\therefore r(AB) \geq r(A) + r(B) - n \quad \#$$

§5. 矩阵代数 $M_n(\mathbb{F})$

记 $E_{ij} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ (i, j 位置为 1, 其余位置为 0)

则有 $A_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n} = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} E_{ij}$ (表达式唯一). 且有

$$A+B = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n (a_{ij} + b_{ij}) E_{ij}, \quad kA = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n (ka_{ij}) E_{ij}$$

易于验证: $E_{ij} E_{kl} = \begin{cases} 0 & \text{if } j \neq k \\ E_{il} & \text{if } j = k \end{cases}$

$$A \cdot B = \left(\sum_{i,j} a_{ij} E_{ij} \right) \left(\sum_{k,l} b_{kl} E_{kl} \right)$$

$$= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \sum_{l=1}^n a_{ij} b_{jl} E_{il}$$

$M_n(\mathbb{F})$:

$$\left(\sum_{i,j} a_{ij} E_{ij} \right) \left(\sum_{k,l} b_{kl} E_{kl} \right) = \sum_{i,j,l} a_{ij} b_{jl} E_{il}$$

($M_n(\mathbb{F}), +$, 数乘, 乘法)

运算律 \longrightarrow \mathbb{F} -代数

三种初等行变换

结论 1. 对于 A 作一次初等行变换, $A \rightarrow B$, 不改
变矩阵的秩. 即 $r(A) = r(B)$

① $i \leftrightarrow j$
② $k \cdot u_i$
③ $(j) + k(u_i)$

对单位矩阵施
以相同变换

结论 2 (1) 对 A 作一次初等行变换, 相当于对于 A
左乘以一个 $m \times m$ 的相应初等矩阵

(2) 对 $A_{m \times n}$ 作一次初等列变换, 结果矩阵
等于对 A 右乘一个 $n \times n$ 的相应初等矩阵

中间结果, 对于初等阵 $P_1, \dots, P_r, Q_1, \dots, Q_s$, 有 $r(P_r P_{r-1} \dots P_1 A Q_1 Q_2 \dots Q_s) = r(A)$

定义 1. 若对于 $A \in \mathbb{F}^{n \times n} = M_n(\mathbb{F})$, 若 $\exists B, C \in \mathbb{F}^{n \times n}$, s.t.

$AB = E_n = CA$, 则称 A 是可逆矩阵, 称 B 是 A 的右逆元,

C 是 A 的左逆元

命题 1. 若 A 是可逆的, 则 A 的左右逆元都唯一且相等, 称为 A 的逆元 A^{-1}

Pf: 设 $AB = E_n = CA$

$$B = E_n B = (CA) \cdot B = C \cdot (A \cdot B) = C$$

#

命题 2. 对于 $A \in M_n(\mathbb{F})$, 以下三条件等价

- ① A 可逆 ② $r(A) = n$ ③ \exists 初等阵 P_1, \dots, P_s , s.t. $A = P_1 \dots P_s$
 ($2n^2$ 个方程的方 (行向量组无关) \downarrow (结构)
 程组) 初等阵是可逆的

Pf: "① \Rightarrow ②" 设 A 可逆, 那么有 $AB = E \Rightarrow n = r(E) = r(AB)$
 $\leq \min\{r(A), r(B)\}$

$$\therefore n \leq r(A) \leq n \quad \therefore r(A) = n$$

"② \Rightarrow ③" 设 $r(A) = n$, 则由消元法过程知, A 可经过一系列的初等行变换化为 E_n , 由结论 2, 知有初等阵 Q_1, Q_2, \dots, Q_r , s.t. $Q_r \dots Q_1 A = E$, 而 Q_i 为可逆矩阵且 Q_i^{-1} 与 Q_i 同一类型的初等阵, 令 $P_i = Q_i^{-1}$, 则有 $A = P_1 \dots P_r$

"③ \Rightarrow ①" 命 $B = P_r^{-1} \dots P_2^{-1} P_1^{-1}$

$$\text{则 } AB = E$$

#

Cor 2.1 对于 $A \in M_n(\mathbb{F})$, A 可逆 $\Leftrightarrow A$ 右可逆 $\Leftrightarrow A$ 左可逆

Cor 2.2 用 $GL_n(\mathbb{F})$ 表示 \mathbb{F} 上的 n 阶可逆矩阵的集合, 则 $GL_n(\mathbb{F})$ 关于矩阵的乘法作成 (非交换) 群

(1) 结合律成立

(2) 存在单位元 $E \in GL_n(\mathbb{F})$

(3) $\forall A \in GL_n(\mathbb{F})$, A 在 $GL_n(\mathbb{F})$ 中有逆元

$GL_n(\mathbb{F})$ 叫 \mathbb{F} 上的第 n 个一般线性群, $GL_n(\mathbb{F})$ 是典型群的一种

(The n 'th general linearly group over \mathbb{F})

命题 3: $A(B_1, \dots, B_n) = (AB_1, \dots, AB_n)$

$$\text{同理 } \begin{pmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_n \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} A_1 B \\ \vdots \\ A_n B \end{pmatrix}$$

求逆矩阵

设 A_n 可逆 ($A \in GL_n(\mathbb{F})$)

构造 $B = (A, E_n)_{n \times 2n}$.

命 $A = P_1 \cdots P_s$. 其中 P_i 是初等阵

命 $Q_i = P_i^{-1}$. 则 Q_i 也是初等阵且与 P_i 同型. $A^{-1} = P_s^{-1} \cdots P_1^{-1}$

$$Q_s \cdots Q_1 B = (Q_s \cdots Q_1 A, Q_s \cdots Q_1 E) = Q_s \cdots Q_1 (E, A^{-1}E) = (E, A^{-1})$$

Algorithm: (1) 构造 $(A, E_n)_{n \times 2n} = B$

(2) 用初等行变换将 B 化成 (E, D) . 则 $D = A^{-1}$

$$A^{-1}(A, B) = (E, A^{-1}B).$$

$Ax = B$ 的解为 $x = A^{-1}B$. (A 可逆)

$$\begin{pmatrix} A \\ C \end{pmatrix} A^{-1} = \begin{pmatrix} E \\ CA^{-1} \end{pmatrix}$$

$YA = C$ 的解为 $Y = CA^{-1}$ (A 可逆)

trace (迹) $\text{tr}(A_{n \times n}) \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{i=1}^n a_{ii}$

① $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$

② $\text{tr}(kA) = k \text{tr}(A)$

③ $\text{tr}(A_n B_n) \neq \text{tr}(A) \cdot \text{tr}(B)$

④ $\text{tr}(A^T) = \text{tr}(A)$

§6. 矩阵分块与堆块

分块与堆块

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{t1} & A_{t2} & \cdots & A_{ts} \end{pmatrix}$$

运算. +. 数乘. 转置

乘法 (重要!!!)

设 $A_{m \times n}$. $B_{n \times s}$. ① 若 $B = (B_1, B_2)$. 则已有 $A(B_1, B_2) = (AB_1, AB_2)$

② 若 $A = \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix}$. $\begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} A_1 B \\ A_2 B \end{pmatrix}$

③ $A = (C_1, C_2)_{m \times n}$. $B = \begin{pmatrix} D_1 \\ D_2 \end{pmatrix}_{n \times s}$. 其中 C_i 的列数 = D_i 的行数. 即 C, D 有意义. 从而 $C_1 D_1 + C_2 D_2$ 也有意义

则可验证 $AB = C_1 D_1 + C_2 D_2$

Pf: 1° $A_{l \times n}$. $B_{n \times 1}$ 情形

不妨设 $C_1 = (a_{11}, \cdots, a_{1m})$ ($1 \leq m < n$)

此时 $(C_1, C_2) \begin{pmatrix} D_1 \\ D_2 \end{pmatrix} = (a_{11}, \cdots, a_{1m}, a_{m+1}, \cdots, a_{1n})$

$$\begin{pmatrix} b_{11} \\ \vdots \\ b_{m1} \\ b_{m+1,1} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^m a_i b_i + \sum_{i=m+1}^n a_i b_i = C_1 D_1 + C_2 D_2$$

一般情形

$$(1) A = ((1) C_1, (1) C_2) \quad (m) A = ((m) C_1, (m) C_2)$$

$$\text{此时有} \quad (C_1, C_2) \begin{pmatrix} C_2 \\ D_2 \end{pmatrix} = AB = \begin{pmatrix} (1) C_1, (1) C_2 \\ \vdots \quad \vdots \\ (m) C_1, (m) C_2 \end{pmatrix} B$$

$$\text{而} \quad ((1) C_1, (2) C_2) B = ((1) C_1, (2) C_2) (B(1), B(2), \dots, B(s))$$

$$= (-B(1), -B(2), \dots, -B(s))$$

$$\text{其中} \quad ((1) C_1, (1) C_2) \cdot B(1) = ((1) C_1, (1) C_2) \begin{pmatrix} D_1(1) \\ D_2(1) \end{pmatrix}$$

$$= (1) C_1 D_1(1) + (1) C_2 D_2(1)$$

$$\therefore (C_1, C_2) \begin{pmatrix} D_1 \\ D_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (1) C_1 D_1(1) + (1) C_2 D_2(1), & \dots, & (1) C_1 D_1(s) + (1) C_2 D_2(s) \\ \vdots & & \vdots \\ (m) C_1 D_1(1) + (m) C_2 D_2(1), & \dots, & (m) C_1 D_1(s) + (m) C_2 D_2(s) \end{pmatrix}$$

$$= C_1 D_1 + C_2 D_2$$

#

e.g. ① 求证. 分块阵 $\begin{pmatrix} 0 & A_n \\ B_m & 0 \end{pmatrix}$ 可逆 $\Leftrightarrow A$ 与 B 均可逆

② 可逆时, 求 $\begin{pmatrix} 0 & A_n \\ B_m & 0 \end{pmatrix}$ 的逆

Pf: ① " \Leftarrow " 设 A 与 B 均可逆, 则可设

$$\begin{pmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X & Y \\ Z & T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E_n & 0 \\ 0 & E_m \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} Z = A^{-1} \\ Y = B^{-1} \\ T = X = 0 \end{cases}$$

$$\therefore \text{逆} \begin{pmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{pmatrix}$$

" \Rightarrow " 显然

$$\textcircled{2} \quad \begin{pmatrix} 0 & A_n \\ B_m & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & B_m^{-1} \\ A_n^{-1} & 0 \end{pmatrix}$$

HA-XS

$$\text{注} \quad \begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_r \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & \\ & A_2^{-1} & \\ & & \ddots \\ & & & A_r^{-1} \end{pmatrix}$$

准对角阵

$$\begin{pmatrix} O & B_1 \\ B_2 & O \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} O & B_1^{-1} \\ B_2^{-1} & O \end{pmatrix}$$

三种初等块矩阵

1. $\begin{pmatrix} A & E \\ E & E \end{pmatrix}$ 其中 $\underbrace{A}_{\text{可逆}}$ $\begin{pmatrix} E & & & \\ & E & & \\ & & A & \\ & & & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & & & \\ & E & & \\ & & P & \\ & & & E \end{pmatrix} \cdots \begin{pmatrix} E & & & \\ & E & & \\ & & P & \\ & & & E \end{pmatrix}$

2. $\begin{pmatrix} E_n & \\ E_m & \\ & E_s \end{pmatrix}$

3. $\begin{pmatrix} E_m & \\ & E_n \\ & B & E_s \end{pmatrix}$

命题 1 左乘以分块矩阵 A 以一个合适的初等块矩阵，相当于对于 A 作 (A) 一次相应的初等行块变换 (列)

e.g 1 设 A_m 可逆, B_n 可逆. 设 $C_{m \times n}$. 求证 $\begin{pmatrix} A_m & C \\ O & B_n \end{pmatrix}$ 可逆, 并求其逆

Pf: $\left(A \ C \mid E \ O \right) \xrightarrow{\text{行}}, \left(A \ O \mid E \ -CB^{-1} \right)$

$\xrightarrow{\text{行}} \left(E \ O \mid A^{-1} \ -A^{-1}CB^{-1} \right) \xrightarrow{\text{行}} \left(E \ O \mid A^{-1} \ -A^{-1}CB \right)$

$\therefore D$ 可逆. 其逆 $D^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}$

e.g 2. 设 A_m 可逆, $B_n, C_{n \times m}, D_{n \times n}$ 已给. 考虑 $H = \begin{pmatrix} A_{m \times m} & B_{m \times n} \\ C_{n \times m} & D_{n \times n} \end{pmatrix}$, 求 H 可逆的条件. 并在 H 可逆时, 求 H^{-1}

Pf. $(H, E) = \left(A \ B \mid E \ O \right) \xrightarrow{\text{行}} \left(A \ B \mid E \ O \right)$

$\left(\begin{smallmatrix} A & B \\ C & D \end{smallmatrix} \right)$ 可逆 $\Leftrightarrow \begin{pmatrix} E & O \\ -CA^{-1} & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$ 可逆. 即 $\begin{pmatrix} A & B \\ O & D - (CA^{-1})B \end{pmatrix}$ 可逆

又, $\begin{pmatrix} A & B \\ O & D - CA^{-1}B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & -A^{-1}B \\ O & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & O \\ O & D - CA^{-1}B \end{pmatrix} \therefore H \text{ 可逆} \Leftrightarrow D - CA^{-1}B \text{ 可逆}$

下设 $D - CA^{-1}B = L$ 可逆. 继续消元

$$\begin{pmatrix} A & B & E & 0 \\ 0 & L & -CA^{-1} & E \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行}} \begin{pmatrix} A & 0 & E + BL^{-1}CA^{-1} & -BL^{-1} \\ 0 & L & -CA^{-1} & E \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\text{行}} \left(\begin{array}{cc|cc} E & 0 & A^{-1} + A^{-1}BL^{-1}CA^{-1} & -A^{-1}BL^{-1} \\ 0 & E & -L^{-1}CA^{-1} & L^{-1} \end{array} \right) \quad \#$$

求证: $A^2 = A \Leftrightarrow n = r(A) + r(E - A)$

Pf: $\begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & E - A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A & 0 \\ A & E - A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A & A \\ A & E \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A - A^2 & 0 \\ 0 & E \end{pmatrix} \quad \#$

2.93. 设 $\lambda \in \mathbb{F}$, $\lambda \neq 0$. 设 $A_{m \times n}$ 与 $B_{n \times m}$ 是上下矩阵. 求证:
 $\lambda E_m - AB$ 可逆 $\Leftrightarrow \lambda E_n - BA$ 可逆

Pf: $\begin{pmatrix} \lambda E_m - AB & 0 \\ 0 & E_n \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \lambda E_m - AB & A \\ 0 & E_n \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \lambda E_m & A \\ B & E \end{pmatrix}$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} E_m & \frac{1}{\lambda} A \\ B & E \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E_m & A \\ B & \lambda E_n \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{两行}} \begin{pmatrix} E_m & 0 \\ 0 & \lambda E_n - BA \end{pmatrix} \quad \#$$

$$\therefore \lambda E - AB \text{ 可逆} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} \lambda E_m - AB & 0 \\ 0 & E \end{pmatrix} \text{ 可逆} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} E_m & 0 \\ 0 & \lambda E - BA \end{pmatrix} \text{ 可逆}$$

$$\Leftrightarrow \lambda E - BA \text{ 可逆}$$

命题 A_n 可逆 $\Leftrightarrow \exists$ 初等阵 $P_1 \cdots P_s$, s.t. $A = P_s \cdots P_1$

1. $\forall A_{m \times n}$ (\mathbb{F} 上矩阵), \exists 可逆 P 使 PA 为标准(行)阶梯形

2. $\forall A_{m \times n} \in \mathbb{F}^{m \times n}$, \exists 可逆 P_m, Q_n , s.t. $P_m A Q_n = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$.
 其中 $r = r(A)$

基础解系基本定理 $\forall A \in \mathbb{F}^{m \times n}$, 命 $Z^T = (x_1, x_2, \dots, x_n)$

$AZ = 0$ 的基础解系中含 $n - r(A)$ 个向量

Pf: 不妨设可逆 P , s.t. $PA = \left(\begin{array}{c|c|c|c} E_r & \beta_1 & \beta_2 & \cdots \beta_{n-r} \\ \hline 0 & 0 & 0 & \cdots 0 \end{array} \right)$

命 $\delta_1 = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \delta_{n-r} = \begin{pmatrix} \beta_{n-r} \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$. 易见 $\delta_1, \dots, \delta_{n-r}$ 线性无关且是 $PAZ=0$ 的解.

再证 $\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_{n-r}$ 线性表示所有解

$$\left(\begin{array}{c|ccc} E & \beta_1 & \dots & \beta_{n-r} \\ \hline 0 & 1 & \dots & 0 \end{array} \right) \begin{pmatrix} \delta \\ k_1 \\ \vdots \\ k_{n-r} \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \delta = - \sum_{i=1}^{n-r} k_i \beta_i$$

$$\text{取 } l_i = -k_i. \text{ 则 } \delta = \sum_{i=1}^{n-r} l_i \delta_i \quad \#$$

例 9. 设 $A_{m \times n}, B_{n \times s}$ 已给. 求证: $r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$

Pf: 法二: 设 $PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, r = r(A)$

$$r(PAB) = r(AB)$$

$$r(PAQ \alpha^{-1} B). \text{ 命 } B_1 = \alpha^{-1} B. \text{ 满足 } r(B_1) = r(B)$$

$$\text{命 } B_1 = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}. \text{ 则 } PAB = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$r(AB) = r(PAB) = r(B_1) \geq r - (n - r(B))$$

$$\text{易见 } r(AB) + r(B_2) \leq r(AB) + (n - r) \quad \#$$

$$\text{法三: } \begin{pmatrix} B & E \\ 0 & A \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} B & E \\ -AB & 0 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 0 & E \\ -AB & 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore n + r(AB) = r \begin{pmatrix} B & E \\ 0 & A \end{pmatrix} \geq r(B) + r(A) \quad \#$$

例 9 求证: $r \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix} \geq r(A) + r(C)$

Pf. 设可逆 P_1, Q_1 使 $P_1 A Q_1 = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$. 且 $P_2 C Q_2 = \begin{pmatrix} E_s & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

则 $\begin{pmatrix} P_1 & 0 \\ 0 & P_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} Q_1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix}$ 均可逆且

$$\begin{pmatrix} P_1 & 0 \\ 0 & P_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 A & P_1 B \\ 0 & P_2 C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 A Q_1 & P_1 B Q_2 \\ 0 & P_2 C Q_2 \end{pmatrix} \\ = \left(\begin{array}{cc|cc} E_r & 0 & B_1 & B_2 \\ 0 & 0 & B_3 & B_4 \\ \hline 0 & 0 & E_s & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} E_r & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & B_4 \\ 0 & 0 & E_s & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \therefore r \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix} = r(E_r) + r(E_s) + r(B_4) \\ \geq r + s = r(A) + r(B) \quad \#$$

推广. 设 ABC 有意义

$$\begin{pmatrix} B & E \\ 0 & A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} BC & B \\ 0 & AB \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} BC & B \\ 0 & AB \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & B \\ -ABC & AB \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & B \\ -ABC & 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore r(B) + r(ABC) \geq r(AB) + r(BC)$$

$$\text{即 } r(ABC) \geq r(AB) + r(BC) - r(B)$$

e.g. 设 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$. 求证. $r(A) = r \Leftrightarrow \exists$ 列满秩的 $B_{m \times r}$, \exists 行满秩的 $C_{r \times n}$. 使 $A = BC$

Pf: " \Rightarrow " 设 $r(A) = r$. 则有 可逆 P 与 Q . s.t. $PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

$$\therefore A = P^{-1} \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Q^{-1} \\ = \left[P^{-1} \begin{pmatrix} E_r \\ 0 \end{pmatrix} \right] \left[\begin{pmatrix} E_r & 0 \end{pmatrix} Q^{-1} \right] \\ \stackrel{\text{记}}{=} B \cdot C$$

" \Leftarrow " 设 $A = B_{m \times r} C_{r \times n}$
 $r(B) = r = r(C)$.

\exists 可逆 P, Q . 使 $PB = \begin{pmatrix} E_r \\ 0 \end{pmatrix}$. $CQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \end{pmatrix}$

$$\therefore PBCQ = PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

$$r(A) = r(PAQ) = r$$

#

Ch 3. 行列式 (Determinant)

$\vec{\alpha}_1 \times \vec{\alpha}_2$ 叉积

性质: $\vec{\alpha}_1 \times \vec{\alpha}_2 = -\vec{\alpha}_2 \times \vec{\alpha}_1$

$$\vec{\alpha}_1 \times (\vec{\beta}_1 + \vec{\beta}_2) = \vec{\alpha}_1 \times \vec{\beta}_1 + \vec{\alpha}_1 \times \vec{\beta}_2$$

命题: 用 V 表示可由 $\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3$ 确定的平行六面体的体积. 则

$$\text{HA} \rightarrow \langle \vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3 \rangle = \begin{cases} V & \vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3 \text{ 成右系} \\ -V & \vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3 \text{ 成左系} \end{cases}$$

注: 若 $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \vec{a}_3$ 成右手系, 则 $\vec{a}_2, \vec{a}_1, \vec{a}_3$ 成左手系
而 $\vec{a}_2, \vec{a}_3, \vec{a}_1$ 成右手系

$$\begin{aligned}
 (\vec{a}_1 \times \vec{a}_2) \cdot \vec{a}_3 &= (a_{11}\vec{i} + a_{12}\vec{j} + a_{13}\vec{k}) \times (a_{21}\vec{i} + a_{22}\vec{j} + a_{23}\vec{k}) \cdot \vec{a}_3 \\
 &= \vec{a}_3 \cdot \left[(a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21})\vec{k} + (a_{12}a_{23} - a_{13}a_{22})\vec{i} + (a_{13}a_{21} - a_{11}a_{23})\vec{j} \right] \\
 &= \vec{a}_3 \cdot \left[\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} \vec{k} + \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{22} & a_{23} \end{vmatrix} \vec{i} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{13} \\ a_{21} & a_{23} \end{vmatrix} \vec{j} \right] \\
 &= \vec{a}_3 \cdot \begin{vmatrix} \vec{i} & \vec{j} & \vec{k} \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{vmatrix} \\
 &= a_{31} \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{22} & a_{23} \end{vmatrix} - a_{32} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{13} \\ a_{21} & a_{23} \end{vmatrix} + a_{33} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} \\
 (\vec{a}_1, \vec{a}_2, \vec{a}_3) &= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}
 \end{aligned}$$

三阶行列式性质

性质1: 交换两行, 行列式变号

性质2: 将某行的若干倍加到另外一行, 行列式不变

排列中的 $\left\{ \begin{array}{l} \text{逆序对} \\ \text{逆序数} \end{array} \right.$: 2341中, 21; 31; 41共三对
 $\tau(2341) = 3$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - a_{12} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{13} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}$$

$$= a_{11}a_{22}a_{33} + a_{21}a_{32}a_{13} + a_{31}a_{12}a_{23} - a_{31}a_{22}a_{13} - a_{21}a_{12}a_{23} - a_{11}a_{32}a_{23}$$

其中 $\tau(123) = 0$, $\tau(312) = 2$, $\tau(231) = 2$, $\tau(321) = 3$, $\tau(213) = 1$, $\tau(132) = 1$

其中 $M_{12} \stackrel{\text{def}}{=} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}$ 称为 a_{12} 在矩阵 A 中的余子式, 而 $(-1)^{1+2} M_{12} \stackrel{\text{def}}{=} - \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}$

称为 a_{12} 在 A 中的代数余子式

子式 (minor)

余子式 (cominor)

推广: $\forall A = (a_{ij}) \in \mathbb{F}^{m \times n}$. A 的行列式定义为

定义 ① $|A| = \sum_{j=1}^n (-1)^{1+j} M_{1j} \cdot a_{1j} = \sum_{j=1}^n a_{1j} A_{1j}$

② $|A| = \sum_{i_1 i_2 \dots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n)} a_{1i_1} a_{2i_2} \dots a_{ni_n}$
(组合定义, $n!$ 项的代数之和)

③ 若存在映射 $\varphi: M_n(\mathbb{F}) \rightarrow \mathbb{F}$ 满足三条件:

① $\varphi(E) = 1$

② φ 关于矩阵的每一行具有线性性. e.g

反对称
行线性函数 $\left\{ \begin{array}{l} \varphi \begin{pmatrix} k_1 \alpha_1 + k_2 \beta_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = k_1 \varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} + k_2 \varphi \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \end{array} \right. \text{ (行线性函数)}$

③ 若交换 A 中某两行位置得 B , 则 $\varphi(B) = -\varphi(A)$ (反对称)

则称 φ 是 $M_n(\mathbb{F})$ 上的一个行列式映射, 简称行列式

以下设 φ 是行列式映射

性质 1. 若矩阵 A_n 中有两行成比例, 则 $\varphi(A) = 0$

e.g $\varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ 2\alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = 2\varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = -2\varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = 0$

性质 2. 将 A 的某一行若干倍加到另外一行得 B , $\varphi(B) = \varphi(A)$

e.g $\varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 + 2\alpha_1 \\ \alpha_3 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} + 2\varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_1 \\ \alpha_3 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$

性质 3 $\varphi(A) = 0 \iff r(A) < n$ (即 A 不可逆)

Pf: 消元法. \exists 第二、三初等阵 $P_1 \dots P_s$, s.t.

$P_s \dots P_1 A$ 成为行阶梯形 B , 则 $\varphi(B) = (-1)^r \varphi(A)$

其中 r 为 $P_s \dots P_1$ 中第二初等阵的个数

而 $r(A) < n \iff r(B) < n \iff B$ 中有行

(1) 若 $r(A) < n$. 则 B 中有零行. 此时. 由性质 1. 知 $\varphi(B) = 0$
 $\therefore \varphi(A) = 0$

(2) 若 $\varphi(A) = 0$. 则 $\varphi(B) = 0$. 此时 B 中必须有零行. 否则

$$B = \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \cdots & * \\ 0 & & & k_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & 0 \\ 0 & & k_n \end{pmatrix} = k_1 k_2 \cdots k_n \varphi(E) \\ = k_1 k_2 \cdots k_n \neq 0$$

#

命题 1. $M_n(\mathbb{F})$ 上的行列式映射若存在则唯一. 记 \det

Pf. 设 $\varphi, \psi: M_n(\mathbb{F}) \rightarrow \mathbb{F}$ 均满足定义 3 中条件 ① ~ ③. 要求 $\varphi = \psi$
 只要验证 $\varphi(A) = \psi(A) \quad \forall A \in M_n(\mathbb{F})$

若 $r(A) < n$. 则 $\varphi(A) = 0 = \psi(A)$

若 $r(A) = n$. 则 \exists 第二、三初等阵 $P_1 \cdots P_s$. s.t

$$P_s \cdots P_1 A = k_1 k_2 \cdots k_n E$$

$$\text{此时 } \varphi(A) = (-1)^r k_1 \cdots k_n \varphi(E) \\ = (-1)^r k_1 \cdots k_n \psi(E)$$

$$= \psi(A). \text{ 其中 } r \text{ 为第二初等阵}$$

$$\therefore \varphi = \psi$$

#

性质 4. $\det(A^T) = \det(A)$

Pf. 若 $r(A) < n$. 则 $r(A^T) = r(A) < n$. 此时 $\det(A^T) = 0 = \det(A)$

若 $r(A) = n$. 则 \exists 初等阵 $P_1 \cdots P_s$. 使 $P_s \cdots P_1 A = E$

此时有 $\det(A) = (-1)^r \frac{1}{k_1} \cdots \frac{1}{k_t}$. 其中 r 是 $P_1 \cdots P_s$ 中第二初等阵的个数. 而 k_1, k_2, \dots, k_t 分别为 $P_1 \cdots P_s$ 中 t 个第一初等阵涉及的倍数.

$$\Rightarrow A^T P_1^T P_2^T \cdots P_s^T = E$$

$$\Rightarrow A^T = (P_s^T)^{-1} \cdots (P_1^T)^{-1}$$

$$\Rightarrow P_1^T P_2^T \cdots P_s^T A^T = E. \text{ 其中 } P_i^T \text{ 是与 } P_i \text{ 同型的初等阵.}$$

且若 P_i^T 是第一初等阵. 则 $P_i^T = P_i$

$$\therefore \det(A^T) = (-1)^r \frac{1}{k_1} \cdots \frac{1}{k_t}$$

#

性质5

$$\det(A \cdot B) = \det(A) \cdot \det(B)$$

$$(|A \cdot B| = |A| \cdot |B|)$$

Pf: $r(AB) < n \Leftrightarrow r(A) < n \text{ 或 } r(B) < n$

此时 $r(AB) = 0 = \det(A) \cdot \det(B)$

$r(AB) = n$ 时. $r(A) = n = r(B)$ $\in \mathbb{F}$

此时 \exists 二. 三种初等阵 $P_1, \dots, P_s, Q_1, \dots, Q_t$. 使 $k_i, l_i \neq 0$

s.t. $P_s \dots P_1 A = \text{diag}\{k_1, \dots, k_n\}$

$B Q_1 \dots Q_t = \text{diag}\{l_1, \dots, l_n\}$

此时. $\det(A) = (-1)^r k_1 \dots k_n$

$\det(B) = (-1)^u l_1 \dots l_n$

$\Rightarrow P_s \dots P_1 (AB) Q_1 \dots Q_t = \text{diag}\{k_1 l_1, \dots, k_n l_n\}$

\therefore 依性质4. 知 $\det(AB) = (-1)^{r+u} \cdot k_1 l_1 \dots k_n l_n$

$= \det(A) \cdot \det(B)$

#

Hadamard 哈达玛矩阵 H_n

① $(-1, 1)$ 矩阵

② $H_n \cdot H_n^T = nE$

行列式存在!

Pf: $\varphi(A) = |(a_{ij})_{n \times n}| = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} (-1)^{\tau(i_1, i_2, \dots, i_n)} a_{1i_1} a_{2i_2} \dots a_{ni_n}$

(是 $n!$ 项的代数和. 每一项由取自不同行. 不同列的元素的乘积. (± 1) 构成)

正负号由排列的逆序数 $\tau(i_1, i_2, \dots, i_n)$ 的偶奇性决定)

验证: ① $\varphi(E) = (-1)^{\tau(1, 2, \dots, n)} a_{11} a_{22} \dots a_{nn} = 1$

② 显然

③ 验证: 若 $B = \begin{pmatrix} \alpha_i \\ \vdots \\ \alpha_{i-1} \\ \alpha_i \\ \alpha_{i+1} \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$ 则 $\varphi(B) = -\varphi \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_i \\ \alpha_{i-1} \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$

某排列交换两项逆序数奇偶性改变

#

e.g. 若 A_n 阶数 n 是奇数, 且 $A^T = -A$ (反对称), 则 $|A| = 0$

Pf: $|A^T| = |A| = (-1)^n |A| = -|A|$
 $\Rightarrow |A| = 0$

#

e.g. $A_{m \times n}$, $B_{n \times m}$. 求证: $|XE - AB| = \chi^{m-n} |XE - BA|$

Pf: $\det \begin{bmatrix} E & A \\ B & XE \end{bmatrix} = \det \begin{bmatrix} E & A \\ 0 & XE - BA \end{bmatrix} = \det(E) \cdot \det(XE - BA)$
 $= \det(XE - BA)$

$\chi^n \det \begin{bmatrix} E_m & A \\ \frac{1}{\chi} B & E \end{bmatrix} = \chi^{n-m} \det \begin{bmatrix} XE_m & XA \\ \frac{1}{\chi} B & E \end{bmatrix}$

Laplace 展开式:
 降维计算

$|A| = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in} \xrightarrow{\text{第 } i \text{ 行}} \sum_{j=1}^n a_{ij}A_{ij} \xrightarrow{\text{第 } j \text{ 列}} \sum_{i=1}^n a_{ij}A_{ij}$

Pf: $|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{i-1,1} & a_{i-1,2} & \dots & a_{i-1,n} \\ a_{i1} + 0 + \dots + 0 & 0 + a_{i2} + \dots + 0 & \dots & 0 + \dots + a_{in} \\ a_{i+1,1} & a_{i+1,2} & \dots & a_{i+1,n} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j=1}^n \begin{vmatrix} * & * & \dots & * \\ 0 & \dots & 0 & a_{ij} & 0 & \dots & 0 \\ \Delta & \Delta & \dots & \Delta \end{vmatrix}$

$= \sum_{j=1}^n a_{ij} \begin{vmatrix} * & 0 & \dots & 0 & * & * \\ 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \Delta & \Delta & \dots & \Delta \end{vmatrix} = \sum_{j=1}^n a_{ij} (-1)^{(i-1)+j-1} \begin{vmatrix} 0 & \dots & 0 \\ * & * & * \\ \Delta & \Delta & \Delta \end{vmatrix}$

问题归结为验证 $\begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & B \end{vmatrix} = |B|$ 显然成立

#

命题 1: (1) $\sum_{j=1}^n a_{ij} A_{kj} = \begin{cases} |A| & i=k \\ 0 & i \neq k \end{cases}$ 其中 $A = (a_{ij})_{n \times n}$

$$(2) \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{jk} = \begin{cases} |A| & j=k \\ 0 & j \neq k \end{cases}$$

引进 A 的伴随矩阵 $A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$

命题 1' $AA^* = A^*A = |A|E$

Cor 2. 对于 $A \in \mathbb{F}^{n \times n} \Leftrightarrow |A| \neq 0$ 且 $|A| \neq 0$ 时. 有 $A^{-1} = \frac{1}{|A|} \cdot A^*$

e.g 计算 $D_n = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n-1 & n \\ 2 & 3 & \cdots & n & 1 \\ 3 & 4 & \cdots & 1 & 2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ n & 1 & \cdots & 2 & n-1 \end{pmatrix}$

Solution: $D_n = \frac{n(n+1)}{2} \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 2 & 3 & \cdots & n & 1 \\ 3 & 4 & \cdots & 1 & 2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ n-1 & n & \cdots & n-3 & n-2 \\ n & 1 & \cdots & n-2 & n-1 \end{vmatrix}$

$$= \frac{n(n+1)}{2} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & \cdots & n-1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & n-1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \end{vmatrix}$$

$$= \frac{n(n+1)}{2} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & \cdots & n-1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -n & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & -n & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & -n & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{vmatrix}_n$$

$$= \frac{n(n+1)}{2} (-1)^{n+1} \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & \cdots & n-1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & -n & 0 & \cdots & 0 \end{vmatrix}_{n-1} = \frac{(n+1)n^{n-1}}{2} (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} \frac{n^{n-1}(n+1)}{2}$$

e.g 2. 求证: Vandermonde 行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ a_1^2 & a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1^{n-1} & a_2^{n-1} & \cdots & a_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j)$$

Pf: 归纳法: $n=2$ 时, 显然.

设 $n > 2$. 并设 $n-1$ 情形

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ a_1^2 & a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1^{n-3} & a_2^{n-3} & \cdots & a_n^{n-3} \\ a_1^{n-2} & a_2^{n-2} & \cdots & a_n^{n-2} \\ a_1^{n-1} & a_2^{n-1} & \cdots & a_n^{n-1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_2 - a_1 & \cdots & a_n - a_1 \\ 0 & a_2(a_2 - a_1) & \cdots & a_n(a_n - a_1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_2^{n-3}(a_2 - a_1) & \cdots & a_n^{n-3}(a_n - a_1) \\ 0 & a_2^{n-2}(a_2 - a_1) & \cdots & a_n^{n-2}(a_n - a_1) \end{vmatrix}$$

$$= (a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \cdots (a_n - a_1) \begin{vmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ a_2 & \cdots & a_n \\ a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_2^{n-3} & \cdots & a_n^{n-3} \\ a_2^{n-2} & \cdots & a_n^{n-2} \end{vmatrix}$$

$$= (a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \cdots (a_n - a_1) \prod_{2 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j)$$

$$= \prod_{1 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j)$$

#

Cramer's Rule

若 A_n 可逆, 则 $Ax = \beta$ 有唯一的解 $x_i = \frac{D_i}{D}$

其中 D_i 为将 A 的第 i 列换为 β 后的阵的行列式, 而 $D = |A|$

Pf. $Az = \beta$ 的解为 $z = A^{-1}\beta = \frac{1}{|A|} A^* \beta$

$$\begin{aligned} \therefore x_i &= \frac{1}{|A|} (i) A^* \beta \\ &= \frac{1}{|A|} \sum_{j=1}^n b_j A_{ji} \\ &= \frac{1}{|A|} \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,i-1} & b_1 & a_{1,i+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,i-1} & b_n & a_{n,i+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \\ &= \frac{1}{|A|} D_i \end{aligned}$$

#

A 的 r 阶子矩阵 $\forall r \leq \min\{m, n\}$

定义 $\forall 1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_r \leq m, \forall 1 \leq j_1 < j_2 < \cdots < j_r \leq n$

$A(i_1, \dots, i_r; j_1, \dots, j_r)$ 其位置 (k, l) 为 a_{ikjl}

A 的 r 阶子式 $\det[A(i_1, \dots, i_r; j_1, \dots, j_r)]$

余子式 M 划去 A 的第 i_1, \dots, i_r 行, j_1, \dots, j_r 列所得 $n-r$ 阶阵的行列式.

其代数余子式为 $(-1)^{(i_1+\dots+i_r)+(j_1+\dots+j_r)} M$

秩与行列式的关系

对于 $A_{m \times n}$, 有 $r(A) = r \iff A$ 有一个 r 阶子式不为 0, 而所有 $r+1$ 阶子式全为 0

Pf: " \Rightarrow ". 设 $r(A) \leq r$. 此时 A 的行秩 $\leq r$

\therefore A 的任意 $r+1$ 个行向量线性相关

$$\forall 1 \leq i_1 < \cdots < i_{r+1} \leq m, 1 \leq j_1 < \cdots < j_{r+1} \leq n$$

$$\text{可设 } (i_{r+1})A = \sum_{t=1}^r k_t \cdot (i_t)A \quad (*)$$

此时 $A(i_1, i_2, \dots, i_{r+1}; j_1, j_2, \dots, j_{r+1})$ 仍然保持线性关系 (*)

因此, 若 $r(A) \leq r$, 则 A 的任一 $r+1$ 阶子式全为 0.

" \Leftarrow "

若 $r(A) = S > r$. 则有 A 有 $r+1$ 个行向量线性无关. 设为
 $1 \leq i_1 < \dots < i_{r+1} \leq m$. 记 $B = \begin{pmatrix} (i_1)A \\ (i_2)A \\ \vdots \end{pmatrix}$, B 的行秩 = B 的列秩

\therefore 任取 B 的列向量组的一个极大线性无关部分组 $(j_1, j_2, \dots, j_{r+1})$.

$\det(A(i_1, i_2, \dots, i_{r+1}; j_1, j_2, \dots, j_{r+1})) \neq 0$. 矛盾!

#

Laplace 按多行展开

取定 A_n 的 r 行. $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n$. 设其中所有的 r 阶子式为

$M_1, M_2, \dots, M_{C_n^r}$. 设 M_i 在 A 中的代数余子式为 N_i

$$\text{则 } A = \sum_{i=1}^{C_n^r} M_i N_i$$

Binet-Cauchy 公式

设 $A_{m \times n}$, $B_{n \times s}$ 已给. $r \in \min\{m, n, s\}$. 设 $AB = C_{m \times s}$.

对于任意 $\forall 1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq m$. $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_r \leq s$

$$|C(i_1, i_2, \dots, i_r; j_1, j_2, \dots, j_r)| = \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \dots < k_r \leq n} |A(i_1, i_2, \dots, i_r; k_1, \dots, k_r)| \cdot |B(k_1, k_2, \dots, k_r; j_1, j_2, \dots, j_r)|$$

Ch4. 相似矩阵与特征值, 特征向量

$\forall A, B \in M_n(\mathbb{F})$. 若 \exists 可逆 P , s.t. $P^{-1}AP = B$. 则称 A 与 B 相似.

记成 $A \sim B$ (similar) (conjugate)

性质 1. $A \sim A$

2. 若 $A \sim B$. 则 $B \sim A$

3. 若 $A \sim B$, $B \sim C$. 则 $A \sim C$ (从而 \sim 是等价关系)

另一等价关系 \sim_e $A_{m \times n} \sim_e B \Leftrightarrow \exists$ 可逆 P_m 与 Q_n . 使 $PAQ = B$.

(\sim_e : equivalent)

① 等价标准形

$$\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}_{m \times n} \quad r = r(A)$$

② 相似标准形

Jordan 标准形 $\begin{pmatrix} J_1 & & \\ & \ddots & \\ & & J_s \end{pmatrix}$

$$\text{其中 } J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & 0 \\ & \lambda_i & 1 & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda_i \end{pmatrix}$$

问题1.

$$\text{Th } P^{-1}AP = \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} \quad A = P \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} P^{-1}$$

$$A^m = p \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} p^{-1} p \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} p^{-1} \dots p \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} p^{-1}$$

$$= P \begin{pmatrix} k_1^m & & \\ & \ddots & \\ & & k_n^m \end{pmatrix} P^{-1}$$

$$f(A) = P \begin{pmatrix} f(k_1) & & \\ & \ddots & \\ & & f(k_n) \end{pmatrix} P^{-1}$$

则 P 可逆 $\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性无关

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} \iff A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix}$$

$$(Ad_1, Ad_2, \dots, Ad_n) = (k_1 \alpha_1, \dots, k_n \alpha_n)$$

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & \ddots & \\ & & k_n \end{pmatrix} \text{ 当且仅当 } A\alpha_i = k_i\alpha_i$$

定理1

线性无关的向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{F}^{n \times 1}$ 及 $k_1, \dots, k_n \in \mathbb{F}$ 使得 $A\alpha_i = k_i \alpha_i$

P_f . " \Rightarrow " 已证

" \Leftarrow " 此时. 命 $p = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$. 则有

$$A_P = (A\alpha_1, \dots, A\alpha_n) = (k_1\alpha_1, \dots, k_n\alpha_n)$$

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots \\ & & & k_n \end{pmatrix} = (\alpha_1 \dots \alpha_n) \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots \\ & & & k_n \end{pmatrix}$$

定义1 (twinn concepts). 设 $A \in M_n(\mathbb{F})$. 若存在 非零 向量 $\alpha \in \mathbb{F}^{n \times 1}$. 及 $\lambda \in \mathbb{F}$

使 $A\alpha = \lambda\alpha$, 则称 α 是属于特征值 λ 的特征向量

定理1

无关的特征向量

问题 2 给定 A . 如何求 A 的所有特征值 ($\in \mathbb{F}$) 与特征向量 ($\in \mathbb{F}^{n \times 1}$)?

$$A\alpha = (\lambda E)\alpha \Leftrightarrow (\lambda E - A)\alpha = 0$$

$$\because (\lambda E - A)X = 0 \text{ 有非零解} \Leftrightarrow |\lambda E - A| = 0$$

① 求特征值. 求多项式 $g(x) = |\lambda E - A|$ 在 \mathbb{F} 上的所有根
(根即为 A 的特征值)

② 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 $g(x) = |\lambda E - A|$ 在 \mathbb{F} 上所有的两两互异的根
则 A 的属于 λ_i 的特征向量的一个极大无关组恰为 $(\lambda_i E - A)X = 0$
的一个基础解系. (*)

若 $\alpha_1, \dots, \alpha_u$ ($u = n - r(\lambda_i E - A)$) 是 (*) 的一个基础解系, 那么 λ_i 的所有特征向量为 $\left\{ \sum_{i=1}^u k_i \alpha_i \neq 0 \mid k_i \in \mathbb{F} \right\}$
= 矩阵 $\lambda_i E - A$ 的解空间 $\setminus \{0\}$
 $\stackrel{\text{def}}{=} V_{\lambda_i E - A} \setminus \{0\}$

$V_{\lambda_i E - A} \stackrel{\text{def}}{=} V_{\lambda_i}^A$ 称为 A 的属于 λ_i 的特征子空间

命题 2 A 的属于不同特征值的特征向量线性无关

Pf. 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 A 的全部两两互异的特征值. 设 $A\alpha_i = \lambda_i \alpha_i$

下证 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性无关

事实上. 设 $k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_r \alpha_r = 0$

$$\begin{cases} \lambda_1 k_1 \alpha_1 + \lambda_2 k_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r k_r \alpha_r = 0 & \text{右乘 } A \\ \lambda_1^2 k_1 \alpha_1 + \lambda_2^2 k_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r^2 k_r \alpha_r = 0 & \text{左乘 } A \\ \vdots \\ \lambda_1^{r-1} k_1 \alpha_1 + \lambda_2^{r-1} k_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r^{r-1} k_r \alpha_r = 0 \end{cases}$$

$$\therefore \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_r \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^{r-1} & \lambda_2^{r-1} & \dots & \lambda_r^{r-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k_1 \alpha_1 \\ k_2 \alpha_2 \\ \vdots \\ k_r \alpha_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$HA = 0$

∵ $\lambda_i \neq \lambda_j$ ∴ 矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_r \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{r-1} & \lambda_2^{r-1} & \dots & \lambda_r^{r-1} \end{pmatrix}$ 可逆

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} k_1 \alpha_1 \\ k_2 \alpha_2 \\ \vdots \\ k_r \alpha_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow k_i \alpha_i = 0 \Rightarrow k_i = 0$$

#

e.g. 1. 问矩阵 A 是否相似于对角阵?

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 2 \\ 2 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

Solution. $|xE - A| = \begin{vmatrix} x-3 & -2 & -2 \\ -2 & x-3 & -2 \\ -2 & -2 & x-3 \end{vmatrix} = (x-7) \begin{vmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 1 & x-3 & -2 \\ 1 & -2 & x-3 \end{vmatrix}$

$$= (x-7) \begin{vmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 0 & x-1 & 0 \\ 0 & 0 & x-1 \end{vmatrix} = (x-7)(x-1)^2$$

∴ 特征值为 $\lambda_1 = 7, \lambda_2 = 1$ (=重根)

(1). $\lambda_1 = 7$ 时. 代入 $\lambda E - A$. 得解 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}}$

(2) $\lambda_2 = 1$ 代入 $\lambda E - A$ 得 $\begin{pmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

解得 $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$

命 $P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$. 则有 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 7 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix}$

Cor of 命题 2. 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 A 在 F 中所有的互异特征值. 设 $\alpha_{i1}, \alpha_{i2}, \dots, \alpha_{is_i}$ ($s_i = n - r(\lambda_i E - A)$) 是 A 的属于特征值 λ_i 的特征向量极大无关组. 则 $\alpha_{11}, \dots, \alpha_{1s_1}, \alpha_{21}, \dots, \alpha_{2s_2}, \dots, \alpha_{r1}, \dots, \alpha_{rs_r}$ 线性无关.

证. 不妨设 k_{11}, \dots, k_{1s_1} 不全为 0, $\dots, k_{r1}, \dots, k_{rs_r}$ 不全为 0. 使得

$$0 = k_{11}\alpha_{11} + \dots + k_{1s_1}\alpha_{1s_1} + \dots + k_{r1}\alpha_{r1} + \dots + k_{rs_r}\alpha_{rs_r}$$

$$\stackrel{\text{def}}{=} \beta_1 + \dots + \beta_r \quad \text{其中 } \beta_i = \sum_{j=1}^{s_i} k_{ij} \alpha_{ij}$$

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 都不是 0 向量

$$\therefore A\beta_1 + \dots + A\beta_r = 0 \quad \text{HA-41}$$

$$\lambda_1 \beta_1 + \dots + \lambda_r \beta_r = 0 \quad \text{与命题 2 矛盾}$$

#

e.g 1. $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}$ $A^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}$ $A^{n-1} = \begin{pmatrix} 0 & & & 1 \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & 0 \end{pmatrix}$ $A^n = 0$

称为幂零阵. 这样的 $A \neq 0$ 不相似于对角阵 (否则矛盾)

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda & \\ & & & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^n \quad \therefore \text{特征值为 } \lambda_1 = 0 \text{ (n重根)}$$

相应特征向量 $(\lambda_1 E - A)Z = 0$ 即 $AZ = 0$ 的非零解

$$Z = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

特征多项式的性质

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = \lambda^n + b_1 \lambda^{n-1} + b_2 \lambda^{n-2} + \cdots + b_{n-1} \lambda + b_n$$

其中 $\begin{cases} b_1 = (-1)^1 A \text{ 的所有一阶主子式之和 (共 } C_n^1 \text{ 个)} \\ b_2 = (-1)^2 A \text{ 的所有二阶主子式之和 (共 } C_n^2 \text{ 个)} \\ b_3 = (-1)^3 A \text{ 的所有三阶主子式之和 (共 } C_n^3 \text{ 个)} \\ \vdots \\ b_n = (-1)^n |A|. \text{ (所有 } n \text{ 阶主子式之和)} \end{cases}$

命题 1 (韦达定理). 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 A 在 \mathbb{C} 上所有根 (特征根)

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

② A 的所有二阶主子式之和 $= \sum_{1 \leq i < j \leq n} \lambda_i \lambda_j$

③ A 的所有 r 阶主子式之和 $= \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_r \leq n} \lambda_{i_1} \lambda_{i_2} \cdots \lambda_{i_r}$

④ $|A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$

Cor. A 可逆 $\Leftrightarrow A$ 的特征根均不为 0

命题2. 若 $A\alpha = \lambda\alpha$. 则对于 $\forall g(x) \in \mathbb{F}[x]$. 恒有 $f(A)\alpha = f(\lambda)\alpha$
 特别地. 若 λ 是 A 的特征值. 则 $f(\lambda)$ 是 $f(A)$ 的特征值

命题2'. 若 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 A 的特征根. 则 $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_n)$ 是 $f(A)$ 的全部特征根. 即 $|xE - A| = \prod_{i=1}^n (x - \lambda_i)$
 $\Rightarrow |yE - f(A)| = \prod_{i=1}^n (y - f(\lambda_i))$

命题3. (Cayley-Hamilton THM) 若 $A_{n \times n}$ 的特征多项式是 $f(x)$. 则 $f(x)$ 零化 A . 即 $f(A) = 0$

证. $f(x) = |xE - A|$. 命 $B = xE - A$. $BB^* = |B|E = f(x)E$

$$\text{设 } f(x) = x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1}x + a_n$$

$$\therefore f(x)E = \underline{Ex^n + (a_1 E)x^{n-1} + \dots + (a_{n-1}E)x + a_n E}$$

$$= B^* B = BB^* \quad (\text{其中 } B_i \in M_n(\mathbb{F}))$$

$$\stackrel{\text{设}}{=} (xE - A)(B_{n-1}x^{n-1} + B_{n-2}x^{n-2} + \dots + B_1x + B_0)$$

$$= \underline{B_{n-1}x^n + (B_{n-2} - AB_{n-1})x^{n-1} + (B_{n-3} - AB_{n-2})x^{n-2}}$$

$$+ \dots + (B_0 - AB_1)x - AB_0$$

$\xleftrightarrow{\text{比较系数}}$

$$\left\{ \begin{array}{l} AB_{n-1} = E \\ B_{n-2} - AB_{n-1} = a_1 E \rightarrow A + a_1 E = B_{n-2} \\ B_{n-3} - AB_{n-2} = a_2 E \rightarrow A^2 + a_1 A + a_2 E = B_{n-3} \\ \vdots \\ B_0 - AB_1 = a_{n-1} E \\ E = -AB_0 \end{array} \right. \quad \begin{array}{l} \vdots \\ f(A) = 0 \end{array}$$

≠

§ Jordan标准形与最小多项式

设 $A \in M_n(\mathbb{F})$. 则 $f(x) = |xE - A| \in \mathbb{F}[x]$. 且 $f(x)$ 零化 A

\therefore 存在次数最低的 $g(x) \in \mathbb{F}[x]$. 使 $g(A) = 0$. 根据多项式的带余除法. 首1的零化 A 的次数最低的多项式是唯一的. 叫 A 在 \mathbb{F} 上的最小多项式. 记成 $m_A(x)$

性质1 若 $h(x) \in \mathbb{F}[x]$ 零化 A . 则有 $m_A(x) \mid h(x)$. 特别地. $m_A(x) \mid |xA - E|$

性质2 A 在 \mathbb{F} 上相似于一个对角阵 $\Leftrightarrow m_A(x)$ 的根全在 \mathbb{F} 中且无重根

性质3 若 $A \in \mathbb{F}$, 而 $\mathbb{F} \subseteq \mathbb{E}$ 均为数域, 则 A 在 \mathbb{F} 上的最小多项式等于 A 在 \mathbb{E} 上的最小多项式

Ch5. 内积. 正交阵与标准正交基 (本节设 $\mathbb{F} = \mathbb{R}$, $V = \mathbb{R}^{n \times 1}$)

定义1 $\forall \alpha, \beta \in V$. 定义内积 $\alpha \beta \stackrel{\text{or}}{=} \alpha \cdot \beta \stackrel{\text{def}}{=} \alpha^T \beta \quad [\alpha, \beta]$
其中 $\alpha^T = (a_1, \dots, a_n)$, $\beta^T = (b_1, \dots, b_n)$
若 $V = \mathbb{C}^{n \times 1}$, $[\alpha, \beta] = \alpha^T \bar{\beta}$

性质(1) 对称性: $[\alpha, \beta] = [\beta, \alpha]$

(2) 双线性性. 关于第一、二分量具有线性性
 Δ
$$\begin{cases} [\alpha_1 + \alpha_2, \beta] = [\alpha_1, \beta] + [\alpha_2, \beta] \\ [k\alpha, \beta] = k[\alpha, \beta] \end{cases}$$

(3) 正定性. $\forall \alpha \in V$. $[\alpha, \alpha]$ 是非负实数. 且 $[\alpha, \alpha] = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$

定义2. $\sqrt{[\alpha, \alpha]}$ 叫 α 的长度, 记 $|\alpha|$, 或 $\|\alpha\|$. 而在 \mathbb{R} 上, α 与 β 的夹角 θ 定义为 $\cos \theta = \frac{[\alpha, \beta]}{|\alpha| |\beta|} \quad (0 \leq \theta \leq \pi)$

命题1 $|[\alpha, \beta]| \leq |\alpha| |\beta|$. 且 "=" 当且仅当 α, β 线性相关

证. ① \mathbb{R} 情形 $\forall t \in \mathbb{R}$ (设 $\beta \neq 0$)

$$0 \leq [\alpha - t\beta, \alpha - t\beta] = [\alpha, \alpha] - 2t[\alpha, \beta] + [\beta, \beta] \cdot t^2$$

$$\Delta \leq 0$$

$$\therefore 4[\alpha, \beta]^2 \leq 4[\alpha, \alpha][\beta, \beta]$$

$$\text{即 } |[\alpha, \beta]| \leq |\alpha| |\beta| \quad \#$$

② ①情形. 此时. 由定义 $\exists t \in \mathbb{C}$ s.t. $[\alpha - t\beta, \alpha - t\beta] \geq 0$

$$\begin{aligned} \text{即 } & [\alpha, \alpha - t\beta] - t[\beta, \alpha - t\beta] \\ & [\alpha, \alpha] - \bar{t}[\alpha, \beta] - t[\alpha, \beta] + t\bar{t}[\beta, \beta] \end{aligned}$$

$$\text{取 } t = \frac{[\alpha, \beta]}{[\beta, \beta]}$$

$$\begin{aligned} \text{则 } [\alpha, \alpha] &= 2 \frac{[\alpha, \beta][\alpha, \beta]}{[\beta, \beta]} + \frac{[\alpha, \beta][\alpha, \beta]}{[\beta, \beta]^2} [\beta, \beta] \geq 0 \\ \Rightarrow [\alpha, \beta][\alpha, \beta] &\leq [\alpha, \alpha][\beta, \beta] \\ \Rightarrow |[\alpha, \beta]|^2 &\leq |\alpha|^2 |\beta|^2 \end{aligned}$$

命题1 等价于如下的三角不等式.

命题2. $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$ (*) 且等式成立当且仅当 $\alpha \parallel \beta$ (线性相关)

Pf. (*) 成立 $\Leftrightarrow |\alpha + \beta|^2 \leq (|\alpha| + |\beta|)^2$ (\mathbb{R} 上)

$$[\alpha + \beta, \alpha + \beta] \leq [\alpha, \alpha] + [\beta, \beta] + 2|\alpha||\beta|$$

$$\Leftrightarrow [\alpha, \beta] + [\beta, \alpha] \leq 2|\alpha||\beta|$$

由命题1. $[\alpha, \beta] \leq |[\alpha, \beta]| \leq |\alpha||\beta|$
 $[\beta, \alpha] \leq |[\beta, \alpha]| \leq |\alpha||\beta|$ #

$\mathbb{C}^{n \times 1}$ 中. $[\alpha, \beta] = \alpha^T \bar{\beta}$. 有长度无夹角. 称为酉空间

$\mathbb{R}^{n \times 1}$ 中. $[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta$. 有长度有夹角. 称为欧氏空间

内积空间 V : 带内积的线性空间 $\mathbb{F}V$, 对 \mathbb{F} 要求 共轭封闭

内积 $[-, -]$: ① $[\alpha, \beta] = \overline{[\beta, \alpha]}$

$$\text{② } [k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2, \beta] = k_1 [\alpha_1, \beta] + k_2 [\alpha_2, \beta]$$

$$[\alpha, k_1 \beta_1 + k_2 \beta_2] = \overline{k_1} [\alpha, \beta_1] + \overline{k_2} [\alpha, \beta_2]$$

③ 正定性. $[\alpha, \alpha]$ 是非负实数 $\forall \alpha \in V$. 且 $[\alpha, \alpha] \neq 0, \forall \alpha \neq 0$

定义1. 正交向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$: ① $\alpha_i \neq 0$ ② $[\alpha_i, \alpha_j] = 0, \forall i \neq j$

引理1. 正交组均为无关组

命题2. 任一线性无关组等价于一个正交组

Pf.

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \in V$ (内积空间) 线性无关

$$\left. \begin{matrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \\ \vdots \\ \alpha_r \end{matrix} \right\} \Leftrightarrow \left\{ \begin{matrix} \beta_1 = \alpha_1 \\ \beta_2 = \alpha_2 - k_{21}\beta_1 \\ \beta_3 = \alpha_3 - k_{32}\beta_2 - k_{31}\beta_1 \\ \vdots \\ \beta_r = \alpha_r - k_{rr-1}\beta_{r-1} - k_{rr-2}\beta_{r-2} - \dots - k_{r1}\beta_1 \end{matrix} \right.$$

HA 45

$$0 \stackrel{\text{命}}{=} [\beta_2, \beta_1] = [\alpha_2 - k_{21}\beta_1, \beta_1] = [\alpha_2, \beta_1] - k_{21}[\beta_1, \beta_1]$$

$$\therefore \text{取 } k_{21} = \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]}$$

$$0 \stackrel{\text{命}}{=} [\beta_3, \beta_1] = [\alpha_3 - k_{32}\beta_2 - k_{31}\beta_1, \beta_1] = [\alpha_3, \beta_1] - k_{31}[\beta_1, \beta_1] \therefore \text{取 } k_{31} = \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]}$$

⋮

$$0 \stackrel{\text{命}}{=} [\beta_r, \beta_s] = [\alpha_r - k_{rr-1}\beta_{r-1} - \dots - k_{rs}\beta_s - \dots - k_{r1}\beta_1, \beta_s] = [\alpha_r, \beta_s] - k_{rs}[\beta_s, \beta_s]$$

$$\therefore \text{取 } k_{rs} = \frac{[\alpha_r, \beta_s]}{[\beta_s, \beta_s]} \quad \#$$

Schmidt 正交化过程 \rightarrow 正交组 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r)$

单位化过程 \rightarrow 标准正交向量组 $(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_r)$

$$\gamma_i = \frac{1}{\|\beta_i\|} \beta_i$$

$$(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_r) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r) \begin{pmatrix} \frac{1}{\|\beta_1\|} & & 0 \\ & \frac{1}{\|\beta_2\|} & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \frac{1}{\|\beta_r\|} \end{pmatrix}_{r \times r}$$

$$= (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 0 & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\|\beta_1\|} & \frac{1}{\|\beta_2\|} & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & & \frac{1}{\|\beta_r\|} \end{pmatrix}$$

$$= (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) \begin{pmatrix} \frac{1}{\|\beta_1\|} & & \\ & \frac{1}{\|\beta_2\|} & \\ & & \ddots \\ & & & \frac{1}{\|\beta_r\|} \end{pmatrix} (\Delta)$$

$$\therefore (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) = (\gamma_1, \dots, \gamma_r) \begin{pmatrix} \|\beta_1\| & & \\ & \ddots & \\ 0 & & \|\beta_r\| \end{pmatrix} (**)$$

$$A_{n \times r} = Q_{n \times r} R_{r \times r}$$

其中 A 为下上的列满秩矩阵, R 是上三角可逆阵且其主对角元全为大于 0 的实数, Q 中列向量满足 $[\gamma_i, \gamma_j] = \delta_{ij}$

定理 (可逆矩阵的QR分解). 任一可逆阵 A 必有如下的唯一分解式.

$A = QR$. 其中 R 是上三角阵且 $R(i, i)$ 是大于零的实数. 而 Q 是一个酉阵. $U^T U = E = U U^T$ (注: 实酉阵叫正交阵)

Pf. ①可分解性: 在 $V = \mathbb{F}^{n \times 1}$ 中, 取 $[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta$. 则已知 $[-, -]$ 是 V 中一个内积 (满足 ①. ②. ③)

$\forall A = (\alpha_1 \dots \alpha_n) \in M_n(\mathbb{F})$. 有 A 可逆 $\Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关

\therefore 若 A 可逆, 则已有 $A = Q_n R_n$, 其中 R 是上三角阵且 $R(i, i)$

均为 > 0 的实数. 而 $Q = (r_1, r_2, \dots, r_n)$. 满足 $\delta_{ij} = [r_i, r_j]$

即有 $U^T U = E$.

②分解的唯一性. 设 $Q_1 R_1 = A = Q_2 R_2$. 下证 $Q_1 = Q_2$ 且 $R_1 = R_2$

事实上, 由假设得 $\overline{Q_2}^T Q_1 = R_2 R_1^{-1}$ (*)

其中 $(\overline{Q_2}^T Q_1)^T (\overline{Q_2}^T Q_1) = \overline{Q_1}^T Q_2 \overline{Q_2}^T Q_1 = E$

即 (*) 左端为一个 U 阵. 设为 Q . 而 (*) 右端为上三角阵. 且主对角线元为实数且大于 0.

即只要说明: 若 $Q = R$. 则 $Q = E = R$

归纳法 $r_{11} = 1, r_{ij} = 0$ 设 $R = (r_{ij}) = \begin{pmatrix} r_{11} & \dots & r_{1n} \\ & \ddots & \\ 0 & & r_{nn} \end{pmatrix}$ 其中 r_{11}, \dots, r_{nn} 是 > 0 的实数

$$\begin{aligned} \uparrow \\ \begin{pmatrix} r_{11}^2 & r_{11}r_{12} & \dots & r_{11}r_{1n} \\ & r_{11}^2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & r_{nn}^2 \end{pmatrix} &= \overline{R}^T R = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & & \\ 0 & r_{23} & r_{33} & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & & & & r_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & \dots & r_{1n} \\ & r_{22} & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & r_{nn} \end{pmatrix} \neq \end{aligned}$$

内积空间中的标准正交基

设 $[-, -]$ 是 V 在 $\mathbb{F}^{n \times 1}$ 上的一个内积. 称满足 $[\alpha_i, \alpha_j] = \delta_{ij} \quad \forall i, j$

的一个极大线性无关组为 V 关于 $[-, -]$ 的一个标准正交基

若 $[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta, \quad \forall \alpha, \beta \in V$

则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 $\mathbb{F}^{n \times 1}$ 的标准正交基 $\Leftrightarrow U = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 是一个酉阵

特别地, $\mathbb{F} = \mathbb{R}$ 且 $[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta$ 时, $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 $\mathbb{R}^{n \times 1}$ 的标准正交基

$\Leftrightarrow U = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 是一个正交阵 HA-47

e.g. 命 $A = \begin{bmatrix} 1 & & & 1 \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{bmatrix}_{n \times n}$, 求正交阵 U 使得 $U^{-1}AU \stackrel{!}{=} U^T A U$.

成为一个对角阵

Solution: $|XE - A| = \begin{vmatrix} X-1 & & & -1 \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ -1 & & & X-1 \end{vmatrix} = (X-n) \begin{vmatrix} -1 & -1 \\ X-1 & -1 \\ & -1 & X-1 \end{vmatrix}$

$$= (X-n) \begin{vmatrix} 1 & -1 & \cdots & -1 \\ 0 & X & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & 0 & & X \end{vmatrix} = (X-n) X^{n-1}$$

A 的特征值是 $\lambda_1 = n, \lambda_2 = 0$

λ_1 代入 $XE - A$: $\begin{pmatrix} n-1 & & & \\ & n-1 & & -1 \\ & & \ddots & \\ -1 & & & n-1 \end{pmatrix}$ $BZ=0$ 的基础解系为 $\alpha_1 = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$

λ_2 代入 $XE - A = -A$, 求得基础解系. Schmidt 正交化. 单位化
过程得 $\alpha_2, \alpha_3, \dots, \alpha_n$. $\alpha_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \alpha_n = \frac{1}{\sqrt{n^2+n-1}} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ -n \end{pmatrix}$

正规阵 ($NN^T = N^T N$) $N^T = N^*$

包括正交阵 实阵 $U, U^{-1} = U^T$

酉阵 复数域上阵 $U, U^{-1} = U^T$

实对称阵 $\bar{A} = A, A^T = A$

Hermite 阵 $\bar{H}^T = H$

若存在酉阵(正交阵) U 使得 $U^T A U = B$, 则称 A 酉(正交)相似于 B

定理2 设 $A \in M_n(\mathbb{F})$ 的特征根全在 \mathbb{F} 中. 而 \mathbb{F} 是有性质 " $\forall a, b \in \mathbb{F}, a+bi \in \mathbb{F} \Leftrightarrow a-bi \in \mathbb{F}$ ". 则 A 在 \mathbb{F} 上面相似于一个对角阵 $\Leftrightarrow A$ 是一个正规阵

Schur 定理 设 $A \in M_n(\mathbb{F})$ 的特征根全在 \mathbb{F} 中. 则 $\exists U \in M_n(\mathbb{F})$ 使 $U^T A U$ 是

一个上三角阵 (称 A 在 \mathbb{F} 上西相似于一个上三角阵)

Pf. 对于 n 用归纳法

$n=1$, trivial

$n>1$. 若 $n-1$ 情形结论对, 设 A 特征根全在 \mathbb{F} 中, 此时, 至少有一个特征根 $\lambda_1 \in \mathbb{F}$, 使 $0 \neq \alpha_1 \in \mathbb{F}^{n \times 1}$, 使 $A\alpha_1 = \lambda_1 \alpha_1$

设 $\|\alpha_1\|=1$, 考虑 $\alpha_1^T x = 0$ 的一个基础解系 (含 $n-1$ 个向量). 对之用 Schmidt 正交化, 单位化过程, 得到 $\alpha_2, \dots, \alpha_n$ (标准正交基). 使 $\alpha_1^T \alpha_i = 0 \quad 2 \leq i \leq n$

命 $U_1 = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 则 U_1 是一个酉矩阵. $U_1 \in M_n(\mathbb{F})$

且 $AU_1 = (A\alpha_1, A\alpha_2, \dots, A\alpha_n)$

$$= (\lambda_1 \alpha_1, A\alpha_2, \dots, A\alpha_n)$$

$$= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow U_1^{-1} A U_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$$

$$\therefore |xE - A| = |xE - U_1^{-1} A U_1| = \left| x \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & E \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ 0 & A_1 \end{pmatrix} \right|$$

(这是由 A 的特征根全在 \mathbb{F} 中得到的)

$\therefore A_1$ 的特征根全在 \mathbb{F} 中. 由归纳假设, $\exists n-1$ 酉阵.

$$T \in M_{n-1}(\mathbb{F}) \text{ 使 } T^{-1} A_1 T = \begin{pmatrix} \lambda_2 & * \\ 0 & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

命 $U_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T \end{pmatrix}$. 则 U_2 是 n 阶酉阵. 使 $U = U_1 U_2 \in M_n(\mathbb{F})$

$$\text{且为酉阵} \quad U^T A U = U_2^T U_1^T A U_1 U_2 = U_2^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ 0 & A_1 \end{pmatrix} U_2$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ 0 & A_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ 0 & T^T A_1 T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \beta^T T \\ 0 & T^T A_1 T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Pf of THM2 " \Rightarrow " 设酉阵 $U \in M_n(\mathbb{C})$ 使 $U^{-1}AU = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$

正规阵基本定理 则 $A = U \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} U^T$

$$\text{则 } \bar{A}^T = U \begin{pmatrix} \bar{\lambda}_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \bar{\lambda}_n \end{pmatrix} \bar{U}^T$$

$$\begin{aligned} \therefore A\bar{A}^T &= U \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} U^T U \begin{pmatrix} \bar{\lambda}_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \bar{\lambda}_n \end{pmatrix} \bar{U}^T \\ &= U \begin{pmatrix} \lambda_1 \bar{\lambda}_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \bar{\lambda}_n \end{pmatrix} \bar{U}^T \\ &= \bar{A}^T A \end{aligned}$$

" \Leftarrow " 设 $\bar{A}^T A = A\bar{A}^T$

由舒尔引理. \exists 酉阵 $U = (u_{ij}) \in M_n(\mathbb{C})$ 使

$$U^T A U = \begin{pmatrix} b_{11} & & b_{1n} \\ & \ddots & \\ 0 & & b_{nn} \end{pmatrix} \quad b_{ij} \in \mathbb{C}$$

而由 $\bar{A}^T A = A\bar{A}^T$, $U^T \bar{A}^T U \cdot U^T A U = U^T A U \cdot U^T \bar{A}^T U$

$$\therefore \begin{pmatrix} \bar{b}_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \bar{b}_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & & b_{1n} \\ & \ddots & \\ 0 & & b_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_{11} & & b_{1n} \\ & \ddots & \\ 0 & & b_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{b}_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \bar{b}_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\text{左(1,1)} = b_{11} \bar{b}_{11} = |b_{11}|^2 \in \mathbb{R}^+ \cup \{0\}$$

$$\text{右(1,1)} = |b_{11}|^2 + \dots + |b_{1n}|^2 \Rightarrow b_{12} = \dots = b_{1n} = 0$$

类似的有 $b_{ij} = 0 \quad \forall i \neq j$

$$\therefore U^T A U = \begin{pmatrix} b_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & b_{nn} \end{pmatrix}$$

#

Cor. 设 $A \in M_n(\mathbb{R})$. 设 A 的特征根全为实数, 则 A 正交相似于一个对角阵 $\Leftrightarrow A^T A = A A^T$

" \Rightarrow ". 由 THM2 马上得

" \Leftarrow ". 设实阵 A 特征根全在 \mathbb{R} 中. 且 $A^T A = A A^T$ 则 A 是正规阵
 由 THM 2. 知有 U 阵. 使 $U^T A U = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad \lambda_i \in \mathbb{C}$

易见 $\lambda_i \in \mathbb{R}$ (A 的特征根全为实数)

命 $U = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$. 则有 $(A\alpha_1 \dots A\alpha_n) = AU = U \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$
 $= (\lambda_1 \alpha_1 \dots \lambda_n \alpha_n) \Leftrightarrow A\alpha_i = \lambda_i \alpha_i$

$\Leftrightarrow \alpha_i$ 是齐次方程组 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的解向量

其中 $(\alpha_i^T \alpha_j = \delta_{ij}, \alpha_i \in \mathbb{C}^{n \times 1})$.

注意到 $\lambda_i E - A \in M_n(\mathbb{R})$

$$n = \sum_{i=1}^r [n - r(\lambda_i E - A)]. \quad \exists \text{ 实可逆阵 } P, \quad P^{-1} A P = \begin{pmatrix} \lambda_1 E & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r E \end{pmatrix}$$

由下述引理及正交化、单位化过程知. P 可取成正交阵. 从而 A 正交
 相似于 $\text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$ #

引理 4.

正规阵的属于不同特征值的特征向量彼此正交

Pf.

设 $N^T N = N N^T$. 设 $N\alpha = \lambda\alpha$. $N\beta = \mu\beta$

其中 $\lambda \neq \mu$. $0 \neq \alpha, \beta \in \mathbb{C}^{n \times 1}$. 下证 $\alpha^T \bar{\beta} = [\alpha, \beta] = 0$

先证: $N\alpha = \lambda\alpha \Rightarrow \bar{N}^T \alpha = \bar{\lambda}\alpha \Leftrightarrow (\bar{\lambda}E - \bar{N})^T \alpha = 0$

$$\Leftrightarrow [(\bar{\lambda}E - \bar{N})^T \alpha, (\bar{\lambda}E - \bar{N})^T \alpha] = 0$$

$$\Leftrightarrow \alpha^T (\bar{\lambda}E - \bar{N}) (\lambda E - N^T) \bar{\alpha} = 0$$

$$\alpha^T (\lambda E - N^T) (\bar{\lambda}E - \bar{N} \bar{\alpha}) = 0$$

$$\alpha^T (\lambda E - N^T) = 0$$

$$\therefore N\alpha = \lambda\alpha, \quad \bar{N}^T \beta = \bar{\mu}\beta.$$

$$\text{有 } \bar{\alpha}^T \bar{N}^T = \bar{\lambda} \bar{\alpha}^T$$

$$\bar{\alpha}^T \bar{N}^T \beta = \bar{\lambda} (\bar{\alpha}^T \beta)$$

$$\bar{\alpha}^T \bar{\mu} \beta = \bar{\mu} (\bar{\alpha}^T \beta)$$

$$\therefore (\bar{\lambda} - \bar{\mu}) (\bar{\alpha}^T \beta) = 0$$

$$\text{而 } \bar{\lambda} - \bar{\mu} \neq 0$$

$$\therefore \bar{\alpha}^T \beta = 0$$

$$\therefore [\alpha, \beta] = 0$$

#

命题5 Hermite阵的特征根均为实数

Pf.

设 $H^T = H$. $H\alpha = \lambda\alpha$. $\lambda \in \mathbb{C}$. $0 \neq \alpha \in \mathbb{C}^{n \times 1}$

要证 $\lambda \in \mathbb{R} \Leftrightarrow \lambda = \bar{\lambda}$

$$\bar{\alpha}^T H = \bar{\alpha}^T H^T = \overline{H\alpha}^T = \bar{\lambda} \bar{\alpha}^T$$

$$\Rightarrow \bar{\alpha}^T H\alpha = \bar{\lambda} \bar{\alpha}^T \alpha = \bar{\lambda} |\alpha|^2$$

$$\begin{aligned} & \parallel \\ & \bar{\alpha}^T \alpha \lambda = \lambda |\alpha|^2 \end{aligned}$$

$\because \alpha \neq 0 \quad \therefore |\alpha| > 0. \quad \therefore \lambda = \bar{\lambda}$

#

$\forall A_n \in M_n(\mathbb{R})$

$$A = \frac{1}{2}(A + A^T) + \frac{1}{2}(A - A^T)$$

实对称

实反对称

$\forall B_{m \times n}$

$B\bar{B}^T$ 与 $\bar{B}^T B$ 均为 Hermite 阵

性质1

$$r(B\bar{B}^T) = r(B) = r(\bar{B}^T B)$$

Pf.

易见 $r(\bar{B}^T B) \leq r(B)$

易见 $BZ=0$ 的解均为 $\bar{B}^T BZ=0$ 的解。反过来。如果

$\alpha \in \mathbb{C}^{n \times 1}$ 使 $\bar{B}^T B\alpha = 0$. 令 $\beta = B\alpha \in \mathbb{C}^{m \times 1}$. 则有

$$|\beta|^2 = \bar{\beta}^T \beta = \bar{\alpha}^T \bar{B}^T B\alpha = 0 \quad \therefore \beta = 0$$

$\therefore B\alpha = 0$. 即 $BZ=0$ 与 $\bar{B}^T BZ=0$ 在 \mathbb{C} 中同解。

由基础解系基本定理. $n - r(\bar{B}^T B) = n - r(B)$

$$\Rightarrow r(B) = r(\bar{B}^T B)$$

同理. $r(\bar{B}^T) = r(B)$

$$\parallel$$

$$r(B\bar{B}^T)$$

#

最小二乘法原理

$\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}$. $\forall \beta \in \mathbb{R}^{m \times 1}$. 方程组 $A^T A Z = A^T \beta$ 恒有解

其解称为 $AZ = \beta$ 的一个最小二乘解. 此外 $A^T A Z = A^T \beta$ 有唯一解 \Leftrightarrow

$$r(A) = n$$

Pf. ① $A^T A Z = A^T \beta$ 有解 $\Leftrightarrow r(A^T A, A^T \beta) = r(A^T A)$

易见 $(A^T A, A^T \beta) = A^T (A, \beta)$

$\therefore r(A) = r(A^T A) \leq r(A^T A, A^T \beta) = r(A^T (A, \beta)) \leq r(A^T) = r(A)$

② $A^T A Z = A^T \beta$ 有唯一解 $\Leftrightarrow A^T A$ 可逆 $\Leftrightarrow r(A^T A) = n = r(A)$ #

设 $z = \alpha$ 是 $A^T A Z = A^T \beta$ 的解. 即 $A^T (\beta - A\alpha) = 0$ (1)

设 $\alpha = \begin{pmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}$, $k_i \in \mathbb{R}$. 命 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 其中 $\alpha_i \in \mathbb{R}^{m \times 1}$

则由变为 $\begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} \underbrace{\left(\beta - \sum_{i=1}^n k_i \alpha_i \right)}_{\beta} = 0 = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \beta \\ \vdots \\ \alpha_n^T \beta \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} [\alpha_1, \beta] = 0 \\ \vdots \\ [\alpha_n, \beta] = 0 \end{cases}$

奇异值分解定理 (SVD THM)

设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$. 则有酉阵 U_m 与 V_n 及 σ_i 使得 $A = U_m \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r & & 0 \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} V_n$

其中 $r = r(A)$. 而 $\sigma_1^2, \dots, \sigma_r^2$ 是 AA^T 的全部非零特征值

性质2

对于 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, AA^T 的特征值均为非负实数

Pf.

$\because AA^T$ 是 Hermite 阵 \therefore 其特征值为实数

设 $AA^T \alpha = \lambda \alpha$, $\lambda \in \mathbb{R}$, $\alpha \neq 0$

则 $\bar{A}^T \alpha \neq 0$ ($\because \lambda \alpha \neq 0$)

$\bar{\alpha}^T A \bar{A}^T \alpha = \lambda \bar{\alpha}^T \alpha = \lambda |\alpha|^2$

$(\bar{A}^T \alpha)^T (\bar{A}^T \alpha) = |\bar{A}^T \alpha|^2 > 0 \therefore \lambda > 0$ #

Pf of SVD THM

$\because AA^T$ 是一个 Hermite 阵

$\therefore \exists$ 酉阵 U_1 , 使 $U_1^{-1} (AA^T) U_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r & & 0 \end{pmatrix}$

其中 $\lambda_i = \sigma_i^2$ 是 AA^T 的非零特征值

命 $U_1 = (\alpha_1, \dots, \alpha_m)$. 则有

$$A\bar{A}^T(\alpha_1 \cdots \alpha_m) = (\alpha_1 \cdots \alpha_m) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r & 0 \cdots 0 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A\bar{A}^T\alpha_i = \lambda_i\alpha_i \quad 1 \leq i \leq r$$

$$\Rightarrow (\bar{A}^T A) (\bar{A}^T \alpha_i) = \lambda_i (\bar{A}^T \alpha_i)$$

$$\text{命 } \beta_i = \bar{A}^T \alpha_i. \quad \bar{A}^T A \beta_i = \lambda_i \beta_i$$

$$\left. \begin{aligned} [\beta_1, \beta_2] &= \bar{\beta}_1^T \beta_2 = (\bar{A}^T \alpha_1)^T \bar{A}^T \alpha_2 = \bar{\alpha}_1^T (A \bar{A}^T \alpha_2) = \bar{\alpha}_1^T \lambda_2 \alpha_2 \\ &= \lambda_2 (\bar{\alpha}_1^T \alpha_2) \\ &= 0 \end{aligned} \right\}$$

$$[\beta_1, \beta_1] = \lambda_1$$

$$\text{重命 } \beta_i = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \bar{A}^T \alpha_i = \frac{1}{\sigma_i} \bar{A}^T \alpha_i \quad 1 \leq i \leq r \quad \Rightarrow A \beta_i = \frac{1}{\sigma_i} A \bar{A}^T \alpha_i = \alpha_i$$

$$\text{则有 } \bar{A}^T A \beta_i = \lambda_i \beta_i = \sigma_i \bar{A}^T \alpha_i$$

$$[\beta_i, \beta_j] = \delta_{ij}$$

由性质1.

$$r(A^T A) = r(A) = r(A \bar{A}^T) = r$$

由正规阵的属于不同值的特征向量彼此正交

$$\therefore \text{可设标准正交组 } \beta_{r+1}, \dots, \beta_n. \quad \text{s.t.} \quad \bar{A}^T A \beta_k = 0 \cdot \beta_k \quad (r+1 \leq k \leq n)$$

$$\left(\begin{aligned} A \bar{A}^T U_1 &= U_1 \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r & 0 \cdots 0 \end{pmatrix} \\ A \begin{pmatrix} A^T \alpha_1 & A^T \alpha_2 \cdots A^T \alpha_n \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} \lambda_1 \alpha_1 & \lambda_2 \alpha_2 \cdots \lambda_r \alpha_r & 0 \cdots 0 \end{pmatrix} \\ A \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma_1} A^T \alpha_1 & \frac{1}{\sigma_2} A^T \alpha_2 \cdots \frac{1}{\sigma_r} A^T \alpha_r & 0 \cdots 0 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} \sigma_1 \alpha_1 & \cdots \sigma_r \alpha_r & 0 \cdots 0 \end{pmatrix} \\ A(\beta_1, \beta_2 \cdots \beta_n) &= \end{aligned} \right)$$

$$\text{最后命 } V_1 = (\beta_1, \dots, \beta_r, \beta_{r+1}, \dots, \beta_n)$$

$\therefore V_1$ 是一个酉阵. 且有

$$A V_1 = (A \beta_1, \dots, A \beta_r, A \beta_{r+1}, \dots, A \beta_n)$$

$$\begin{aligned}
&= \left(\frac{1}{\sigma_1} A A^T \alpha_1, \dots, \frac{1}{\sigma_r} A A^T \alpha_r, 0, \dots, 0 \right) \\
&= (\sigma_1 \alpha_1, \dots, \sigma_r \alpha_r, 0, \dots, 0) \\
&= (\alpha_1, \dots, \alpha_m) \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r & & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} \\
&= U_1 \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r & & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} \\
\therefore A &= U_1 \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r & & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} V_1^{-1}
\end{aligned}$$

#

Ch 6. 二次型 (Quadratic Forms)

$$\boxed{ax^2 + bxy + cy^2} + dx + ey + f = 0 \quad ((a, b, c) \neq 0)$$

二元二次型 二次曲线 (平面上的)

$$\begin{cases} a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + a_{13}x_1x_3 + \\ a_{21}x_2x_1 + a_{22}x_2^2 + a_{23}x_2x_3 + \\ a_{31}x_3x_1 + a_{32}x_3x_2 + a_{33}x_3^2 + \end{cases} \begin{cases} \text{三元二次型} \\ (a_{11}, a_{22}, a_{33}, a_{12}, a_{23}, a_{13}) \neq 0 \end{cases}$$

$a_{41}x_1 + a_{42}x_2 + a_{43}x_3 + a_{44}$ — 空间中的二次曲面

命题. 对于实对称 A , \exists 正交阵 U , 使得 $U^T A U$ 是实对角阵

Pf. ① 实对称阵 A 是 H 阵. 从而特征值均为实数

② A 正交相似于对角阵 $\Leftrightarrow A^T A = A A^T$

#

n 元二次型 形为 $\sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{ij}x_i x_j = Z^T A Z$.

其中 $A^T = A = \bar{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$

$\{n\text{元二次型}\} \xleftrightarrow{1-1} \{n\text{阶实对称阵}\}$

$f(Z) = Z^T A Z$

做一正交线性替换 $Z = UY$ 二次型的标准形
 $Z^T A Z = Y^T U^T A U Y = Y^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix} Y = \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2$

e.g. 求可逆 (非退化, 满秩) 线性替换 $Z = PY$ (P 可逆阵)

将 $f(Z) = x_1 x_2 + x_1 x_3$ 化为标准型

Solution: 命 $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$

$$f = y_1^2 - y_2^2 + (y_1 - y_2)y_3 = (y_1^2 + y_1 y_3 + \frac{1}{4} y_3^2) - \frac{1}{4} y_3^2 - y_2^2 - y_2 y_3$$

$$= (y_1 + \frac{1}{2} y_3)^2 - (y_2 + \frac{1}{2} y_3)^2$$

命 $Z = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} Y$. 即 $Y = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} Z$

$$Z = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} Z = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} Z$$

则有 $f = z_1^2 - z_2^2$

一. 复数域上二次型的规范形

$$Z^T A Z = f \stackrel{Z=PY}{\substack{P \text{ 可逆}}} y_1^2 + \dots + y_r^2 \quad \text{唯一.} \quad r = r(A), \quad A^T = A$$

二. 实数域上二次型的规范形, 也唯一

(惯性定理. The law of inertia)

$$Z^T A Z = f \stackrel{Z=PY}{\substack{P \text{ 可逆}}} y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2 \quad r = r(A).$$

其中 $r = r(A)$. p 称为 f 的正惯性指数

惯性定理 \mathbb{R} 上二次型 $f(Z)$ 的正惯性指数 p 由 $f(Z)$ 唯一确定 (与

$Z = PY$ 中可逆阵 P 取法无关

证. 若 P 与 Q 可逆. 实. 且 $f \stackrel{Z=PY}{=} y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2$
 $\stackrel{Z=QZ}{=} z_1^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_r^2$

反证法: 不妨设 $p < q$ $PY = X = QZ$

命 $T = P^{-1}Q$, 则 $Y = TZ$, 考虑方程组

$$\begin{cases} y_1 = t_{11}z_1 + \dots + t_{1q}z_q = 0 \\ y_2 = t_{21}z_1 + \dots + t_{2q}z_q = 0 \\ \vdots \\ y_p = t_{p1}z_1 + \dots + t_{pq}z_q = 0 \\ z_{q+1} = 0 \\ \vdots \\ z_n = 0 \end{cases}$$

方程个数 $p <$ 未知元个数 q

有非零解

$$Z_0 = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_q \\ z_{q+1} \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_q \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \neq 0$$

$$\because 0 \leq p < q, \quad \therefore q \geq 1$$

$$\text{命 } X_0 = QZ_0, \quad X_0 = PY_0, \text{ 即 } Y_0 = P^{-1}X_0.$$

则 $X_0 \neq 0, Y_0 \neq 0$, 使得

$$\because q \geq 1, \quad 0 < k_1^2 + \dots + k_q^2 - 0^2 - \dots - 0^2$$

$$\text{且 } X_0 \neq 0, \quad \underline{X_0 = QZ_0}, \quad \underline{f(X_0)} = \underline{X_0 = PY_0}, \quad 0^2 + \dots + 0^2 - \sum_{i=p+1}^r y_{i0}^2 < 0.$$

矛盾!

$$\therefore p = q$$

#

正定阵, 正定二次型, 与 $\mathbb{R}^{n \times 1}$ 上的内积

若 $f(\alpha) = \alpha^T A \alpha > 0, \forall \alpha \neq 0 \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, 则称 $f(x)$ 是正定的 n 元二次型.

而称实对称 A 为 ^(半)正定阵

定理 1

设 $A^T = A \in M_n(\mathbb{R})$, 则以下等价

① A 正定 ② A 的特征值全大于 0 ③ \exists 可逆 $P \in M_n(\mathbb{R})$, 使 $A = PP^T \begin{pmatrix} A_{11}^c & \\ & E_c \end{pmatrix}$

④ \exists 实对称 Q , 使 $A = Q^2$

证.

"④ \Rightarrow ③"

"③ \Rightarrow ②"

反证法. 设 A 有一个特征值 ≤ 0 , 由于 \exists 正交阵 U

使 $U^{-1}AU = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为特征根(值). 不妨设 $\lambda_1 \leq 0$

$$\text{则 } f \stackrel{x=U^T}{=} \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$

$\Rightarrow f$ 的正惯性指数 $\leq n-1$. 而条件 (3) 表示 f 的正惯性指数 $= n$ 矛盾

"② \Rightarrow ③": 设正交阵 P 使 $P^T A P = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 其中 $\lambda_i > 0$

$$\alpha^T A \alpha = (P^{-1} \alpha)^T P^T A P (P^{-1} \alpha) = \beta^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} \beta = \lambda_1 b_1^2 + \dots + \lambda_n b_n^2 > 0$$

令 $\beta = P^{-1} \alpha$
则 $\beta \neq 0$

"③ \Rightarrow ④" 反证: 设正交 P 使 $P^T A P = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ 其中 $\lambda_1 \leq 0$
命 $\alpha = P \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$

$$\text{则有 } \alpha^T A \alpha = (P^{-1} \alpha)^T P^T A P (P^{-1} \alpha) = \lambda_1 \leq 0$$

"④ \Rightarrow ⑤": 设正交 P 使 $P^{-1} A P = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 其中 $\lambda_i > 0$

$$\Rightarrow A = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} P^T$$

$$= P \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{pmatrix} P^T P \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{pmatrix} P^T$$

$$= Q^2. \text{ 其中 } Q = P \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{pmatrix} P^T \quad \#$$

定理 2. 设 $A^T = A \in M_n(\mathbb{R})$. 则 A 正定 $\Leftrightarrow A$ 的 n 个顺序主子式全大于 0.

(2ⁿ⁻¹ 个主子式)

证. " \Rightarrow " 设 A 正定, 则 $0 < \alpha^T A \alpha, \forall 0 \neq \alpha \in \mathbb{R}^{n \times 1}$

由 THM 1 ③. $|A| = |P|^2 > 0$. 要说明 A 的 r 阶顺序主子式 $|A_r| > 0$. 只须说明 A_r 是 r 阶正定阵

$$\text{设 } A = \begin{bmatrix} A_r & B \\ B^T & C_{n-r} \end{bmatrix}. \text{ 则 } \forall \alpha_r \neq 0 \in \mathbb{R}^{r \times 1}, 0 \neq \begin{pmatrix} \alpha_r \\ 0 \end{pmatrix} = \beta$$

$$\therefore 0 < \beta^T A \beta = (\alpha_r^T, 0) \begin{pmatrix} A_r & B \\ B^T & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_r \\ 0 \end{pmatrix} = \alpha_r^T A_r \alpha_r$$

$\therefore A_r$ 正定

" \Leftarrow " 设 A 的 n 个顺序主子式 $|A_r|$ 全大于零. 设 $A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \beta \\ \beta^T & a_{nn} \end{pmatrix}$

" $\because A_{n-1}$ 的 $n-1$ 个顺序主子式全是 A 的顺序主子式. 用归纳假设
设知 A_{n-1} 是正定阵. 特别地 $|A| > 0 \Rightarrow A$ 可逆

$$\text{令 } U^T = \begin{pmatrix} E_{n-1} & 0 \\ -\beta^T A^{-1} & 1 \end{pmatrix}. \text{ 则有}$$

$$U^T A U = \begin{pmatrix} A_{n-1} & 0 \\ 0 & a_{nn} - \beta^T A^{-1} \beta \end{pmatrix}$$

$$\therefore |A_{n-1}| (a_{nn} - \beta^T A^{-1} \beta) = |A| |U|^2 > 0$$

$$\therefore a_{nn} - \beta^T A^{-1} \beta > 0$$

$$\therefore U^T A U \text{ 正定. } \forall 0 \neq \alpha \in \mathbb{R}^{n \times 1}$$

$$\text{令 } \beta = U^{-1} \alpha \neq 0 \quad \alpha^T A \alpha = \beta^T (U^{-1} A U) \beta > 0$$

#

$V = \mathbb{R}^{n \times 1}$ 取定一个基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$

$$[\sum a_i \alpha_i, \sum b_j \alpha_j] = \sum a_i b_j [\alpha_i, \alpha_j]$$

$$= (a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} [\alpha_1, \alpha_1] & \dots & [\alpha_1, \alpha_n] \\ \vdots & & \vdots \\ [\alpha_n, \alpha_1] & \dots & [\alpha_n, \alpha_n] \end{pmatrix} = \alpha^T A \beta$$

A 的性质 ① 实对称 ② A 正定

定理3

存在集合双射 $A = \{ V = \mathbb{R}^{n \times 1} \text{ 的内积 } [-, -] \}$ 取定一组基 \uparrow

$$\varphi: A \longleftrightarrow \{ n \text{ 阶正定阵} \} \quad \text{即 } [-, -] \rightarrow ([\alpha_i, \alpha_j])$$

Pf.

① φ 是映射: 已证

② φ 是单射: 设 $f(-, -), g(-, -)$ 是 $\mathbb{R}^{n \times 1}$ 上的二内积

设 $\varphi(f) = \varphi(g)$. 则 $(f(\alpha_i, \alpha_j))_{n \times n} = (g(\alpha_i, \alpha_j))$

$$\Leftrightarrow f(\alpha_i, \alpha_j) = g(\alpha_i, \alpha_j)$$

$$\Rightarrow f(\sum a_i \alpha_i, \sum b_j \alpha_j) = (a_1 \dots a_n) (f(\alpha_i, \alpha_j)) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$= (a_1 \dots a_n) (g(\alpha_i, \alpha_j)) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = g(\sum a_i \alpha_i, \sum b_j \alpha_j)$$

③ φ 是满射. 略

#

Ch7 线性空间与线性变换

$$V = F^{n \times 1}$$

$$+ : V \times V \rightarrow V$$

$$(\alpha, \beta) \mapsto \alpha + \beta$$

- ① 交换律
- ② 结合律
- ③ \exists 零元 (若存在, 则唯一)
- ④ $\forall \alpha$. α 有负元 $-\alpha$. $\alpha + (-\alpha) = 0$

$$* : F \times V \rightarrow V$$

$$(k, \alpha) \mapsto k * \alpha$$

- ① $1\alpha = \alpha$
- ② $(kl)\alpha = k(l\alpha)$
- ③ $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$
- ④ $k(\alpha+\beta) = k\alpha + k\beta$

一般地, 任意满足 8 条性质的 V 称为 F 上的线性空间

e.g. 1 $V = C[a, b] = \{ [a, b] \text{ 上的实值连续函数} \}$

关于 $+$: $V \times V \rightarrow V$ $h(x) = f(x) + g(x) \quad \forall x \in [a, b]$

$$(f, g) \mapsto f + g = h$$

$*$: $\mathbb{R} \times V \rightarrow V$ $(kf)(x) = k \cdot f(x) \quad \forall x \in [a, b]$

$$(k, f) \mapsto kf$$

则 V 作成 一个线性空间

$$\alpha_1, \dots, \alpha_n \xrightarrow{L} \beta_1, \dots, \beta_n$$

Lemma 1. 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_n \xrightarrow{L} \beta_1, \dots, \beta_n$ 且 β 无关. 则 $u \geq v$

e.g. 2. 设 k_1, \dots, k_r 两两互异, $k_i \in \mathbb{R}$. 则 $f_i: V = C[a, b] \rightarrow \mathbb{R}$

$$x \mapsto f_i(x) \stackrel{\text{def}}{=} e^{k_i x}$$

求证: f_1, \dots, f_r 线性无关. 从而 $r(V) = \infty$

Pf. 设 $l_i \in \mathbb{R}$. s.t. $\sum l_i f_i = 0$

求得

$$l_1 e^{k_1 x} + \dots + l_r e^{k_r x} = 0$$

$$(k_1 l_1) e^{k_1 x} + \dots + (l_r k_r) e^{k_r x} = 0$$

$$\vdots$$

$$(k_1^{r-1} l_1) e^{k_1 x} + \dots + (k_r^{r-1} l_r) e^{k_r x} = 0 \quad \text{即}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ k_1 & k_2 & \dots & k_r \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ k_1^{r-1} & k_2^{r-1} & \dots & k_r^{r-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_1 e^{k_1 x} \\ \vdots \\ l_r e^{k_r x} \end{pmatrix} = 0$$

$\because k_i \neq k_j, i \neq j \quad \therefore$ 矩阵可逆

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} l_1 e^{k_1 x} \\ \vdots \\ l_r e^{k_r x} \end{pmatrix} = 0 \quad \Rightarrow \begin{aligned} l_1 e^{k_1 x} &= 0 \\ \Rightarrow l_1 e^{k_1 a} &= 0 \\ \Rightarrow l_1 &= 0 \end{aligned}$$

$\therefore f_1, \dots, f_r$ 线性无关

例 9.3 $\mathbb{F} = \mathbb{R}, V = \mathbb{R}^+ = \{r \in \mathbb{R} \mid r > 0\}$

定义运算 $\oplus : V \times V \rightarrow V$
 $(r, s) \mapsto r \oplus s \stackrel{\text{def}}{=} rs$

$\otimes : \mathbb{R} \times V \rightarrow V$
 $(r, s) \mapsto r \otimes s \stackrel{\text{def}}{=} s^r$

① 交换律 $r \oplus s = rs = sr = s \oplus r$

结合律 $(r_1 \oplus r_2) \oplus r_3 = (r_1 r_2) \oplus r_3 = (r_1 r_2) r_3 = r_1 (r_2 r_3) = r_1 (r_2 \oplus r_3) = r_1 \oplus (r_2 \oplus r_3)$

零元 $0_V = 1 \quad r \oplus 1 = 1 \oplus r = r$

负元 $r \oplus \frac{1}{r} = \frac{1}{r} \oplus r = \frac{1}{r} \cdot r = 1 = 0_V \quad \ominus r = \frac{1}{r}$

② $1 \otimes s = s^1 = s$

$(kl) \otimes s = s^{kl} = (s^l)^k = k \otimes s^l = k(l \otimes s)$

③. ④ 易证

则 (V, \oplus, \otimes) 成为一个线性空间

(i) V 中一个元素 r 线性无关 $\Rightarrow r \neq 0_V$

(ii) $\forall r \neq 1, r > 0$ 都是 V 的一个极大无关组. 即 $r(V) = 1$

$\forall s \in V, r \rightsquigarrow s$. 即 $\exists k \in \mathbb{R}, s.t. s = k \otimes r = r^k$
取 $k = \log_r s$

基 (a basis): $\mathbb{F}V$ 的一个极大无关组, $r(V)$ 叫 $\mathbb{F}V$ 的维数 dimension

e.g. 3 中 $\mathbb{R}V$ 维数为 1: $\dim_{\mathbb{R}} \mathbb{R}^+ = 1$

e.g. 4. $V = \mathbb{R}[x], \mathbb{F} = \mathbb{R}$

加法: 多项式加法 (合并同类项)

数乘: \checkmark

x, x^2, \dots 是一个基

$x^{-1}, (x-1)^2, \dots$ 也是一个基 \rightarrow

$$\dim_{\mathbb{R}} \mathbb{R}[x] = \aleph_0$$

$$\text{而 } \dim_{\mathbb{R}} C[0, 1] = \aleph_0$$

坐标 (Coordinate)

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是线性空间 $\mathbb{F}V$ 的一个基. 则 $\forall \alpha \in V, \exists ! \mathbf{x} \in \mathbb{F}^{n \times 1}$

$$\mathbf{x}^T = (k_1, \dots, k_n), s.t. \alpha = k_1 \alpha_1 + \dots + k_n \alpha_n = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \mathbf{x}$$

称 \mathbb{F} 为 α 在基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 下的坐标

e.g. 5. $\mathbb{F} = \mathbb{R}, V = \{3 \times 3 \text{ 实对称阵}\}$

$+$: 矩阵加法

$*$: 矩阵数乘

则 $\mathbb{F}V$ 是一个 6 维线性空间

e.g. 6. (1) $\mathbb{F} = \mathbb{C}, V = \mathbb{C}, \dim_{\mathbb{C}} \mathbb{C} = 1$

(2) $\mathbb{F} = \mathbb{R}, V = \mathbb{C}, \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{C} = 2$

e.g. 7. 设 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 已知 $V^A = \{ \alpha \in \mathbb{R}^{n \times 1} \mid A\alpha = 0 \}$ 解空间

是 \mathbb{R} 上的线性空间, 基为 A 的基础解系 $\dim_{\mathbb{R}}(V^A) = n - r(A)$

基坐标下的坐标变换

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 与 β_1, \dots, β_n 为线性空间 ${}_F V$ 中的二个基

$$(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) A, \text{ 其中 } \beta_i = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \cdot A(i).$$

即 $A(i)$ 是 β_i 在基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 下的坐标

可证. A 可逆.

设 $\alpha \in V$ 在 β_1, \dots, β_n 与 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 下的基分别为 Y 与 X . 则

$$\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) X$$

$$= (\beta_1, \dots, \beta_n) Y$$

$$= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) A Y$$

结合律 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) (A Y) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) X$

$\therefore (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 线性无关. 由 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) (A Y - X) = 0$

$$\Rightarrow A Y - X = 0, \text{ 即}$$

$$X = A Y$$

旧 新

若 $(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) A$. 则 $Y = A^{-1} X$

§2. 子空间. 交与和

定义. 设 ${}_F V$ 是线性空间. 而 $W \subseteq {}_F V$. 若 W 按照 ${}_F V$ 中的运算作成一个线性空间. 则称 ${}_F W$ 是 ${}_F V$ 的一个子空间 (subspace). 记成 $W \subseteq {}_F V$

① $W \neq \emptyset$

② $\forall \alpha, \beta \in W, \alpha + \beta \in W$ + 八条性质

③ $\forall \alpha \in W, k \in F, k\alpha \in W$

命题 设 $\emptyset \neq W \subseteq {}_F V$. 则 $W \leq V \iff$ 以下条件成立

① $\forall \alpha, \beta \in W, \alpha + \beta \in W$; (两个封闭性)

② $\forall \alpha \in W, \forall k \in F, \text{ 有 } k\alpha \in W$

证: " \Rightarrow ". Clear

" \Leftarrow " ①. ②. ⑤. ⑥. ⑦. ⑧ 在 V 中成立 \therefore 在 W 中也成立

③ 只要说明: $0_V \in W$, 另须证 $0_F \cdot \alpha = 0_V$

$$\text{令 } 0_F \alpha = \beta \quad (0_F + 0_F) \alpha = 0_F \alpha + 0_F \alpha \\ \beta = \beta + \beta$$

$$0_V = \beta + (-\beta) = \beta + \beta + (-\beta) = \beta + (\beta - \beta) = \beta + 0_V = \beta$$

注: 同理可证 $k \cdot 0_V = 0_V$

④ $(-1)\beta + \beta = (-1+1)\beta = 0_F \beta = 0_V$
 $\therefore (-1)\beta = -\beta \in W$
 $\therefore \beta$ 在 W 中有负元 β

#

e.g. $\forall A \in \mathbb{F}^{m \times n}$. $Ax=0$ 的解空间 $V^A = \{\alpha \in \mathbb{F}^{n \times 1} \mid A\alpha = 0\}$
 是 $\mathbb{F}^{n \times 1}$ 的一个子空间 (其维数为 $n - r(A)$)

Pf: ① $V^A \neq \emptyset$. $\because 0 \in V^A$
 ②. ④ 易证

#

e.g. $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$. $B \in \mathbb{F}^{s \times t}$ 已给. 考虑 ${}_A V_B = \{C \in \mathbb{F}^{n \times s} \mid ACB = 0\}$

求证: ${}_A V_B \subseteq \mathbb{F}^{n \times s}$

求 $\dim_{\mathbb{F}} V$

Solution. ① $V \neq \emptyset$. $\because 0_{n \times s} \in V$ 又关于矩阵加法和数乘

封闭, $V \subseteq \mathbb{F}^{n \times s}$

② 可设可逆阵 P_1, Q_1 , 使得 $P_1 A Q_1 = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, 其中 $r = r(A)$

$$P_2 B Q_2 = \begin{pmatrix} E_s & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad S_1 = r(B)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} P_1 A C B Q_2 = 0 \\ (P_1 A Q_1) Q_1^{-1} C P_2^{-1} (P_2 B Q_2) = 0 \end{array} \right\} \quad \text{设 } Q_1^{-1} C P_2^{-1} = \begin{pmatrix} C_1 & C_2 \\ C_3 & C_4 \end{pmatrix}$$

则 $C \in V \iff Q_1^{-1} C Q_2^{-1}$ 满足

$$0 = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C_1 & C_2 \\ C_3 & C_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_s & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_1 & C_2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_s & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow C_1 = 0$$

$$C_1 \in \mathbb{F}^{r \times s}$$

$$\therefore C \in V \Leftrightarrow Q_1^{-1} C P_2^{-1} \text{ 中的 } C_1 = 0. \text{ 而 } r(Q_1^{-1} C P_2^{-1}) = r(C)$$

$$\therefore V = \{ C \in \mathbb{F}^{n \times s} \mid P_1 A Q_1 Q_1^{-1} C P_2^{-1} P_2 B Q_2 = 0 \}$$

$$= \{ C \in \mathbb{F}^{n \times s} \mid Q_1^{-1} C P_2^{-1} = \left(\begin{array}{c|c} 0 & C_2 \\ \hline C_3 & C_4 \end{array} \right) \}$$

$$Q_1 E_{ij} P_2 \begin{pmatrix} 1 \leq i \leq r \text{ 时 } s+1 \leq j \leq s \\ 1 \leq j \leq s, \text{ 时 } r+1 \leq i \leq n \\ n \geq i \geq r+1, s \geq j \geq s+1 \end{pmatrix} \text{ 为 } V \text{ 的一个基}$$

$$\therefore \dim_{\mathbb{F}} V = ns - r(A)r(B)$$

#

子空间的运算：交与和

1. 作为集合的交：设 $W_i \leq_{\mathbb{F}} V$ ，则集合的交 $\bigcap W_i \leq_{\mathbb{F}} V$

$$\text{Pf. } \textcircled{1} \bigcap_i W_i \neq \emptyset. \quad \because 0_V \in W_i \quad \therefore 0_V \in \bigcap_i W_i$$

$$\textcircled{2} \forall \alpha, \beta \in \bigcap_{i \in I} W_i \Rightarrow \alpha + \beta \in W_i \quad \forall i \Rightarrow \alpha + \beta \in \bigcap_{i \in I} W_i$$

$$\textcircled{3} \text{ 同理可证 } \forall \alpha \in \bigcap_{i \in I} W_i, k\alpha \in \bigcap_{i \in I} W_i$$

#

$$\text{特别地 } W_1 \cap \dots \cap W_r \leq_{\mathbb{F}} V \quad \forall W_i \in \mathcal{W}$$

2. 作为集合的并：

命题 2. $\forall W_1, W_2 \leq_{\mathbb{F}} V. \quad W_1 \cup W_2 \leq_{\mathbb{F}} V \Leftrightarrow W_1 \subseteq W_2 \text{ 或 } W_2 \subseteq W_1$

$$\text{Pf. } " \Leftarrow " \text{ clear}$$

$$" \Rightarrow " \text{ 设 } W_1 \not\subseteq W_2 \text{ 且 } W_2 \not\subseteq W_1$$

$$\text{取 } \alpha_1 \in W_1 \setminus W_2, \alpha_2 \in W_2 \setminus W_1. \text{ 再设 } W_1 \cup W_2 \leq W$$

$$\because \alpha_1, \alpha_2 \in W_1 \cup W_2 \leq W$$

$$\therefore \alpha_1 + \alpha_2 \in W_1 \cup W_2$$

$$\text{若 } \alpha_1 + \alpha_2 \in W_1. \text{ 可设 } \alpha_1 + \alpha_2 = \beta_1 \in W_1. \text{ 则 } \alpha_2 = (-\alpha_1) + \beta_1 \in W_1. \text{ 矛盾!}$$

$$\alpha_1 + \alpha_2 \in W_2 \text{ 同理}$$

#

设 $W_i \neq W_j \quad \forall \{i, j\} = \{1, 2\}$
 是否有包含 $W_1 \cup W_2$ 的最小子空间?

$\forall \alpha_1, \dots, \alpha_r \in {}_{\mathbb{F}}V$ 含 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 的最小子空间是?

$\{k_1\alpha_1 + \dots + k_r\alpha_r \mid k_1, \dots, k_r \in \mathbb{F}\} \stackrel{\text{def}}{=} L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) \subseteq W$, if $\{\alpha_1, \dots, \alpha_r\} \subseteq W$

命题3. 如上定义的 $L(\alpha_1, \dots, \alpha_r)$ 是 ${}_{\mathbb{F}}V$ 的一个子空间. 从而是包含 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 的最小子空间. 称为由 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 生成的子空间

设 $W_1 = L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) \stackrel{①}{=} W_1 \cup W_2 \subseteq L(\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s)$

$W_2 = L(\beta_1, \dots, \beta_s) \stackrel{②}{=} \text{若 } W_1 \cup W_2 \subseteq W \leq {}_{\mathbb{F}}V, \text{ 则有}$
 $L(\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s) \subseteq W$

$\Rightarrow L(\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s)$ 是包含 $W_1 \cup W_2$ 的最小子空间

3. 和

$\forall W_1, W_2 \leq {}_{\mathbb{F}}V$. 定义 $W_1 + W_2 \stackrel{\text{def}}{=} \{\alpha_1 + \alpha_2 \mid \alpha_i \in W_i\}$

则有

① $W_1 \cup W_2 \subseteq W_1 + W_2$

② 事实上, $W_1 + W_2$ 是子空间, $W_1 + W_2 \leq {}_{\mathbb{F}}V$

③ 若 $W_1, W_2 \subseteq W \stackrel{\leq V}{\leq} {}_{\mathbb{F}}V$ 那么一定有 $W_1 + W_2 \subseteq W$

$\Rightarrow W_1 + W_2$ 是包含 $W_1 \cup W_2$ 的最小子空间. $W = L(W_1 \cup W_2)$

命题4. $\forall \phi \neq S \subseteq V$. 含 S 的最小子空间存在且唯一

$$L(S) = \bigcap_{S \subseteq W \leq {}_{\mathbb{F}}V} W$$

定理2.1 (维数公式) $\dim {}_{\mathbb{F}}(W_1 + W_2) = \dim W_1 + \dim W_2 - \dim(W_1 \cap W_2)$

Pf.

$$W_1 \cap W_2 \leq \frac{W_1}{W_2} \leq W_1 + W_2$$

取定 $W_1 \cap W_2$ 的一个基 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ ($r = \dim(W_1 \cap W_2)$)

分别扩张成 W_1 和 W_2 的各一基

$$\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s \in W_1$$

$$\alpha_1, \dots, \alpha_r, \gamma_1, \dots, \gamma_t \in W_2$$

下证 $\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s, \gamma_1, \dots, \gamma_t$ 是 $W_1 + W_2$ 的基

事实上 (1) $\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s, \gamma_1, \dots, \gamma_t \xrightarrow{\ell} W_1 + W_2$:

$$\forall \alpha \in W_1 + W_2, \exists \alpha_i \in W_i, \text{ s.t. } \alpha = \alpha_1 + \alpha_2$$

$$\begin{aligned} (\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s) &\xrightarrow{\ell} \alpha_1 \Rightarrow \alpha \xrightarrow{\ell} (\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s, \gamma_1, \dots, \gamma_t) \\ (\alpha_1, \dots, \alpha_r, \gamma_1, \dots, \gamma_t) &\xrightarrow{\ell} \alpha_2 \end{aligned}$$

(2) 再证 $\alpha_1, \dots, \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s, \gamma_1, \dots, \gamma_t$ 线性无关

$$\text{事实上, } \sum_{i=1}^r k_i \alpha_i + \sum_{j=1}^s l_j \beta_j + \sum_{u=1}^t a_u \gamma_u = 0$$

$$W_1 \ni \left(\sum_{i=1}^r k_i \alpha_i + \sum_{j=1}^s l_j \beta_j \right) = \sum_{i=1}^t (-a_i) \gamma_i \in W_2$$

$$\begin{aligned} &W_1 \cap W_2 \\ \therefore (\gamma_1, \dots, \gamma_t) &\xrightarrow{\ell} (\alpha_1, \dots, \alpha_r) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow a_i = 0 \Rightarrow k_i, l_i = 0$$

#

e.g. 设 $AB = BA$, $C = \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$. 求证 $r(A) + r(B) \geq r(C) + r(AB)$

Pf. 用 V^A 表示 A 的解空间 $V^A \stackrel{\text{def}}{=} \{ \alpha \in \mathbb{F}^{n \times 1} \mid A\alpha = 0 \}$

$$\Rightarrow V^C = \{ \alpha \mid C\alpha = 0 \} = \{ \alpha \mid \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \alpha = 0 \} = \{ A\alpha = 0 \text{ 且 } B\alpha = 0 \}$$

$$\Rightarrow V^A \cap V^B = V^C \subseteq V^A + V^B \subseteq V^{AB}$$

由维数公式及基础解系基本定理.

#

4. 直和 (direct sum)

定义 1 设 $W_i \leq_{\mathbb{F}} V$, $1 \leq i \leq r$ 记 $W = W_1 + W_2 + \dots + W_r$

若 $\forall \alpha \in W$, 表达式 $\alpha = \sum_{i=1}^r \alpha_i$ ($\alpha_i \in W_i$) 是唯一的

$$(\Leftrightarrow \sum \alpha_i = \alpha = \sum \beta_i, \alpha_i, \beta_i \in W_i \Rightarrow \alpha_i = \beta_i)$$

则称 W 是子空间 W_1, \dots, W_r 的一个直和. 记为 $W = W_1 \oplus W_2 \oplus \dots \oplus W_r$

$$\stackrel{\text{or}}{=} \bigoplus_{i=1}^r W_i$$

定理2. 设 $W_i \leq_{\mathbb{F}} V$. 令 $W = W_1 + W_2$. 则以下等价

- ① $W = W_1 \oplus W_2$
 ② O_V 的分解式唯一 " $O_V = \alpha_1 + \alpha_2$ ($\alpha_i \in W_i$) $\Rightarrow \alpha_i = O_V$ "
 ③ $W_1 \cap W_2 = \{O_V\} \stackrel{\text{def}}{=} 0$
 ④ $\dim(W_1 + W_2) = \dim W_1 + \dim W_2$

Pf.

① \Rightarrow ② clearly

② \Rightarrow ③ 设 ② 成立. $\alpha \in W_1 \cap W_2, -\alpha \in W_1 \cap W_2$

$$\begin{aligned} \therefore \alpha &\in W_1, & \alpha &\in W_2 \\ -\alpha &\in W_1, & -\alpha &\in W_2 \end{aligned}$$

$$\text{且有 } O_V = (\alpha) + (-\alpha) \Rightarrow \alpha = O_V$$

\uparrow
 W_1

\uparrow
 W_2

$$\therefore W_1 \cap W_2 = \{O_V\}$$

③ \Leftrightarrow ④ 由维数公式.

③ \Rightarrow ① 设 $\forall \alpha \in W$. 表达式 $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$
 $= \beta_1 + \beta_2$

$$\therefore (\alpha_1 - \beta_1) = (\alpha_2 - \beta_2) \in W_1 \cap W_2 = 0 \Rightarrow \alpha_1 = \beta_1, \alpha_2 = \beta_2 \quad \#$$

推广

设 $W_i \leq_{\mathbb{F}} V$. 记 $W = \sum_{i=1}^r W_i$. 则以下等价:

① $W = \bigoplus_{i=1}^r W_i$

② O_V 表达式唯一. $O_V = \sum_{i=1}^r \alpha_i$ ($\alpha_i \in W_i$). 蕴含了 $\alpha_i = 0 \quad \forall i$

③ $W_i \cap \sum_{j \neq i} W_j = 0$

④ $\begin{cases} W_2 \cap W_1 = 0 \\ W_3 \cap (W_1 + W_2) = 0 \\ \vdots \\ W_r \cap (W_1 + W_2 + \dots + W_{r-1}) = 0 \end{cases}$

⑤ $\dim \sum_{i=1}^r W_i = \sum_{i=1}^r \dim W_i$

Pf.

"③ \Rightarrow ④" $W_1 \subseteq \sum_{i \neq 1} W_i$

$$\therefore W_2 \cap W_1 \subseteq W_2 \cap \sum_{i \neq 2} W_i = 0 \quad \therefore W_2 \cap W_1 = 0$$

同理得余式

"④ \Rightarrow ③"

已知 $W_r \cap \sum_{i \neq r} W_i = 0$

及 $W_{r-1} \cap (W_1 + \dots + W_{r-2}) = 0$

$\alpha_{r-1} \in W_{r-1} \cap (W_1 + \dots + W_{r-2} + W_r) \exists \alpha_i \in W_i$
 s.t. $\alpha_{r-1} = \alpha_1 + \dots + \alpha_{r-2} + \alpha_r$
 $\therefore -\alpha_r = \alpha_1 + \dots + \alpha_{r-2} - \alpha_{r-1} \in W_1 + \dots + W_r$
 $\stackrel{W_r}{\Rightarrow} = 0$. 因此 $\alpha_{r-1} = 0$

$\Rightarrow W_{r-1} \cap (W_1 + \dots + W_{r-2} + W_r)$

同理可证 $W_{r-2} \cap (W_1 + \dots + W_{r-3} + W_{r-1} + W_r)$

#

"④ \Rightarrow ⑤"

$\dim(\sum_{i=1}^r W_i + W_r) = \dim(\sum_{i=1}^r W_i) + \dim W_r$
归纳法 $\sum_{i=1}^r \dim W_i$

Cor 2 设 $0 \neq \alpha_i \in V$. 并令 $W = \sum_{i=1}^r \mathbb{F} \alpha_i$. 则 $W = \bigoplus_{i=1}^r \mathbb{F} \alpha_i$

$\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性无关

Pf. " \Rightarrow " 设 $W = \bigoplus_{i=1}^r \mathbb{F} \alpha_i$. 设 $\sum_{i=1}^r k_i \alpha_i = 0_V$. $k_i \in \mathbb{F}$. 由 0_V 表达唯一.
 知 $k_i = 0 \Rightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性无关

" \Leftarrow " 显然

#

§ 3. 线性映射

定义 1 设 V 是 \mathbb{F} 上 W 是线性空间. $\varphi: V \rightarrow W$ 是映射. 且满足

$\varphi: \alpha + \beta \mapsto \varphi(\alpha) + \varphi(\beta)$
 $k\alpha \mapsto k\varphi(\alpha)$

(i.e. $\varphi(k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2) = \sum_{i=1}^2 k_i \varphi(\alpha_i)$)

则称 φ 是一个线性映射. 若 $V = W$, 则称 φ 是 V 上的线性变换 (Linear transform)

e.g. 1. $V = \mathbb{F}^{n \times 1}$. $W = \mathbb{F}^{m \times 1}$. 设 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$. 则有映射

$\varphi_A: V \rightarrow W$
 $\alpha \mapsto A_{m \times n} \alpha_{n \times 1}$ φ_A 是一个线性映射

ex. 2.2. ${}_{\mathbb{R}}V = (\mathbb{R}^+, \oplus, \otimes)$ $\begin{pmatrix} a \oplus b = a \times_{\mathbb{R}} b \\ a \otimes b = b^a \end{pmatrix}$. 取定 \mathbb{R}^+ 中一个 $a \neq 1$

$${}_{\mathbb{R}}\mathbb{R} = W$$

命 $\varphi: {}_{\mathbb{R}}V \rightarrow {}_{\mathbb{R}}W$ 则 φ 是一个双射线映射
 $r \mapsto \log_a r$

Pf. ① φ 是映射

$$\textcircled{2} \quad \varphi(r_1 \oplus r_2) = \log_a(r_1 \oplus r_2) = \log_a(r_1 r_2) = \log_a(r_1) + \log_a(r_2) \\ = \varphi(r_1) +_{\mathbb{R}} \varphi(r_2)$$

$$\textcircled{3} \quad \varphi(k \otimes r) = \log_a r^k = k \log_a r = k \times_{\mathbb{R}} \varphi(r). \\ \therefore \varphi \text{ 是线映}$$

$$\textcircled{4} \quad \varphi \text{ 单射. " } \forall r_1, r_2 \in {}_{\mathbb{R}}V. \text{ 若 } \varphi(r_1) = \varphi(r_2). \text{ 则 } r_1 = r_2 \text{ " } \\ \forall r_1, r_2 \in {}_{\mathbb{R}}V. \text{ 若 } \varphi(r_1) = \varphi(r_2). \text{ 则 } \log_a r_1 = \log_a r_2. \text{ 则 } r_1 = r_2 \\ \therefore \varphi \text{ 是单射}$$

$$\textcircled{5} \quad \varphi \text{ 满射 " } \forall s \in W, \exists r \in V. \text{ s.t. } \varphi(r) = s \text{ " } \\ \text{事实上. } \forall s \in \mathbb{R}. \quad s = \varphi(r) = \log_a r. \quad r = a^s = s \otimes a$$

定义 2. 双射线映射 $\varphi: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}W$ 称作一个线性同构映射, 简称同构 (isomorphism)

若 ${}_{\mathbb{F}}V$ 到 ${}_{\mathbb{F}}W$ 存在一个线性同构映射. 则称 ${}_{\mathbb{F}}V$ 与 ${}_{\mathbb{F}}W$ 同构.

$$\text{记为 } {}_{\mathbb{F}}V \cong {}_{\mathbb{F}}W$$

ex. 2.3. $\forall {}_{\mathbb{F}}W, {}_{\mathbb{F}}V$. 有两个线映: $0: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}W$
 $\alpha \mapsto 0_W$

$$I_V: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}V \\ \alpha \mapsto \alpha$$

线映 $\sigma: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}W$ 已给. 具有的性质

一. (元素类)

$$1. \sigma(0_V) = \sigma(0_F \cdot 0_V) = 0_F \cdot \sigma(0_V) = 0_W$$

$$2. \sigma(-\alpha) = -\sigma(\alpha)$$

3. 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_r \in V$ 线性相关, 则 $\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_r)$ 线性相关.

$$(\sigma(\sum k_i \alpha_i) = \sigma(0_V) = 0_W = \sum k_i \sigma(\alpha_i) = 0_W)$$

反之: 若 $\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_r)$ 线性无关, 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性无关

二. (子空间的)

$\dim(\sigma)$

4. 若 $V_1 \leq_F V$, 则象集合 $\sigma(V_1) \leq_F W$

不代表有逆映射

5. 若 $W_1 \leq_F W$ 则 W_1 在映射 σ 下的完全逆象 $\sigma^{-1}(W_1)$

是 V 的子空间: $\sigma^{-1}(W_1) \leq_F V$

Pf. ① $\sigma^{-1}(W_1) \neq \emptyset$: $\forall W_1 \leq_F W \therefore 0_W \in W_1$ 而 $\sigma(0_V) = 0_W$
 $\therefore 0_V \in \sigma^{-1}(W_1) \therefore \sigma^{-1}(W_1) \neq \emptyset$

② 若 $\alpha \in \sigma^{-1}(W_1)$, 则 $\sigma(\alpha) \in W_1 \therefore$ 若 $\alpha_1, \alpha_2 \in \sigma^{-1}(W_1)$

$$\sigma(\alpha_1 + \alpha_2) = \sigma(\alpha_1) + \sigma(\alpha_2) \in W_1$$

$$\therefore \alpha_1 + \alpha_2 \in \sigma^{-1}(W_1)$$

③ 同理, 若 $\alpha \in \sigma^{-1}(W_1)$, 则 $k\alpha \in \sigma^{-1}(W_1)$. #

6. 若 $V_1 \leq_F V$, 则 $\dim V_1 \geq \dim \sigma(V_1)$

7. 若 σ 单射, 则有 $\dim W_1 \geq \dim \sigma^{-1}(W_1)$

Pf. 设 $\sigma^{-1}(W_1)$ 的一组基为 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$, 则 $r = \dim_F \sigma^{-1}(W_1)$

$\therefore \alpha_i \in \sigma^{-1}(W_1) \iff \sigma(\alpha_i) \in W_1$, 则有 $W_1 \supseteq L(\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_r))$

下证 $(\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_r))$ 线性无关.

(即蕴含了 $\dim W_1 \geq r = \dim_F \sigma^{-1}(W_1)$)

事实上, 设 $k_i \in F$, s.t. $\sum k_i \sigma(\alpha_i) = 0_W$

$\therefore \sigma(\sum k_i \alpha_i) = 0_W$ 而 σ 单射

$$\therefore \sum k_i \alpha_i = 0_V$$

$$\therefore k_i = 0$$

$\therefore \sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_r)$ 线性无关

同构

若存在双射线映 $\sigma: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}W$, 则称 V 与 W 同构, 记为 $V \cong W$

结论 ${}_{\mathbb{F}}V \cong {}_{\mathbb{F}}W \iff \dim_{\mathbb{F}} V = \dim_{\mathbb{F}} W$

Pf: " \Rightarrow " 设 $\sigma: V \rightarrow W$ 为同构线映

则 σ 单且满. $\therefore {}_{\mathbb{F}}V = \sigma^{-1}(W)$ 且 $W = \sigma(V)$

σ 单 $\Rightarrow \dim_{\mathbb{F}} V = \dim \sigma^{-1}(W) \leq \dim_{\mathbb{F}} W$

σ 满 $\Rightarrow \dim_{\mathbb{F}} V \geq \dim_{\mathbb{F}} \sigma(V) = \dim_{\mathbb{F}} W$

$\therefore \dim_{\mathbb{F}} V = \dim_{\mathbb{F}} W$

" \Leftarrow ": 设 $\dim_{\mathbb{F}} V = \dim_{\mathbb{F}} W = n$

进一步设 $\alpha_1 \dots \alpha_n$ 与 $\beta_1 \dots \beta_n$ 分别是 ${}_{\mathbb{F}}V$ 与 ${}_{\mathbb{F}}W$ 的各一基, 构造

$$\sigma: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}W$$

$$\alpha \mapsto \sigma(\alpha)$$

$$\exists! \alpha \in {}_{\mathbb{F}}^{n \times 1}$$

$$(\alpha_1 \dots \alpha_n) \alpha \quad (\beta_1 \dots \beta_n) \alpha$$

则可验证 ① σ 是映射

② σ 是线性映射

③ σ 单

④ σ 满 $\#$

注: 任一 n 维空间 ${}_{\mathbb{F}}V$, 同构于 ${}_{\mathbb{F}}^{n \times 1}$, 也同构于 ${}_{\mathbb{F}}^{1 \times n}$

命题 2. ${}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}V$ 的所有同构线映构成一个群, 称为 ${}_{\mathbb{F}}V$ 的同构群, 记为

$$\underline{\text{Aut}}_{\mathbb{F}} V$$

Pf. 运算: 映射的合成

(1) 封闭性: 若 $\sigma, \tau \in \text{Aut}_{\mathbb{F}} V$, 则 $\sigma \circ \tau \in \text{Aut}_{\mathbb{F}} V$

(2) 结合律

(3) 单位元: $I_V: V \rightarrow V \quad \alpha \mapsto \alpha$

(4) 若 $\sigma \in \text{Aut}_{\mathbb{F}} V$, $\sigma^{-1}: V \rightarrow V$ 也是同构映射

\forall 线映 $\sigma: {}_{\mathbb{F}}V \rightarrow {}_{\mathbb{F}}W$

$$\sigma(V) \stackrel{\text{i.e.}}{=} \text{im}(\sigma) = \{\sigma(\alpha) \mid \alpha \in V\} \subseteq {}_{\mathbb{F}}W$$

$$\ker(\sigma) = \{ \alpha \in V \mid \sigma(\alpha) = 0_W \} = \sigma^{-1}(\{0_W\}) \quad \begin{array}{l} \text{kernel} \\ \text{核} \end{array}$$

$$\text{则 } \ker(\sigma) \leq_{\mathbb{F}} V$$

$$\dim_{\mathbb{F}} \sigma(V) = \dim_{\mathbb{F}} \text{Im}(\sigma) \text{ 叫线映 } \sigma \text{ 的秩 } r(\sigma)$$

$$\text{而 } \dim_{\mathbb{F}} \ker(\sigma) \text{ 叫 } \sigma \text{ 的零度.}$$

命题 3. \forall 线性映射 $\sigma: \mathbb{F}V \rightarrow \mathbb{F}W$. 有

$$r(\sigma) + \text{Ndegree}(\sigma) = \dim_{\mathbb{F}} V$$

证. 设 $\dim_{\mathbb{F}} V = n$

$$\text{取定 } \mathbb{F}V \text{ 的一个基 } \alpha_1, \dots, \alpha_n, \forall \alpha \in V. \exists (k_1, \dots, k_n)^T = \Sigma_0 \in \mathbb{F}^{n \times 1}$$

$$\text{s.t. } \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0 = \sum_{i=1}^n k_i \alpha_i$$

$$\text{那么 } \sigma(\alpha) = \sum_{i=1}^n k_i \sigma(\alpha_i)$$

$$\sigma((\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0) = (\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_n)) \Sigma_0$$

取定 $\mathbb{F}W$ 的一个基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$. 则有唯一矩阵 A . s.t.

$$\begin{aligned} \sigma(\alpha_1, \dots, \alpha_n) &\stackrel{\text{i.e.}}{=} (\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \dots, \sigma(\alpha_n)) \\ &= (\beta_1, \dots, \beta_m) A \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \therefore \sigma((\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0) &= (\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_n)) \Sigma_0 \\ &= ((\beta_1, \dots, \beta_m) A) \Sigma_0 \\ &\stackrel{\text{结合律}}{=} (\beta_1, \dots, \beta_m) A \Sigma_0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \sigma(V) &= \{ \sigma(\alpha) \mid \alpha \in V \} = \{ \sigma(\alpha) \mid \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0 \} \\ &= \{ (\beta_1, \dots, \beta_m) (A \Sigma_0) \mid \Sigma_0 \in \mathbb{F}^{n \times 1} \} \end{aligned}$$

$$\ker(\sigma) = \{ \alpha \in V \mid \sigma(\alpha) = 0 \}$$

$$= \{ (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0 \mid (\beta_1, \dots, \beta_m) (A \Sigma_0) = 0, \Sigma_0 \in \mathbb{F}^{n \times 1} \}$$

$$= \{ (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0 \mid A \Sigma_0 = 0 \} \quad \text{Hom}_{\mathbb{F}}(V, W)$$

事实上, 建立了三个同构

$$(1) \varphi_1: \{ \mathbb{F}V \text{ 到 } \mathbb{F}W \text{ 的线映} \} \rightarrow \mathbb{F}^{m \times n}$$

$$(2) \varphi_2: \sigma(V) \xrightarrow{\sigma} A \rightarrow L(A(1), \dots, A(n)) \leq \mathbb{F}^{m \times 1}$$

$$(2) \varphi_3: \ker(\sigma) \rightarrow A\mathbb{Z}_0 \Rightarrow \text{的解空间 } V/A$$

$$\therefore \dim \operatorname{Hom}_{\mathbb{F}}(V, W) = \dim \mathbb{F}^{m \times n} = mn.$$

$$r(\sigma) = \dim \sigma(V) = r(A). \text{ 而}$$

$$\operatorname{Ndegree}(\sigma) = \dim \ker(\sigma) = \dim(V/A).$$

$$= n - r(A) = \dim_{\mathbb{F}} V - r(\sigma)$$

#

§4. 线性变换

集合 S 到 S 的映射称为变换. 线性变换: $_{\mathbb{F}}V \rightarrow _{\mathbb{F}}V$ 的线性映射

记. $\operatorname{End}_{\mathbb{F}}(V) = \{_{\mathbb{F}}V \text{ 上的线性变换全体}\}$

命题 3. 设 $n = \dim_{\mathbb{F}} V$. 则

$$\ker(\sigma) = \dim_{\mathbb{F}} V - r(\sigma)$$

取定 $_{\mathbb{F}}V$ 的一个基 $(\alpha_1 \cdots \alpha_n)$, $\forall \sigma \in \operatorname{End}_{\mathbb{F}}(V)$. 有唯一 $A \in M_n(\mathbb{F})$

$$\text{s.t. } \sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n) \stackrel{\text{i.e.}}{=} (\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_n)) = (\alpha_1 \cdots \alpha_n) A.$$

称 A 为 σ 在基 $\alpha_1 \cdots \alpha_n$ 下的矩阵

定理 2. 存在代数同构 $\operatorname{End}_{\mathbb{F}}(V) \cong M_n(\mathbb{F})$ (其中 $_{\mathbb{F}}V$ 基取定)

Pf. 考虑 $\varphi: \operatorname{End}_{\mathbb{F}}(V) \rightarrow M_n(\mathbb{F})$

$$\sigma \longmapsto A. \text{ 其中 } \varphi(\alpha_1 \cdots \alpha_n) = (\varphi(\alpha_1), \dots, \varphi(\alpha_n)) \\ = (\alpha_1 \cdots \alpha_n) A$$

下证: ① φ 是映射 ✓

② φ 是双射 ✓

③ φ 是线性映射 ✓

$$\text{④ } \varphi(\sigma\tau) = \varphi(\sigma) \cdot \varphi(\tau)$$

$$\text{⑤ } \varphi(I_V) = E \quad \checkmark$$

$$\text{④ } (\sigma\tau)(\alpha_1 \cdots \alpha_n) = ((\sigma\tau)(\alpha_1) \cdots (\sigma\tau)(\alpha_n)) \\ = (\sigma(\tau(\alpha_1)) \cdots \sigma(\tau(\alpha_n))) \\ = \sigma(\tau(\alpha_1) \cdots \tau(\alpha_n))$$

$$\begin{aligned}
&= \sigma(\tau(\alpha_1 \cdots \alpha_n)) \\
\text{设 } \varphi(\tau) &= A, \quad = \sigma((\alpha_1 \cdots \alpha_n)A) \\
&= \sigma((\alpha_1 \cdots \alpha_n)A(1), \cdots (\alpha_1 \cdots \alpha_n)A(n)) \\
&= (\sigma((\alpha_1 \cdots \alpha_n)A(1)), \cdots \sigma((\alpha_1 \cdots \alpha_n)A(n))) \\
&= ((\sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n))A(1), \cdots (\sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n))A(n)) \\
&= \sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n)(A(1) \cdots A(n)) \\
\varphi(\sigma) &\stackrel{B}{=} (\alpha_1 \cdots \alpha_n)BA \\
\varphi(\sigma\tau) &= (\alpha_1 \cdots \alpha_n)\varphi(\sigma)\varphi(\tau) \quad \#
\end{aligned}$$

ex 1. 求证 $\sigma^2 = 2\sigma \Leftrightarrow r(\sigma) + r(2I_V - \sigma) = \dim_{\mathbb{F}} V$

Pf. 由定理 2. 知 $\varphi: \text{End}_{\mathbb{F}} V \xrightarrow{\sim} M_n(\mathbb{F})$ 是代数同构.

若 $\varphi(\sigma) = A, \varphi(\sigma^2) = A^2, \varphi(2\sigma) = 2A$

且有 $\sigma^2 = 2\sigma \Leftrightarrow A^2 = 2A$

\Leftrightarrow 已知 $r(A) + r(2E - A) = n$

$r(\sigma) + r(2I_V - \sigma) = \dim_{\mathbb{F}} V$

另证. " \Rightarrow " 设 $\sigma^2 = 2\sigma$. 则 $\sigma(2I_V - \sigma) = 0 \leftarrow 0 \text{ 变换}$

$\therefore (2I_V - \sigma)(V) \subseteq \ker(\sigma)$

$\therefore \sigma(V) \cap (2I_V - \sigma)(V) \subseteq \sigma(V) \cap \ker(\sigma)$

$\forall \alpha \in \sigma(V) \cap \ker(\sigma), \exists \beta \text{ 使 } \sigma(\beta) = \alpha.$

$\therefore 0 = \sigma(\alpha) = \sigma^2(\beta) = 2\sigma(\beta) = 2\alpha \Rightarrow \alpha = 0$

$\therefore \sigma(V) \cap \ker(\sigma) = 0$

$\therefore \sigma(V) \cap (2I_V - \sigma)(V) = 0$

又 $2I_V = \sigma + (2I_V - \sigma)$

$\therefore V = \sigma(V) + (2I_V - \sigma)V$

$\therefore V = \sigma(V) \oplus (2I_V - \sigma)V$

$\therefore n = \dim_{\mathbb{F}} V = \dim \sigma(V) + \dim (2I_V - \sigma)V$
 $= r(\sigma) + r(2I_V - \sigma)$

" \Leftarrow "

$V = \sigma(V) \oplus (2I_V - \sigma)V$

$\therefore \sigma(V) \cap (2I_V - \sigma)V = 0$

$$\begin{aligned}\therefore \sigma^2 - 2\sigma &= \sigma(\sigma - 2I_V) \quad \sigma(\sigma - 2I_V)(\alpha) \in \sigma(V) \\ &= (\sigma - 2I_V)\sigma \quad (\sigma - 2I_V)\sigma(\alpha) \in (\sigma - 2I_V)(V) \\ \therefore (\sigma^2 - 2\sigma)(\alpha) &= 0 \quad \forall \alpha \\ \therefore \sigma^2 - 2\sigma &= 0\end{aligned}$$

#

例 1. $V = \{ \text{R 上的 } 3 \times 3 \text{ 实对称阵} \}$ 运算: 加法和数乘

$\dim_{\mathbb{R}} V = 6$. 取定 $B = E_{12}$. 求线变 $\sigma_B: V \rightarrow V, A \mapsto BAB$

在基 $2E_{11}, E_{12} + E_{21}, E_{13} + E_{31}, 2E_{22}, E_{23} + E_{32}, 2E_{33}$ 下的矩阵

解: $\sigma_B(2E_{11}) = E_{21}(2E_{11})E_{12} = 2E_{22}$

类似有 $\sigma_B(2E_{11}, E_{12} + E_{21}, E_{13} + E_{31}, 2E_{22}, E_{23} + E_{32}, 2E_{33})$
 $= (2E_{11}, E_{12} + E_{21}, E_{13} + E_{31}, 2E_{22}, E_{23} + E_{32}, 2E_{33})$

$$\cdot \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

若 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 与 β_1, \dots, β_n 为 V 的基. 且线变 σ 在 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 与 β_1, \dots, β_n 的矩阵分别为 A 与 B . 问 A 与 B 关系如何?

条件 $\sigma(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)A$
 $\sigma(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\beta_1, \dots, \beta_n)B$

设 $(\beta_1, \dots, \beta_n)_{\text{新}} = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)_{\text{旧}} P$. 其中 $P \in GL_n(\mathbb{F})$
 $\sigma((\alpha_1, \dots, \alpha_n)P) = \sigma(\alpha_1, \dots, \alpha_n)P = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)PB$

$$\therefore \sigma(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)PB P^{-1}$$

$$\therefore A = PB P^{-1}, \quad P^{-1}AP = B_{\text{新}}$$

§5. 不变子空间与矩阵的相似

一. 线变的特征值与特征向量

定义1. 对于 \mathbb{F} 上的线变 σ 若 $\exists 0_V \neq \alpha \in V$ 及 $\lambda \in \mathbb{F}$ 使 $\sigma(\alpha) = \lambda \alpha$
 则称 α 是线变 σ 的属于特征值 λ 的特征向量

命题1. 设 $0 \neq \alpha = (\alpha_1 \cdots \alpha_n) \lambda$.

设 σ 在基 $\alpha_1 \cdots \alpha_n$ 下的阵为 A . 则 α 是 σ 的属于 λ 的特征向量 $\Leftrightarrow \alpha$ 在 $\alpha_1 \cdots \alpha_n$ 下的坐标向量 λ . (in $\mathbb{F}^{n \times 1}$) 是 A 的属于 λ 的特征向量

定义2. 取定一个基 $\alpha_1 \cdots \alpha_n \in \mathbb{F} V$. 设 σ 在此基下阵为 A . 称

$f(x) = |xI - A|$ 是 σ 的特征多项式, 且 $f(x)$ 与基的取法无关. 由 σ 唯一确定

THM 9' 若 $f(x)$ 是线变 σ 的特征多项式. 则 $f(\sigma) = 0$ (零变换)

定义3. 设 σ 是 $\mathbb{F} V$ 上的一个线变. $W \subseteq \mathbb{F} V$ 若 $\sigma(W) \subseteq W$. 则 W 是 V 的一个 σ -不变子空间 (σ -invariant subspace). 简称 σ -子空间

e.g. 1 $\ker(\sigma^i)$ 与 $\text{im}(\sigma^i)$ 均为 σ -子空间

Pf. 1) $\ker(\sigma^i) \subseteq \mathbb{F} V$

2) $\forall \alpha \in \ker(\sigma^i)$. 则 $\sigma^i(\alpha) = 0_V$

要让 $\sigma(\alpha) \in \ker(\sigma^i)$

$$\Leftrightarrow \sigma^i(\sigma(\alpha)) = 0$$

$$\Leftrightarrow \sigma(\sigma^i(\alpha)) = 0$$

$$= \sigma(0_V) = 0_V$$

事实上. 确有 $\sigma(\alpha) \in \ker(\sigma^i)$ #

注: 设 σ 的特征多项式为 $f(x) = (x - \lambda_1)^{t_1} \cdots (x - \lambda_r)^{t_r}$ $\lambda_i \neq \lambda_j$

$$\text{命 } f_i(x) = \frac{f(x)}{(x - \lambda_i)^{t_i}} \in \mathbb{F}[x]$$

则有 $\text{im } f_i(\sigma)$ 及 $\ker f_i(\sigma)$ 是 V 的 σ -子空间

e.g.2. $V = L(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$. ($\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性无关)

$$\forall \alpha \in V. \exists! \Sigma_0 \in \mathbb{F}^{n \times 1}. \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \Sigma_0.$$

构造 $\sigma: V \rightarrow V$

$$\sum_{i=1}^n k_i \alpha_i \mapsto \sum_{i=2}^n k_i \alpha_i. \text{ 则 } \sigma \text{ 是线性变}$$

命 $W = L(\alpha_n)$. 则 $\sigma(\alpha_n) = \alpha_{n-1} \notin W$

$\therefore W$ 不是 σ -子空间

e.g.3. 求可逆 P . 使 $P^{-1}AP$ 为 Jordan 标准形 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

解: ① $|xE - A| = (x-1)^3$

② 命 $B = A - 1 \cdot E = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$. $B^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$. $B^3 = 0$

取 $\xi = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$. 则 $B^2 \xi \neq 0$. $P \stackrel{\text{命}}{=} (B^2 \xi, B \xi, \xi)$ 可逆

$$BP = B(B^2 \xi, B \xi, \xi)$$

$$= (0, B^2 \xi, B \xi) = (B^2 \xi,$$