线性代数 I 习题课

https://tinyurl.com/la1-pku23f

T.-Y. LI

目录

0	代数系统	1		
1	线性方程组	2		
2	方阵的行列式			
	2.1 Cramer 法则的启发	3		
	2.2 置换的符号	4		
	2.3 行列式的性质	5		
	2.4 Laplace 展开式	7		
3	向量空间 \mathbb{F}^n 1			
	3.1 线性组合	10		
	3.2 线性无关向量组	11		
	3.3 矩阵的秩	12		
	3.4 线性映射与线性方程组	14		
4	矩阵运算	15		
	4.1 基本概念	15		
	4.2 矩阵乘积的秩与行列式	18		
	4.3 分块矩阵	20		
	4.4 正交阵	22		
5	矩阵的相抵与相似	24		
	5.1 相抵与相似	25		
	5.2 特征值	27		
	5.3 对角化	29		
6	二次型与矩阵的合同	31		
	6.1 二次型	31		
	6.2 正定矩阵	32		

0 代数系统

为了进行数学操作, 往往要指明运算的环境和规则. 譬如求解方程 2x = 3 中的未知量 x 时, 人们无法在整数集 \mathbb{Z} 中得到解, 只好扩充数系并在有理数集 \mathbb{Q} 中声称有解 $x = \frac{3}{2}$.

除非特殊说明, 我们总是考虑能够进行加减乘除的集合 \mathbb{F} , 例如实数集 \mathbb{R} 和复数集 \mathbb{C} . 下面罗列一些严格定义, 初学者不妨略过. 注意 s.t. 是 such that 的缩写, id 是恒同映射.

如果集合 G 上的二元 (封闭) 运算 ★ 满足

- 结合律: $(g_1 \star g_2) \star g_3 = g_1 \star (g_2 \star g_3), \forall g_1, g_2, g_3 \in G$,
- 存在单位元: $\exists e \in G \text{ s.t. } e \star (\cdot) = (\cdot) \star e = \mathrm{id}_G$
- 存在逆元: $\forall g \in G$, $\exists h \in G$ s.t. $g \star h = h \star g = e$,

则称 (G,\star) 是群; 易得单位元唯一性, 从而任意元素的逆元唯一.

如果群 (G, \boxplus) 满足

• "加法"交换律: $g \boxplus h = h \boxplus g, \forall g, h \in G$,

则称 (G, \boxplus) 是交换群, 其单位元记为 0_{\boxplus} .

如果交换群 (R, \boxplus) 上的二元 (封闭) 运算 \boxtimes 满足 $\forall r_1, r_2, r_3 \in R$,

- 结合律: $(r_1 \boxtimes r_2) \boxtimes r_3 = r_1 \boxtimes (r_2 \boxtimes r_3)$,
- 分配律: $r_1 \boxtimes (r_2 \boxplus r_3) = (r_1 \boxtimes r_2) \boxplus (r_1 \boxtimes r_3), (r_1 \boxplus r_2) \boxtimes r_3 = (r_1 \boxtimes r_3) \boxplus (r_2 \boxtimes r_3),$

则称 (R, \boxplus, \boxtimes) 是环.

如果环 (R, \boxplus, \boxtimes) 满足

• 存在 "乘法" 单位元: $\exists 1_{\boxtimes} \in R \text{ s.t. } 1_{\boxtimes} \boxtimes (\cdot) = (\cdot) \boxtimes 1_{\boxtimes} = \mathrm{id}_R$

则称 (R, \square, \square) 是幺环; 易得 "乘法" 单位元 1_{\square} 唯一, 且当 $R \neq \{0_{\square}\}$ 时 $1_{\square} \neq 0_{\square}$.

如果环 (R, \boxplus, \boxdot) 满足

• "乘法"交换律: $r \boxdot s = s \boxdot r, \forall r, s \in R$,

则称 (R, \boxplus, \boxdot) 是交换环.

如果交换环 (F, \boxplus, \boxdot) 中 $(F \setminus \{0_{\boxplus}\}, \boxdot)$ 是 (交换) 群 (存在 "乘法" 逆),则称 (F, \boxplus, \boxdot) 是域; 常用 $(\mathbb{F}, +, \cdot)$ 代表域. 如果 $1 \in \mathbb{K} \subset \mathbb{C}$,且 \mathbb{K} 配备通常的加法和乘法后成为域, 则称 \mathbb{K} 是数域.

1 线性方程组

给定 a_{ij} (i = 1, ..., m; j = 1, ..., n) 和 b_i (i = 1, ..., m) 后, 形如

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots & \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

的关于未定元 x_j (j = 1, ..., n) 的方程组称为线性方程组 (system of linear equations).

具体求解时只需处理相应的增广矩阵 (augmented matrix)

$$(A b) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}.$$

可用的操作是下述初等行变换 (elementary row operations):

- 1. (swap) 两行交换;
- 2. (scale) 一行乘上非零常数;
- 3. (shear) 一行加上另一行的非零常数倍.

执行 Gauss–Jordan 消元 (elimination) 后, 系数矩阵 A 变为简化行阶梯形 (reduced row echelon form), 满足

- 1. 只含 0 的行在最下方;
- 2. 每一行从左到右第一个非零元 (称为主元, pivot) 取值为 1;
- 3. 主元所在列的其他元素均为 0;
- 4. 主元的列指标随行指标递增.

由此即可分析线性方程组解的情况.

考虑线性方程组 Ax = b 中 b 为零向量的情形, 此时 Ax = 0 称为齐次 (homogeneous) 线性方程组. 由于零向量在初等行变换后仍为零向量, 增广矩阵中只有系数矩阵 A 是本质的. 如果 A 的主元个数恰为 A 的列数, 则方程只有零解 x = 0, 否则存在自由变量从而方程有无穷多个解.

题 1. (完全图的二部分解ⁱ⁾) 记 $[n] = \{1, 2, ..., n\}$. 求满足下述性质的最小正整数 m: 存在 [n] 的子集 $A_1, B_1, ..., A_m, B_m$ 使得

$$([n] \times [n]) \setminus \{(i,i) : i \in [n]\} = \bigsqcup_{k=1}^{m} \left((A_k \times B_k) \sqcup (B_k \times A_k) \right),$$

其中 □表示无交并.

i) Jukna, S. (2011). Extremal combinatorics: with applications in computer science, 2nd ed., Theorem 13.7.

解. 断言所求为 n-1. 注意 $(\tilde{A}_k = \{k\}, \tilde{B}_k = \{k+1, \ldots, n\})_{1 \leq k \leq n-1}$ 满足条件. 若 $(A_k, B_k)_{1 \leq k \leq m}$ 满足条件, 则 $\forall x = (x_i)_{i \in [n]} \in \mathbb{R}^n$,

$$(e_{[n]}x)^2 - \sum_i x_i^2 = \sum_{i \neq j} x_i x_j = \sum_k \left(\sum_{i \in A_k} \sum_{j \in B_k} + \sum_{i \in B_k} \sum_{j \in A_k} \right) x_i x_j = 2 \sum_k (e_{A_k}x)(e_{B_k}x), \quad (\clubsuit)$$

其中 $e_A = (\mathbb{1}_{[j \in A]})_{j \in [n]}$ 表示 $A \subset [n]$ 的示性向量, 从而 $e_A x = \sum_{j \in A} x_j$. 当 $m \le n-2$ 时, 齐次线性方

程组
$$\begin{cases} e_{[n]}x = 0 \\ e_{A_k}x = 0 \ (k \in [m]) \end{cases}$$
 有非零解,代入(♣)可得左端 < 0 而右端 = 0, 显然不可能.

2 方阵的行列式

2.1 Cramer 法则的启发

我们借鉴 Cramer 的方法ii)来导出行列式 (determinant). 考察 $n \land n$ 元线性方程

$$L_n: \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

通过具体计算 n=1,2 的例子, 拟设如下 Cramer 法则 (Cramer's rule): 方程 L_n 的解形如

$$x_j = \frac{\det_n(a_1, \dots, a_{j-1}, b, a_{j+1}, \dots, a_n)}{\det_n(a_1, \dots, a_n)}, \quad j = 1, \dots, n,$$

其中 $a_j = (a_{ij})_{1 \le i \le n}$ 表示系数矩阵第 j 列

利用递归的想法,假设 \det_n 是已知函数,我们尝试求解方程 L_{n+1} ,进而合理地定义出 \det_{n+1} . 通过行变换消元,设 y_1, \ldots, y_n 满足

$$y_1 a_{1j} + \dots + y_n a_{nj} = -a_{n+1,j}, \quad j = 1, \dots, n,$$

则

$$(y_1a_{1,n+1} + \dots + y_na_{n,n+1} + a_{n+1,n+1})x_{n+1} = y_1b_1 + \dots + y_nb_n + b_{n+1}.$$

根据归纳假设,(注意行指标和列指标)

$$y_i = \frac{\det_n((a_{1j})_{1 \le j \le n}, \dots, (a_{i-1,j})_{1 \le j \le n}, (-a_{n+1,j})_{1 \le j \le n}, (a_{i+1,j})_{1 \le j \le n}, \dots, (a_{nj})_{1 \le j \le n})}{\det_n((a_{1j})_{1 \le j \le n}, \dots, (a_{nj})_{1 \le j \le n})}.$$

引入 $y_{n+1} = 1$, 记 $A_{i,n+1} = y_i \det_n ((a_{1j})_{1 \le j \le n}, \dots, (a_{nj})_{1 \le j \le n})$. 于是

$$x_{n+1} = \frac{\sum_{i=1}^{n+1} b_i A_{i,n+1}}{\sum_{i=1}^{n+1} a_{i,n+1} A_{i,n+1}}.$$

为了得到

$$x_{n+1} = \frac{\det_{n+1}((a_{ij})_{1 \le i \le n+1; 1 \le j \le n}, (b_i)_{1 \le i \le n+1})}{\det_{n+1}((a_{ij})_{1 < i, j < n+1})},$$

定义

$$\det_{n+1}((a_{ij})_{1 \le i,j \le n+1}) = \sum_{i=1}^{n+1} a_{i,n+1} A_{i,n+1}$$
 (\$\display\$)

即可 (并不依赖 Cramer 法则, 稍后可直接验证此性质).

 $^{^{\}rm ii)}$ What is the origin of the determinant in linear algebra? — https://math.stackexchange.com/q/194579

2.2 置换的符号 2 方阵的行列式

2.2 置换的符号

约定 $\det_1(a) = a$. 注意到 $A_{i,n+1}$ 是关于 a_{kj} $(k \neq i; j \neq n+1)$ 的函数, 基于(\diamond)归纳可得

$$\det_n((a_{ij})_{1 \le i,j \le n}) = \sum_{\sigma \in S_n} s_n(\sigma) a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)},$$

其中 S_n 是全体从 $\{1,\ldots,n\}$ 到自身的——对应 (称为置换, permutation) 构成的集合, s_n 是 S_n 上的函数. 显然 $s_1 \equiv 1$, 下面借助 det 的递归定义来计算 s_n . 取 $\tau \in S_{n+1}$, 令 $a_{ij} = \mathbb{1}_{[\tau(i)=j]}$, 则有

$$\begin{split} s_{n+1}(\tau) &= \det_{n+1}((a_{ij})_{1 \le i,j \le n+1}) \\ &= A_{\tau^{-1}(n+1),n+1} \\ &= \det_{n}((a_{ij})_{i < \tau^{-1}(n+1); j \le n}, (-a_{n+1,j})_{j \le n}, (a_{ij})_{\tau^{-1}(n+1) < i \le n; j \le n}) \\ &= (-1)^{\mathbb{I}_{[\tau(n+1) \ne n+1]}} \det_{n}((a_{ij})_{i < \tau^{-1}(n+1); j \le n}, (a_{n+1,j})_{j \le n}, (a_{ij})_{\tau^{-1}(n+1) < i \le n; j \le n}) \\ &= (-1)^{\mathbb{I}_{[\tau(n+1) \ne n+1]}} s_{n}(\tau_{1}), \end{split}$$

其中 $\tau_1 \in S_n$ 定义为

$$\tau_1(i) = \begin{cases} \tau(i), & i \neq \tau^{-1}(n+1); \\ \tau(n+1), & i = \tau^{-1}(n+1). \end{cases}$$

通过归纳, 易见 s_n 值域为 $\{\pm 1\}$. 按照 $\tau(n+1)$ 的取值情况, 我们有 (不妨将置换等同于其取值序列)

- $s_{n+1}(\sigma(1),\ldots,\sigma(n),n+1)=s_n(\sigma), \forall \sigma \in S_n;$

$$s_{n+1}(\tau) = s_{n+1}((\tau(i))_{i < \tau^{-1}(n+1)}, n+1, (\tau(i))_{\tau^{-1}(n+1) < i \le n}, \tau(n+1))$$

$$= -s_n(\tau_1) = -s_n((\tau(i))_{i < \tau^{-1}(n+1)}, \tau(n+1), (\tau(i))_{\tau^{-1}(n+1) < i \le n})$$

$$= -s_{n+1}((\tau(i))_{i < \tau^{-1}(n+1)}, \tau(n+1), (\tau(i))_{\tau^{-1}(n+1) < i < n}, n+1).$$

换言之, 交换 τ 在 $\tau^{-1}(n+1)$ 和 n+1 处的取值将改变 s_{n+1} 的符号.

这两个性质完全决定了 s_n , 称为置换的符号函数, 它与置换的奇偶性——对应. 对 $\sigma \in S_n$ 定义

$$sgn(\sigma) = (-1)^{inv(\sigma)}$$
, 其中 $inv(\sigma) = |\{(i,j) : i < j \& \sigma(i) > \sigma(j)\}|$ 表示 $(\sigma(j))_{1 \le j \le n}$ 的逆序数.

在 S_n 上定义乘法为映射复合, 即 $\sigma \tau = (j \mapsto \sigma(\tau(j))) \in S_n, \forall \sigma, \tau \in S_n$.

- **题 2.** 如果置换 σ 满足 $|\{i:\sigma(i)\neq i\}|=2$, 则称 σ 为对换 (transposition). 证明:
 - 1. 若 $\sigma \in S_n$ 是对换,则有 $\operatorname{sgn}(\sigma) = -1$ 以及 $\operatorname{sgn}(\sigma\tau) = -\operatorname{sgn}(\tau), \forall \tau \in S_n$; 进一步地, $s_n = \operatorname{sgn}(\tau)$
 - 2. 交错群 $A_n = \{ \sigma \in S_n : \operatorname{sgn}(\sigma) = 1 \}$ 基数为 n!/2;
 - 3. (乘法群) 同态性质 $\operatorname{sgn}(\sigma\tau) = \operatorname{sgn}(\sigma) \operatorname{sgn}(\tau), \forall \sigma, \tau \in S_n; 特别地, \operatorname{sgn}(\sigma^{-1}) = \operatorname{sgn}(\sigma)^{-1} = \operatorname{sgn}(\sigma);$
 - 4. 任给 $\sigma \in S_n$, 存在 $s \in \{\pm 1\}$ 使得 $\prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_{\sigma(i)} x_{\sigma(j)}) = s \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_i x_j), \forall x_1, \dots, x_n \in \mathbb{F}$, 并且 $s = \operatorname{sgn}(\sigma)$; 利用此刻画重新得到 sgn 的同态性质.

证明. 留给读者. 注意任意置换都是一些对换的乘积.

2.3 行列式的性质 2 方阵的行列式

题 3. (对称群的生成元) 试问 S_n $(n \ge 3)$ 可由其中最少几个置换通过反复作乘法得到? 说明理由.

解. 断言至少需要 2 个. 假设某个 n-置换 σ 能生成全部 n-置换, 则考察 1 与 $j \in [n]$ 的对换可知轨道 $\{\sigma^{\ell}(1)\}_{\ell \in \mathbb{N}}$ 必为 [n], 从而 $\sigma^n = \mathrm{id}_{[n]}$, 但是这表明 $|\{\sigma^\ell\}_{\ell \in \mathbb{N}}| = n < n! = |S_n|$, 矛盾. 往证生成元可取

$$S = \text{swap}(1, 2) = (2, 1, 3, \dots, n)$$
 and $C = (n, 1, 2, \dots, n - 1)$.

由于任意置换都是一些对换 swap 的乘积, 而 swap (k,ℓ) = swap(1,k) swap(1,k), 所以只需用 S 和 C 的乘积表出 swap(1,k), $k \in [n]$. 易见

$$C^{n-k+1}SC^{k-1} = \text{swap}(k, k+1),$$

且 $\operatorname{swap}(1, k+1) = \operatorname{swap}(1, k) \operatorname{swap}(k, k+1) \operatorname{swap}(1, k)$, 归纳即证.

2.3 行列式的性质

现已推出下述 Leibniz 公式 (Leibniz formula for determinants)

$$\begin{vmatrix} (a_{ij})_{1 \le i, j \le n} | = \det((a_{ij})_{1 \le i, j \le n}) = \sum_{\sigma \in S_n} \operatorname{sgn}(\sigma) a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)} \\ | (a_{ji})_{1 \le i, j \le n} | = \det((a_{ji})_{1 \le i, j \le n}) = \sum_{\tau \in S_n} \operatorname{sgn}(\tau) a_{\tau(1)1} a_{\tau(2)2} \cdots a_{\tau(n)n} \end{vmatrix} \tau = \sigma^{-1} .$$

不难验证:

• 多重线性 (multilinear)

$$\left| (a_{ij})_{j < k}^{i \le n} (ca_{ik} + b_i)^{i \le n} (a_{ij})_{j > k}^{i \le n} \right| = c \left| (a_{ij})_{j < k}^{i \le n} (a_{ik})^{i \le n} (a_{ij})_{j > k}^{i \le n} \right| + \left| (a_{ij})_{j < k}^{i \le n} (b_i)^{i \le n} (a_{ij})_{j > k}^{i \le n} \right|;$$

• 反对称 (anti-symmetric)

$$\left| (a_{ij})_{j < k}^{i \le n} \quad (b_i)^{i \le n} \quad (a_{ij})_{k < j < \ell}^{i \le n} \quad (c_i)^{i \le n} \quad (a_{ij})_{j > \ell}^{i \le n} \right| = - \left| (a_{ij})_{j < k}^{i \le n} \quad (c_i)^{i \le n} \quad (a_{ij})_{k < j < \ell}^{i \le n} \quad (b_i)^{i \le n} \quad (a_{ij})_{j > \ell}^{i \le n} \right|.$$

题 4. 设 $f:(\mathbb{F}^n)^n \to \mathbb{F}$ 是 n 重线性反对称函数, 即 $\forall 1 \leq j \leq n, \forall c \in \mathbb{F}, \forall \alpha_1, \ldots, \alpha_{n-1}, \alpha_n, \beta \in \mathbb{F}^n$,

•
$$f(\alpha_1, \dots, \alpha_{j-1}, c\alpha_j + \beta, \alpha_{j+1}, \dots, \alpha_n) = \begin{cases} cf(\alpha_1, \dots, \alpha_{j-1}, \alpha_j, \alpha_{j+1}, \dots, \alpha_n) \\ +f(\alpha_1, \dots, \alpha_{j-1}, \beta, \alpha_{j+1}, \dots, \alpha_n) \end{cases}$$
;

•
$$f(\ldots, \alpha_i, \ldots, \alpha_j, \ldots) = -f(\ldots, \alpha_j, \ldots, \alpha_i, \ldots), \forall i < j.$$

证明 $f = f(I_n)$ det, 其中 $I_n = (\mathbb{1}_{[i=j]})_{1 \leq i,j \leq n}$ 是单位矩阵 (identity matrix).

证明. 记 I_n 第 j 列为 e_j . 任取 $\alpha_j = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{F}^n, \ j = 1, \ldots, n,$ 有

$$f(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = f(\sum_{i_1=1}^n a_{i_1 1} e_{i_1}, \sum_{i_2=1}^n a_{i_2 2} e_{i_2}, \dots, \sum_{i_n=1}^n a_{i_n n} e_{i_n})$$

$$= \sum_{i_1=1}^n \sum_{i_2=1}^n \dots \sum_{i_n=1}^n a_{i_1 1} a_{i_2 2} \dots a_{i_n n} f(e_{i_1}, e_{i_2}, \dots, e_{i_n})$$

$$= \sum_{\underbrace{(i_1, i_2, \dots, i_n) \in S_n}} a_{i_1 1} a_{i_2 2} \dots a_{i_n n} \operatorname{sgn}(i_1, i_2, \dots, i_n) f(\underbrace{e_1, e_2, \dots, e_n}).$$

$$= \underbrace{\int_{i_1, i_2, \dots, i_n} e_{i_1} a_{i_2 2} \dots a_{i_n n} \operatorname{sgn}(i_1, i_2, \dots, i_n)}_{=\operatorname{det}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)} f(\underbrace{e_1, e_2, \dots, e_n}).$$

注意 f 的反对称性蕴涵 $f(\ldots,e,\ldots,e,\ldots)=0$.

2.3 行列式的性质 2 方阵的行列式

给定 $A \in \mathbb{F}^{p \times p}$ 和 $M \in \mathbb{F}^{q \times p}$,考察 $X \in \mathbb{F}^{q \times q} \mapsto \begin{vmatrix} A & 0 \\ M & X \end{vmatrix} \in \mathbb{F}$,则有

$$\begin{vmatrix} A & 0 \\ M & X \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & I_q \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & 0 \\ M & I_q \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} Leibniz & \Delta & A \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{vmatrix} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} \begin{vmatrix} A & A \\ A & A \end{bmatrix}}_{} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A & 0 \\ M & A \end{bmatrix}}_{} = \underbrace{ \begin{bmatrix} A$$

具体计算时还经常用到(注意行和列的对称性)

$$\left| (a_{ij})_{1 \le i,j \le n} \right| = \left| (a_{ij})_{j < k}^{i \le n} \left(a_{ik} + \sum_{j \ne k} c_j a_{ij} \right)^{i \le n} \left(a_{ij} \right)_{j > k}^{i \le n} \right|.$$

三种初等变换对行列式的影响即已明晰. 注意到初等变换不改变行列式的非零性, 对于 n 阶方阵 A,

 $\det A \neq 0 \iff A$ 的简化行阶梯形的主元有 $n \uparrow \iff$ 线性方程组 Ax = b 存在唯一解.

题 5. 设 $a,b,c \in \mathbb{R}$ 至多其一为零. 证明在 Oxy 平面上三条直线 ax + by + c = 0, bx + cy + a = 0, cx + ay + b = 0 恰好交于一点 (x,y) 的充要条件是 a + b + c = 0.

证明. 题中三条直线交于一点当且仅当方程组

$$\begin{cases} ax + by = -c \\ bx + cy = -a \\ cx + ay = -b \end{cases}$$

存在唯一解, 即对应的增广矩阵

$$\begin{pmatrix}
a & b & -c \\
b & c & -a \\
c & a & -b
\end{pmatrix}$$

恰有 2 个主元且都在系数列. 换言之, $\begin{vmatrix} a & b & -c \\ b & c & -a \\ c & a & -b \end{vmatrix} = 0$ 且 $\begin{vmatrix} a & b \\ b & c \end{vmatrix}$, $\begin{vmatrix} a & b \\ c & a \end{vmatrix}$, $\begin{vmatrix} b & c \\ c & a \end{vmatrix}$ 不全为零. 计算可得

$$\begin{vmatrix} a & b & -c \\ b & c & -a \\ c & a & -b \end{vmatrix} = -\begin{vmatrix} a & b & c \\ b & c & a \\ c & a & b \end{vmatrix}$$

$$= -\begin{vmatrix} a+b+c & b & c \\ a+b+c & a & b \\ a+b+c & a & b \end{vmatrix}$$

$$= -(a+b+c)\begin{vmatrix} 1 & b & c \\ 1 & c & a \\ 1 & a & b \end{vmatrix}$$

$$= -(a+b+c)\begin{vmatrix} 1 & b & c \\ 0 & c-b & a-c \\ 0 & a-b & b-c \end{vmatrix}$$

$$= -(a+b+c)[(c-b)(b-c) - (a-c)(a-b)]$$

$$= (a+b+c)(a^2+b^2+c^2-ab-bc-ca)$$

$$= (a+b+c)[(a-b)^2+(b-c)^2+(c-a)^2]/2.$$

若 a = b = c, 则三条直线重合, 不符合题意, 故必有 a + b + c = 0. 反之, 当 a + b + c = 0 时, 三条直线有唯一交点 (1,1).

题 6. iii) 设 $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 满足 $|\det(A + zB)| \le 1, \forall z \in \mathbb{C} : |z| = 1$. 证明 $(\det A)^2 + (\det B)^2 \le 1$.

证明. 记 $\det(A+zB)=f(z)=\sum_{k=0}^n c_k z^k$,则 $c_0=\det A$ 且 $c_n=\det B$. 我们有

$$\int_0^{2\pi} e^{\mathbf{i}kt} dt = 0 \ (\forall k \in \mathbb{Z} \setminus \{0\}) \implies 1 \ge \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} f(e^{\mathbf{i}t}) \underbrace{\overline{f(e^{\mathbf{i}t})}}_{=f(e^{-\mathbf{i}t})} dt = \sum_{k=0}^n c_k^2 \ge (\det A)^2 + (\det B)^2.$$

2.4 Laplace 展开式

 $\mathbf{E}(\diamond)$ 中, n+1 阶行列式表为若干 n 阶行列式的加权和. 此观点可继续延伸.

记 $[n] = \{1, \dots, n\}$ 和 $\binom{[n]}{r} = \{\mathcal{I} \subset [n] : |\mathcal{I}| = r\}$,并约定任意 $\mathcal{I} \in \binom{[n]}{r}$ 均没有逆序对. 任给 $\mathcal{I} = (i_1, \dots, i_r) \in \binom{[n]}{r}$,令 $\mathcal{I}^{\complement} = [n] \setminus \mathcal{I} \in \binom{[n]}{n-r}$,定义

$$\mathscr{S}(\mathcal{I}) = \text{inv}(\mathcal{I}, \mathcal{I}^{\complement}) = (i_1 - 1) + \dots + (i_r - r) = (\sum_{i \in \mathcal{I}} i) - \frac{r(r+1)}{2}.$$

对于 $A = (a_{ij})_{i \in [n], j \in [n]}$, 记 $A[\mathcal{I}, \mathcal{J}] = (a_{ij})_{i \in \mathcal{I}, j \in \mathcal{J}}$, 并定义 A 的 $[\mathcal{I}, \mathcal{J}]$ -代数余子式 (cofactor) 为

$$A_{\mathcal{I}\mathcal{J}} = (-1)^{\mathscr{S}(\mathcal{I}) + \mathscr{S}(\mathcal{J})} \det A[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{J}^{\complement}], \quad \mathcal{I}, \mathcal{J} \in \binom{[n]}{r}.$$

从 Leibniz 公式出发, Laplace 给出了如下按行展开式 (Laplace expansion): $\forall \mathcal{I} \in \binom{[n]}{r}$,

$$\det A = \sum_{\mathcal{J} \in \binom{[n]}{r}} (-1)^{\mathscr{S}(\mathcal{I}) + \mathscr{S}(\mathcal{J})} (\det A[\mathcal{I}, \mathcal{J}]) (\det A[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{J}^{\complement}]) = \sum_{\mathcal{J} \in \binom{[n]}{r}} (\det A[\mathcal{I}, \mathcal{J}]) A_{\mathcal{I}\mathcal{J}}.$$

当 r=1 时,

$$\det A = \sum_{j \in [n]} (-1)^{i+j} A[i,j] \det A[\{i\}^{\complement}, \{j\}^{\complement}] = \sum_{j \in [n]} a_{ij} A_{ij}, \quad \forall i \in [n].$$
 (\$\displies')

一个颇有意义的特例是

$$\sum_{j \in [n]} a_{kj} A_{ij} = \sum_{j \in [n]} (-1)^{i+j} A[k,j] \det A[\{i\}^{\complement}, \{j\}^{\complement}] = 0, \quad \forall k \neq i.$$

这些公式应用于 $A^{\top} = (a_{ji})_{i \in [n], j \in [n]}$ 即得 $\det A$ 的按列展开式. 至此,通过叠加原理 (superposition principle) 容易验证 Cramer 法则: 既然 $x = (A_{ij}/\det A)_{j \in [n]}$ 是 $Ax = (\mathbb{1}_{[k=i]})_{k \in [n]}$ 的解,那么 $x = \sum_i b_i (A_{ij}/\det A)_{j \in [n]}$ 就是 $Ax = \sum_i b_i (\mathbb{1}_{[k=i]})_{k \in [n]} = (b_i)_{i \in [n]}$ 的解.

題 7. 记
$$A = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n}$$
 的 (i,j) -代数余子式为 A_{ij} . 证明
$$\begin{vmatrix} x_1 \\ A & \vdots \\ x_n \\ z_1 & \dots & z_n & y \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & y - \sum_{i,j=1}^n A_{ij} x_i z_j. \end{vmatrix}$$

证明. 原式左端
$$\frac{\overline{K}$$
 接最后一行展开 $A \mid y + \sum_{j=1}^{n} (-1)^{n+1+j} z_j \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1,j-1} & a_{1,j+1} & \dots & a_{1n} & x_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \dots & a_{nn} & x_n \end{vmatrix}$ $\frac{\overline{K}$ 接最后一列展开 $A \mid y + \sum_{j=1}^{n} (-1)^{n+1+j} z_j \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+n} x_i (-1)^{i+j} A_{ij} =$ 原式右端.

iii) Andreescu, T.; Mortici, C.; Tetiva, M. (2017). Mathematical bridges, §3

记
$$\mathbf{1} = (1, \dots, 1)^{\top}$$
 和 $\mathbf{t} = (t_1, \dots, t_n)^{\top}$,则

$$\left| (a_{ij} + t_j)_{1 \le i, j \le n} \right| = \begin{vmatrix} A + \mathbf{1} \mathbf{t}^\top & \mathbf{1} \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & \mathbf{1} \\ -\mathbf{t}^\top & 1 \end{vmatrix} = \left| A \right| + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij} t_j.$$

题 8. 证明对角阵的非零子式 (子矩阵的行列式, minor) 一定是主子式 (行列指标相同的子式, principal minor), 从而是某些对角元的乘积.

证明. 只需对角阵不是主子式的子式均为零. 任取 $A=(a_{ij})_{1\leq i,j\leq n},$ 其中 $a_{ij}=0$ $(\forall i\neq j)$. 考察子式

$$\begin{vmatrix} a_{i_1j_1} & \dots & a_{i_1j_r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i_rj_1} & \dots & a_{i_rj_r} \end{vmatrix}, \quad 1 \le i_1 < i_2 < \dots < i_r \le n; \\ 1 \le j_1 < j_2 < \dots < j_r \le n.$$

若存在 l 使 $i_l \neq j_l$, 记 l_0 为最小的那个, 不妨(否则转置)设 $i_{l_0} < j_{l_0}$, 则上式第 l_0 行全为零, 按这一行展开即证.

结合题7,
$$\begin{vmatrix} 1+t & t & \cdots & t \\ t & 2+t & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & t \\ t & \cdots & t & n+t \end{vmatrix} = n! \left(1+t\sum_{j=1}^{n} \frac{1}{j}\right).$$

题 9. (连项式iv)) 令

$$K_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} x_1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & x_2 & 1 & \ddots & \vdots \\ 0 & -1 & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 1 \\ 0 & \cdots & 0 & -1 & x_n \end{vmatrix}.$$

证明

$$\begin{vmatrix} K_n(x_1, \dots, x_n) \\ K_{n-1}(x_2, \dots, x_n) \end{vmatrix} = [x_1; x_2, \dots, x_n] = x_1 + \frac{1}{x_2 + \frac{1}{x_2}}.$$

$$+ \frac{1}{x_n}$$

证明.按第一行展开可得 $K_n(x_1,\ldots,x_n)=x_1K_{n-1}(x_2,\ldots,x_n)+K_{n-2}(x_3,\ldots,x_n)$. (特例是 Fibonacci 数列.) 重写为 $\frac{K_n(x_1,\ldots,x_n)}{K_{n-1}(x_2,\ldots,x_n)}=x_1+1\bigg/\frac{K_{n-1}(x_2,\ldots,x_n)}{K_{n-2}(x_3,\ldots,x_n)}$, 归纳即得.

题 10. 定义 n 阶方阵 A_i 满足第 i 行第 j 列为 $x_j a_{ij}$ 且第 $k \neq i$ 行第 j 列为 a_{kj} . 求 $\sum_{i=1}^n \det A_i$.

解. 令 $A=(a_{ij})_{1\leq i,j\leq n}$ 并记其 (i,j)-代数余子式为 A_{ij} , 则

原式 =
$$\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} x_j a_{ij} A_{ij}$$

= $\sum_{j=1}^{n} x_j \sum_{i=1}^{n} a_{ij} A_{ij} = \sum_{j=1}^{n} x_j \det A$.

iv) Graham, R.L.; Knuth, D.E.; Patashnik, O. (1994). Concrete mathematics: a foundation for computer science, 2nd ed., §6.7.

借助(<)和归纳法,可以计算出 Vandermonde 矩阵

$$V_n(x_1, \dots, x_n) = (x_i^{j-1})_{1 \le i, j \le n} = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \cdots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^{n-1} \end{pmatrix}$$

的行列式

$$\det V_n(x_1,\ldots,x_n) = \prod_{i>j} (x_i - x_j).$$

题 11. (Lagrange 插值多项式 $^{v)}$) 任给 y_0, y_1, \ldots, y_n 和互异的 x_0, x_1, \ldots, x_n , 求不超过 n 次的多项式

$$p(x) = \sum_{j=0}^{n} a_j x^j$$
 s.t. $p(x_i) = y_i \ (\forall i)$.

解. 记 Vandermonde 矩阵 $V_{n+1}=(x_{i-1}^{j-1})_{1\leq i,j\leq n+1}$ 删去第 k 行第 ℓ 列所得子矩阵为 $V_{n;k,\ell}=(x_{i-1}^{j-1})_{j\neq \ell}^{i\neq k}$. 根据 Cramer 法则,由 $V_{n+1}(a_{j-1})_{1\leq j\leq n+1}=(y_{i-1})_{1\leq i\leq n+1}$ 可解得

$$a_{j-1} = \frac{1}{\det V_{n+1}} \sum_{i=1}^{n+1} (-1)^{i+j} y_{i-1} \det V_{n;i,j}, \quad j = 1, 2, \dots, n+1.$$

将 $\det V_{n+1} = \prod_{1 \leq i < j \leq n+1} (x_{j-1} - x_{i-1})$ 视作关于 x_{k-1} 的多项式, 则有

$$\sum_{\ell=1}^{n+1} (-1)^{k+\ell} (\det V_{n;k,\ell}) x_{k-1}^{\ell-1} = \left(\prod_{\substack{1 \le i < j \le n+1 \\ i,j \ne k}} (x_{j-1} - x_{i-1}) \right) (-1)^{n+1-k} \underbrace{\prod_{\substack{d \ne k \\ 0 \le k \le n+1 \\ -1}} (x_{k-1} - x_{d-1})}_{=\sum_{\ell=1}^{n+1} (-1)^{n+1-\ell} \sigma_{n+1-\ell} \left((x_{d-1})_{d \ne k} \right) x_{k-1}^{\ell-1}}_{=\sum_{k=1}^{n+1} (-1)^{n+1-\ell} \sigma_{n+1-\ell} \left((x_{d-1})_{d \ne k} \right) x_{k-1}^{\ell-1}}$$

其中 $\sigma_0 = 1$ 且 $\sigma_m(z_1, \dots, z_n) = \sum_{1 \le i_1 < \dots < i_m \le n} z_{i_1} \cdots z_{i_m}, \ m = 1, \dots, n.$ 于是

$$\det V_{n;k,\ell} = \sigma_{n+1-\ell} ((x_{d-1})_{d \neq k}) \prod_{\substack{1 \le i < j \le n+1 \\ i,j \neq k}} (x_{j-1} - x_{i-1})$$

$$\implies \frac{\det V_{n;k,\ell}}{\det V_{n+1}} = \frac{\sigma_{n+1-\ell}((x_{d-1})_{d\neq k})}{(-1)^{n+1-k} \prod_{d\neq k} (x_{k-1} - x_{d-1})},$$

从而

$$a_{\ell-1} = (-1)^{n+\ell-1} \sum_{k=1}^{n+1} y_{k-1} \frac{\sigma_{n+1-\ell}((x_{d-1})_{d \neq k})}{\prod_{d \neq k} (x_{k-1} - x_{d-1})}, \quad \ell = 1, 2, \dots, n+1.$$

展开 $p(x) = \sum_{i=0}^{n} y_i \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$ 更为简捷.

12.
$$x \{(z_1,\ldots,z_n) \in \mathbb{C}^n : \sum_{j=1}^n z_j^k = 0, \ \forall k=1,2,\ldots,n\}.$$

解. 利用对称多项式理论和 Vieta 公式即可一眼看穿只有零解. 假设该集合有非零元, 记其不同的非零分量值为 $w_1,\ldots,w_r\in\mathbb{C}$, 相应的出现次数为 $n_1,\ldots,n_r\in\mathbb{N}\subset\mathbb{C}$, 则

$$w_1^k n_1 + w_2^k n_2 + \dots + w_r^k n_r = 0 \quad (k = 1, 2, \dots, r).$$

系数矩阵为 $(w_j^k)_{1 \le k, j \le r}$, 其行列式 $w_1 \cdots w_r \det V_r(w_1, \dots, w_r)$ 非零. 这蕴涵 $n_1 = \dots = n_r = 0$, 矛盾! 是故所求为 $\{0\}$.

v) Hoffman, K.; Kunze, R. (1971). Linear algebra, 2nd ed., §4.3.

题 13. 计算行列式

$$\begin{vmatrix} 2 & a & 6 & 3 & c \\ 0 & 1 & 2 & 0 & 1 \\ 3 & 7 & b & 4 & 5 \\ 0 & 4 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 0 & 3 \end{vmatrix}.$$

解. 对第 2,4,5 行作 Laplace 展开,原式 =
$$(-1)^{(2+4+5)+(2+3+5)}$$
 $\begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 4 \end{vmatrix}$ $\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 4 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \end{vmatrix}$ = $\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 4 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{vmatrix}$ = -14 .

题 14. (Putnam 全美大学生数学竞赛 2018 年 A2) 用 $2^{[n]} \setminus \{\emptyset\}$ 表示 $[n] = \{1, \dots, n\}$ 的全体非空子集的集合. 求 $M_n = \left(\mathbb{1}_{[A \cap B \neq \emptyset]}\right)_{A,B \in 2^{[n]} \setminus \{\emptyset\}}$ 的行列式.

解. 对 n 归纳: 当 n=1 时显然有 $\det M_1=1$; 利用

$$\begin{array}{cccc}
 & n \notin B & n \in B \\
 n \notin A & \begin{pmatrix} M_{n-1} & 0 & M_{n-1} \\
 0 & 1 & \mathbf{1}^{\top} \\
 M_{n-1} & \mathbf{1} & \mathbf{1}\mathbf{1}^{\top}
 \end{array} \right) = M_{n}$$

可得

从而 $\det M_n = -1, n \geq 2.$

3 向量空间 \mathbb{F}^n

集合配备加法和数乘(标量乘法,scalar multiplication)即成为线性空间(linear space),其中的元素常称为向量(vector).域 \mathbb{F} 上的 \mathbb{F}^n 是最典型的例子,并且约定向量按列写出.线性空间的子集继承加法和数乘后,如果本身能成为线性空间,即满足运算的封闭性,则称其为原空间的线性子空间(subspace).设 W 是 \mathbb{F} -线性空间 V 的子集,则 W 是线性子空间当且仅当

$$cw_1 + w_2 \in W \ (\forall c \in \mathbb{F}, \ w_1, w_2 \in W).$$

3.1 线性组合

设 V 是 \mathbb{F} -线性空间. 任取有限个向量 $v_1, \ldots, v_p \in V$ 和相同多个标量 $c_1, \ldots, c_p \in \mathbb{F}$, 则 $\sum_{j=1}^p c_j v_j$ 称为 v_1, \ldots, v_p 的一个线性组合 (linear combination). 向量 v_1, \ldots, v_p 的所有线性组合构成一个线性子空间

$$\operatorname{span}\{v_1,\ldots,v_p\} = \{\sum_{j=1}^p c_j v_j : c_1,\ldots,c_p \in \mathbb{F}\},\$$

称为 v_1, \ldots, v_p 张成 (span) 的子空间. 若 $w \in \text{span}\{v_1, \ldots, v_p\}$, 则称 v_1, \ldots, v_p 能线性表示 (express) 出 w. 求解线性方程组 Ax = b 就相当于使 A 的列向量线性表示出 b.

3.2 线性无关向量组 3 向量空间 ℙⁿ

題 15. 当
$$a,b$$
 取何值时, $\alpha_1=\begin{pmatrix}1\\1\\4\end{pmatrix}$, $\alpha_2=\begin{pmatrix}-2\\1\\5\end{pmatrix}$, $\alpha_3=\begin{pmatrix}a\\2\\10\end{pmatrix}$ 可以线性表出 $\beta=\begin{pmatrix}1\\b\\-1\end{pmatrix}$?何时表示方法唯一?

解. 求线性表出的系数就是解线性方程组. 对增广矩阵作 Gauss 消

解. 求线性表出的系数就是解线性方程组. 对增广矩阵作 Gauss 消元:
$$\begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \alpha_3 & \beta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & a & 1 \\ 1 & 1 & 2 & b \\ 4 & 5 & 10 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\frac{\$1 \text{ fiw} \$2 \text{ f}}{\$3 \text{ fiw} \$2 \text{ find } 4 \text{ find } 6}} \begin{pmatrix} 0 & -3 & a-2 & 1-b \\ 1 & 1 & 2 & b \\ 0 & 1 & 2 & -1-4b \end{pmatrix} \xrightarrow{\frac{\$2 \text{ fiw} \$3 \text{ find } 3}{\$3 \text{ find } 6}} \begin{pmatrix} 0 & 0 & a+4 & -2-13b \\ 1 & 0 & 0 & 1+5b \\ 0 & 1 & 2 & -1-4b \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1+5b \\ 0 & 1 & 2 & -1-4b \\ 0 & 0 & a+4 & -2-13b \end{pmatrix},$$
 有解当且仅当主元不出现在常数列,即不发生情形
$$\begin{cases} a = -4 \\ b \neq -\frac{2}{13} \end{cases}$$
 ;有唯一解当且仅当 $a \neq -4$.

线性无关向量组 3.2

下面考虑线性表出的唯一性. 如果一组向量 v_1, \ldots, v_p 线性表示出零向量的方式 (线性组合系数) 不唯一,即存在不全为零的标量 c_1,\ldots,c_p 使得 $\sum_{j=1}^p c_j v_j = 0$,则称 v_1,\ldots,v_p 线性相关 (linearly dependent); 否则称之为线性无关 (linearly independent).

题 16. 证明: 若一组向量线性无关,则这组向量线性表出任何向量的方式至多有一个.

证明. 若向量
$$w$$
 可被 v_1, \ldots, v_p 线性表出为 $w = \sum_{j=1}^p c_j v_j = \sum_{j=1}^p \tilde{c}_j v_j$, 则 $\sum_{j=1}^p (c_j - \tilde{c}_j) v_j = w - w = 0$. 根据线性无关性, 必有 $c_j - \tilde{c}_j = 0$ $(\forall j)$, 即 $c_j = \tilde{c}_j$ $(\forall j)$.

题 17. 证明: 若一组向量线性表出某一个向量的方式存在且唯一,则这组向量线性无关.

证明. 设向量 v_1,\dots,v_p 线性表出向量 w 的方式恰为 $w=\sum_{j=1}^p c_j v_j$. 任取标量 d_1,\dots,d_p 适合 $\sum_{j=1}^{p} d_j v_j = 0$, 则 $\sum_{j=1}^{p} (c_j + d_j) v_j = w + 0 = w$. 根据唯一性, $c_j + d_j = c_j \implies d_j = 0$ ($\forall j$).

设向量 v_1, \ldots, v_n 线性无关, 则

我们自然地要关注线性无关向量组. 线性空间 V 的基 (basis) 指的是极大 (maximal) 的线性无关 向量组(存在性归于 Zorn 引理,可以使其包含任意线性无关向量组),即一组线性无关的向量 v_1,\ldots,v_n , 满足对任意 $w \in V$ 均有 v_1, \ldots, v_n, w 线性相关, 亦即

$$V = \operatorname{span}\{v_1, \dots, v_n\}.$$

题18表明线性空间 V 的任意两组基中向量的个数是相同的, 记为 $\dim V$, 称作 V 的维数 (dimension). 根据极大性, 线性空间 V 中超过 $\dim V$ 个向量必然线性相关.

题 18. (Steinitz 替换引理 vi) 设 $V = \text{span}\{v_1, \ldots, v_t\}$. 任取线性无关的 $w_1, \ldots, w_s \in V$, 证明: $s \leq t$, 并且存在 $\{1,\ldots,t\}$ 的(t-s)元子集I使得

$$\operatorname{span}(\{w_1,\ldots,w_s\}\cup\{v_i\}_{i\in\mathcal{I}})=V.$$

vi) Jänich, K. (1994). Linear algebra, §3.6.

3.3 矩阵的秩 3 向量空间 \mathbb{F}^n

证明. 当 s=0 时命题显然. 下面进行归纳: 若

$$w_{s+1} \in \operatorname{span}(\{w_1, \dots, w_s\} \cup \{v_i\}_{i \in \mathcal{I}}) \setminus \operatorname{span}\{w_1, \dots, w_s\},$$

则存在 $|\mathcal{I}|$ 个标量 c_i 使得 $w_{s+1} - \sum_{i \in \mathcal{I}} c_i v_i \in \text{span}\{w_1, \dots, w_s\}$, 其中必存在 $j \in \mathcal{I}$ 适合 $c_j \neq 0$, 于是 $t = s + |\mathcal{I}| \geq s + 1$ 且

$$v_j \in \frac{1}{c_j} w_{s+1} - \sum_{i \in \mathcal{I} \setminus \{j\}} \frac{c_i}{c_j} v_i + \operatorname{span}\{w_1, \dots, w_s\} \subset \operatorname{span}(\{w_1, \dots, w_s, w_{s+1}\} \cup \{v_i\}_{i \in \mathcal{I} \setminus \{j\}}),$$

即得所求.

如果 $W \in V$ 的子空间, 那么**题**18蕴涵

$$\dim W \leq \dim V$$
,

且等号成立当且仅当 W = V.

题 19. 设 $U = \text{span}\{v_1, \dots, v_p\} \neq \text{span}\{v_1, \dots, v_p, v_{p+1}\} = V$. 证明: $v_{p+1} \notin U$, 但是

$$v_{p+1} \in W_w = \operatorname{span}\{v_1, \dots, v_p, w\}, \ \forall w \in V \setminus U.$$

证明. 若 $v_{p+1} \in U$, 则 $V \subset U \subset V$, 这与 $U \neq V$ 矛盾! 任取 $w \in V \setminus U$, 有 $U \subsetneq W_w \subset V$. 我们得到 $\dim U < \dim W_w \leq \dim V \leq \dim U + 1$, 从而 $\dim W_w = \dim V$, 故 $W_w = V \ni v_{p+1}$.

3.3 矩阵的秩

对于一个矩阵, 其列向量张成子空间的维数称为列秩 (column rank), 其行向量张成子空间的维数称为行秩 (row rank). **题20**将说明行秩等于列秩, 从而统称为矩阵的秩 (rank).

题 20. $(CR \ \beta \mathbb{R}^{\text{vii}})$ 设 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$, 各列依次记为 $\alpha_1, \alpha_2, \ldots, \alpha_n$. 定义 A 的列空间 $(column \ space)$ 为 $col A = \operatorname{span}\{\alpha_1, \alpha_2, \ldots, \alpha_n\}$. 通过**算法** 1构造 $C \in \mathbb{F}^{m \times r}$. 证明:

Algorithm 1: Column-Row Rank-Revealing Factorization (Heuristic, Incomplete)

Input:
$$A = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_n \end{pmatrix}$$

Output: $C = \begin{pmatrix} \gamma_1 & \gamma_2 & \dots & \gamma_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_{j_1} & \alpha_{j_2} & \dots & \alpha_{j_r} \end{pmatrix}$
begin
$$\begin{vmatrix} C \leftarrow \emptyset; \\ \text{for } j = 1, 2, \dots, n \text{ do} \\ & | & \text{if } \alpha_j \notin \text{col } C \text{ then} \\ & | & | & C \leftarrow \begin{pmatrix} C & \alpha_j \end{pmatrix};$$

- 1. C 的 r 列在 \mathbb{F}^m 中线性无关;
- 2. 存在唯一的 $R=(x_{ij})_{1\leq j\leq n}^{1\leq i\leq r}\in \mathbb{F}^{r\times n}$ 使得 $A=\begin{pmatrix} Cx_1 & Cx_2 & \dots & Cx_n \end{pmatrix}$, 其中 $x_j=(x_{ij})_{1\leq i\leq r}$;
- 3. A 的列秩为 r;

vii) Strang, G.; Moler, C. (2022). LU and CR elimination.

3.3 矩阵的秩 3 向量空间 \mathbb{F}^n

- 4. A 的简化行阶梯形矩阵 R_0 的非零行恰为 R;
- 5. R 的 r 行在 \mathbb{F}^n 中线性无关, 从而 A 的行秩为 r.
- 证明. 1. 设 $c_1, c_2, \ldots, c_r \in \mathbb{F}$ 满足 $\sum_{i=1}^r c_i \gamma_i = 0$. 由 $\gamma_r \notin \text{span}\{\gamma_1, \gamma_2, \ldots, \gamma_{r-1}\}$ 可得 $c_r = 0$, 类似 递推则有 $0 = c_{r-1} = c_{r-2} = \cdots = c_1$.
 - 2. 相当于求解 $\alpha_j = Cx_j = \sum_{i=1}^r x_{ij} \gamma_i$, 其中 $x_j = (x_{ij})_{1 \le i \le r}$ 是未知量. 分类讨论如下:
 - (a) 若 $j = j_k$ 对某个 $1 \le k \le r$ 成立,则方程化为 $\sum_{i=1}^r \lambda_i \gamma_i = 0$,其中 $\lambda_k = x_{kj} 1$ 且 $\lambda_i = x_{ij} \ (\forall i \ne k)$,所以存在唯一解 $x_j = (\mathbbm{1}_{[i=k]})_{1 \le i \le r}$;
 - (b) 若 $j < j_1$, 则 $\alpha_i = 0$, 此时必有 $x_i = 0 \in \mathbb{F}^r$;
 - (c) 若 $j_k < j < j_{k+1}$ 对某个 $1 \le k \le r$ 成立 (其中约定 $j_{r+1} = n+1$), 则 $\alpha_j \in \operatorname{span}\{\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_k\}$, 从而存在 $\mu_1, \dots, \mu_k \in \mathbb{F}$ 使得 $\alpha_j = \sum_{i=1}^k \mu_i \gamma_i$. 此时方程化为 $\sum_{i=1}^r \nu_i \gamma_i = 0$, 其中 $\nu_i = x_{ij} \mu_i$ ($\forall i \le k$) 且 $\nu_i = x_{ij}$ ($\forall i > k$). 如前可得 $\nu_i = 0$ ($\forall i$), 所以 $x_j \in \mathbb{F}^r$ 存在且唯一.
 - 3. 只需 A 和 C 有相同的列空间. 根据定义有 $\operatorname{col} C \subset \operatorname{col} A$, 而2表明 $\operatorname{col} A \subset \operatorname{col} C$.
 - 4. 记行向量 $R_{ik} = (x_{ij})_{j_k < j < j_{k+1}}$. 对于列向量 v 和行向量 $\rho = (\rho_1 \dots \rho_s)$, 记 $v\rho = (\rho_1 v \dots \rho_s v)$. 由2可得

$$R = \begin{pmatrix} 1 & R_{11} & 0 & R_{12} & \dots & 0 & R_{1r} \\ & & 1 & R_{22} & \dots & 0 & R_{2r} \\ & & & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & & & & 1 & R_{rr} \end{pmatrix},$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & \gamma_1 & \gamma_1 R_{11} & \gamma_2 & \gamma_1 R_{12} + \gamma_2 R_{22} & \dots & \gamma_r & \sum_{j=1}^r \gamma_j R_{jr} \end{pmatrix}.$$

因为行变换不改变列向量之间的线性相关性 $(\gamma_j^{(j-1)}\notin \mathrm{span}\{e_1,\ldots,e_{j-1}\})$,所以 Gauss 消元给出

$$A \to \begin{pmatrix} 0 & e_1 & e_1 R_{11} & \gamma_2^{(1)} & e_1 R_{12} + \gamma_2^{(1)} R_{22} & \dots & \gamma_r^{(1)} & e_1 R_{1r} + \sum_{j>1} \gamma_j^{(1)} R_{jr} \end{pmatrix}$$

$$\to \begin{pmatrix} 0 & e_1 & e_1 R_{11} & e_2 & e_1 R_{12} + e_2 R_{22} & \dots & \gamma_r^{(2)} & e_1 R_{1r} + e_2 R_{2r} + \sum_{j>2} \gamma_j^{(2)} R_{jr} \end{pmatrix}$$

$$\to \cdots$$

$$\to \begin{pmatrix} 0 & e_1 & e_1 R_{11} & e_2 & e_1 R_{12} + e_2 R_{22} & \dots & e_r & \sum_{j=1}^r e_j R_{jr} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} R \\ 0 \end{pmatrix} = R_0,$$

其中 $e_j = (\mathbb{1}_{[i=j]})_{1 \leq i \leq m}$. 注意 A 的<u>主元所在列构成</u> C, 执行**算法**1之前不妨作 Gauss 消元.

5. 因为 R 有子矩阵 I_r , 所以 R 各行线性无关. 由4可知 A 和 R 有相同的行空间 (row space, 由行向量张成), 故 A 的行秩与 R 一样也是 r.

应用列秩的定义,(注意转置后也有类似结论)

$$\max\{\operatorname{rank} A,\,\operatorname{rank} B\} \leq \operatorname{rank} \left(A - B\right) \leq \operatorname{rank} A + \operatorname{rank} B;$$

题 21. viii) 记 $[n] = \{1, 2, \dots, n\}$ 和 $\binom{[n]}{k} = \{K \subset [n] : |K| = k\}, \forall k \in [n] \cup \{0\}.$ 任给 $0 \le a \le b \le n$, 证明矩阵 $M_{n;a,b} = (\mathbbm{1}_{[A \subset B]})_{A \in \binom{[n]}{k}, B \in \binom{[n]}{k}}$ 的秩为 $\min \{\binom{n}{a}, \binom{n}{b}\}.$

证明. 由 $\mathbb{1}_{[A\subset B]}=\mathbb{1}_{[[n]\setminus B\subset [n]\setminus A]}$ 可知 $M_{n;a,b}^{\top}=M_{n;n-b,n-a}$. 注意到 $\binom{n}{n-k}=\binom{n}{k}$, 不妨设 $\binom{n}{a}\leq \binom{n}{b}$, 即 $a+b\leq n$. 考虑对 n 归纳: 当 n=1 时命题显然; 利用

易见 $\operatorname{rank} M_{n-1;a,b} + \operatorname{rank} M_{n-1;a-1,b-1} \leq \operatorname{rank} M_{n;a,b}$, 从而 (行) 满秩性质得以赓续(杨辉三角).

矩阵的秩也可以用行列式刻画. 方阵 A 满秩当且仅当

A 各列线性无关 \iff 线性方程组 Ax = 0 存在唯一解 \iff $\det A \neq 0$.

一般地, 任给矩阵 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$, 有

$$\operatorname{rank} A = \max \big\{ r : \exists \, \mathcal{I} \in \binom{[m]}{r}, \, \mathcal{J} \in \binom{[n]}{r} \text{ s.t. } \det A[\mathcal{I}, \mathcal{J}] \neq 0 \big\}.$$

线性方程组存在解的条件也有秩的描述. 对于 $\beta \in \mathbb{F}^m$, 显然 $\operatorname{col} A \subset \operatorname{col} \left(A \quad \beta \right)$, 考察取等条件可知

$$\beta \in \operatorname{col} A \iff \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} \begin{pmatrix} A & \beta \end{pmatrix}.$$

题 22. (Plücker 坐标) 设 $A \in \mathbb{F}^{n \times r}$ 各列线性无关. 证明 $\operatorname{col} A$ 取决于

$$p_{\mathcal{I}} = \det A[\mathcal{I}, [r]], \quad \mathcal{I} \in \binom{[n]}{r}.$$

证明. 对于
$$\beta = (b_i)_{i \in [n]} \in \mathbb{F}^n$$
,有 rank $\begin{pmatrix} A & \beta \end{pmatrix} \leq r$ $\iff \sum_{k=1}^{r+1} (-1)^{k+r+1} p_{i_1,\dots,i_{k-1},i_{k+1},\dots,i_{r+1}} b_{i_k} = 0, \forall (i_1,\dots,i_{r+1}) \in {[n] \choose r+1}$.

3.4 线性映射与线性方程组

所谓映射 (mapping), 就是某种指派规则, 将定义域 (domain) 中的每个元素 (element) 都唯一地 对应到陪域 (codomain) 中的某个元素. 如果映射 f 有定义域 X 和陪域 Y, 那么常写成 $f: X \to Y$, 其值域 (range) 为 $f(X) = \{f(x): x \in X\}$; 代数学中值域称为像 (image), 记作 im f. 不难验证表1的

表 1: 映射
$$f: X \to Y$$
 的性质

	单 (injective, 符号 ↔)	满 (surjective, 符号 →)
集合论定义	$\forall y \in f(X), \exists ! x \in X, \text{ s.t. } f(x) = y$	$\forall y \in Y, \ \exists x \in X, \ \text{s.t.} \ f(x) = y$
范畴论定义	$\forall g, h: Z \to X, \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ $	$\forall g, h: Y \to Z, \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ $
代数性质	(左逆) $\exists \varphi: Y \to X, \text{ s.t. } \varphi \circ f = \mathrm{id}_X$	(右逆) $\exists \psi: Y \to X, \text{ s.t. } f \circ \psi = \mathrm{id}_Y$

同一列中各行等价. 双 (bijective) 射是既单又满的映射, 也称作一一对应, 其左逆和右逆存在且相等. 表1中的各项刻画将应用于线性映射, 之后会不加说明地援引. 尽管有限维空间性质优良, 在无穷维则需要多加小心, 建议记住无穷维空间上的推移算子 (shift operator) 作为典例: $(LR_0 = id \ m \ R_0L \neq id)$

$$L: (x_0, x_1, x_2, \dots) \in \mathbb{F}^{\infty} \mapsto (x_1, x_2, \dots) \in \mathbb{F}^{\infty},$$

$$R_{x_0}: (x_1, x_2, \dots) \in \mathbb{F}^{\infty} \mapsto (x_0, x_1, x_2, \dots) \in \mathbb{F}^{\infty} \quad (x_0 \in \mathbb{F}).$$

viii) Bollobás, B. (2006). The art of mathematics: coffee time in Memphis, Problem 130.

设 X 和 Y 是 \mathbb{F} -线性空间. 映射 $T: X \to Y$ 称为 \mathbb{F} -线性的 (linear), 若

$$T(cx_1 + x_2) = cT(x_1) + T(x_2), \quad \forall c \in \mathbb{F}, x_1, x_2 \in X.$$

对于线性映射 $T: X \to Y$, 易得 im $T \in Y$ 的线性子空间; 定义核 (kernel)/零空间 (null space) 为

$$\ker T = T^{-1}(0) = \{x \in X : T(x) = 0\},\$$

它是 X 的线性子空间.

任给矩阵
$$A = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \dots & \alpha_n \end{pmatrix} \in \mathbb{F}^{m \times n}$$
,我们总可以将之等同于线性映射
$$A : x = (x_1, \dots, x_n)^\top \in \mathbb{F}^n \mapsto Ax = x_1\alpha_1 + \dots + x_n\alpha_n \in \mathbb{F}^m.$$

于是, 线性方程组 Ax = b 有解当且仅当 $b \in \operatorname{col} A = \operatorname{im} A$, 且 x 是 Ax = 0 的解当且仅当 $x \in \ker A$. 若 $Ax_0 = b$, 则(非齐次方程通解 = 非齐次方程特解 + 齐次方程通解)

$${x: Ax = b} = {x_0 + w: Aw = 0} = x_0 + \ker A,$$

这里定义 $x_0 + W = \{x_0 + w : w \in W\}$. 特别地,

$$A$$
 是单射 \iff $\ker A = \{0\}.$

利用 Gauss 消元,

 $\dim \ker A =$ 自由变量个数 = 所有变量个数 - 主元个数 = $n - \operatorname{rank} A$.

题 23. 设 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$, $\beta \in \operatorname{col} A \subset \mathbb{F}^m$, $\gamma \in \mathbb{F}^n$, $d \in \mathbb{F}$. 证明下述两个命题等价:

1. 方程 $Ax = \beta$ 的任何解 $x \in \mathbb{F}^n$ 都满足 $\gamma^{\mathsf{T}} x = d$; 2. 存在 $\alpha \in \mathbb{F}^m$ 使得 $\gamma = A^{\mathsf{T}} \alpha$ 且 $d = \beta^{\mathsf{T}} \alpha$.

证明. $1 \iff \{x \in \mathbb{F}^n : Ax = c\beta\} \subset \{x \in \mathbb{F}^n : \gamma^\top x = cd\}, \forall c \in \mathbb{F} \quad (分別讨论 \ c = 0 \ \text{和} \ c \neq 0 \ \text{情形})$

$$\iff \ker \begin{pmatrix} A & \beta \end{pmatrix} = \ker \begin{pmatrix} A & \beta \\ \gamma^{\top} & d \end{pmatrix}$$

$$\iff \operatorname{rank} \begin{pmatrix} A & \beta \\ \gamma^{\top} & d \end{pmatrix} \iff \operatorname{rank} \begin{pmatrix} A^{\top} \\ \beta^{\top} \end{pmatrix} = \operatorname{rank} \begin{pmatrix} A^{\top} & \gamma \\ \beta^{\top} & d \end{pmatrix} \iff 2.$$

4 矩阵运算

4.1 基本概念

所有 m 行 n 列 \mathbb{F} -值矩阵构成的集合 $\mathbb{F}^{m \times n}$ 自然地成为 \mathbb{F} -线性空间, 并且等同于所有从 \mathbb{F}^n 到 \mathbb{F}^m 的 \mathbb{F} -线性映射的集合. 下面定义矩阵乘法 (matrix multiplication): 对于矩阵 A 和 B, 它们的乘积 AB 应当理解为映射复合, 即满足

$$(AB)x = A(Bx), \quad \forall x.$$

这要求 A 的列数等于 B 的行数,当 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ 且 $B \in \mathbb{F}^{n \times p}$ 时 $AB \in \mathbb{F}^{m \times p}$. 记 p 阶单位矩阵 (identity matrix) 为 $I_p = \begin{pmatrix} e_1 & \dots & e_p \end{pmatrix} = (\mathbb{1}_{[i=j]})_{1 \leq i,j \leq p},$

它等同于 \mathbb{F}^p 上的恒同映射, 当阶数自明时简记为 I. 若 $B = \begin{pmatrix} \beta_1 & \dots & \beta_p \end{pmatrix}$, 则

$$(AB)e_j = A(Be_j) = A\beta_j \ (\forall j) \implies AB = \left(A\beta_1 \quad \dots \quad A\beta_p\right) = \left(\sum_{k=1}^n A[i,k]B[k,j]\right)_{1 \le j \le p}^{1 \le i \le m} .$$

https://pytorch.org/blog/inside-the-matrix/

4.1 基本概念 4 矩阵运算

题 24. 设 $V = [n] = \{1, ..., n\}$, 则 $E \subset V \times V$ 表示 V 中点之间的有向边. 定义

$$A = (\mathbb{1}_{[(i,j)\in E]})_{i,j\in V},$$

称为 (V,E) 的邻接矩阵. 不难将 A 推广为非负整数值矩阵.

- 1. 解释 A^{ℓ} 的 (i,j)-元 $A^{\ell}[i,j]$ 的含义;
- 2. 求 $i, j \in V$ 的图上距离, 即从 $i \ni j$ 的最短路径的长度.
- 解. 1. 我们归纳地说明 $A^{\ell}[i,j]$ 表示从 i 到 j 的长度为 ℓ 的路径的数目. 当 $\ell = 1$ 时, 这是显然的. 当 $\ell > 1$ 时, $A^{\ell}[i,j] = \sum_k A^{\ell-1}[i,k]A[k,j]$, 其中 $A^{\ell-1}[i,k]$ 表示从 i 到 k 的长度为 $\ell 1$ 的路径的数目, A[k,j] 表示从 k 到 j 的长度为 1 的路径的数目,二者相乘后遍历 k 求和即得从 i 到 j 的长度为 ℓ 的路径的数目.
 - 2. 从 i 到 j 存在长度为 ℓ 的路径当且仅当 $A^\ell[i,j]>0,$ 于是所求为 $d(i,j)=\min\{\ell:A^\ell[i,j]>0\}.$

题 25. (Pauli 矩阵) 求下列矩阵的两两乘积:

$$\sigma_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \ \sigma_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \ \sigma_2 = \begin{pmatrix} 0 & -\mathbf{i} \\ \mathbf{i} & 0 \end{pmatrix}, \ \sigma_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

解. 不妨略过 σ_0 . 用第 j 行第 k 列表示 $\sigma_j \sigma_k$,则有 $-\mathbf{i}\sigma_3$ σ_0 $\mathbf{i}\sigma_1$ $-\mathbf{i}\sigma_2$ $-\mathbf{i}\sigma_1$ σ_0

- **题 26.** 验证如果 $A = (a_{ij})$ 和 $B = (b_{ij})$ 是,则其乘积 $AB = (\sum_k a_{ik} b_{kj})$ 仍是:
 - 1. 对角阵, 即只有对角元非零的方阵;
 - 2. 上三角阵, 即主对角线下方均为零的矩阵; 严格上三角阵, 即主对角元均为零的上三角阵;
 - 3. 下三角阵, 即主对角线上方均为零的矩阵; 严格下三角阵, 即主对角元均为零的下三角阵;
 - 4. 非负阵, 即各项均为非负实数的矩阵;
 - 5. 右随机阵, 即每行行和均为 1 的非负阵;
 - 6. 左随机阵, 即每列列和均为 1 的非负阵;
 - 7. 置换阵, 即每行或每列元素恰有一个 1 且其余为 0 的方阵;
 - 8. 循环阵, 即每行均为前一行各元素依次右移一个位置的方阵.

证明. 考虑2和5:

2.
$$\sum_{k} a_{ik} b_{kj} = a_{ii} b_{ij} + \sum_{k < i} \underbrace{a_{ik}}_{=0} b_{kj} + \sum_{k > i} a_{ik} \underbrace{b_{kj}}_{=0}, \quad \forall i \ge j.$$

5.
$$AB\mathbf{1} = A\mathbf{1} = \mathbf{1} \text{ for } \mathbf{1} = (1, 1, \dots, 1)^{\top}.$$

其余从略 (留给读者).

П

4.1 基本概念 4 矩阵运算

利用线性映射性质, 矩阵乘法满足结合律和分配律. 如果矩阵 A 和 B 满足 AB = BA, 则称它们可交换 (commuting); 即使 AB = 0, 也可能 $BA \neq 0$, 例如 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 和 $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$. 通过直接计算可知, 矩阵转置满足 $(AB)^{\mathsf{T}} = B^{\mathsf{T}}A^{\mathsf{T}}$.

矩阵的初等变换可由矩阵乘法实现: 记 $E_{k\ell|n} = (\mathbb{1}_{[i=k;j=\ell]})_{1 \leq i,j \leq n}$, 则 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$

- 1. 交換第 k 行和第 ℓ 行得到 $(I_m E_{kk|m} E_{\ell\ell|m} + E_{k\ell|m} + E_{\ell k|m})A$;
- 2. 第 k 行变为原先的 c 倍得到 $(I_m E_{kk|m} + cE_{kk|m})A$;
- 3. 第 k 行加上 c 倍第 ℓ 行得到 $(I_m + cE_{k\ell|m})A$;
- 1. 交換第 k 列和第 ℓ 列得到 $A(I_n E_{kk|n} E_{\ell\ell|n} + E_{k\ell|n} + E_{\ell k|n})$;
- 2. 第 k 列变为原先的 c 倍得到 $A(I_n E_{kk|n} + cE_{kk|n})$;
- 3. 第 k 列加上 c 倍第 ℓ 列得到 $A(I_n + cE_{\ell k \mid n})$.

作为2&2的推论, 用 diag (c_1,\ldots,c_n) 表示元素为 c_1,\ldots,c_n 的 n 阶对角 (diagonal) 阵, 则 $A\in\mathbb{F}^{m\times n}$

- 第 $1, \ldots, m$ 行分别变为原先的 c_1, \ldots, c_m 倍得到 $\operatorname{diag}(c_1, \ldots, c_m)A$;
- 第 $1, \ldots, n$ 列分别变为原先的 c_1, \ldots, c_n 倍得到 $A \operatorname{diag}(c_1, \ldots, c_n)$.

•
$$(A I_m) \xrightarrow{from} (PA P)$$
, 当 $PA = I_m$ 时即得 P 为 A 的左逆;

任给 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$

•
$$\begin{pmatrix} A \\ I_n \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{列变换}} \begin{pmatrix} AQ \\ Q \end{pmatrix}$$
, 当 $AQ = I_n$ 时即得 Q 为 A 的右逆.

双射有逆映射,对应于矩阵则是可逆 (invertible) 矩阵有逆 (inverse) 矩阵; 注意左逆和右逆都存在则必相等. 不难发现, 矩阵存在左 (右) 逆当且仅当它列 (行) 满秩, 所以有限阶矩阵可逆当且仅当它是满秩方阵. 对方阵 A 定义同阶的方阵 $\operatorname{adj} A$, 称为 A 的经典伴随 (classical adjoint), 其第 i 行第 j 列是 A 的 (j,i)-代数余子式, 则 A $\operatorname{adj} A = (\det A)I$. 当 A 是满秩方阵时,

$$A^{-1} = (\det A)^{-1} \operatorname{adi} A.$$

题 27. 设 A 和 B 是同阶方阵. 证明: 若 A + B = AB, 则 AB = BA.

证明. 依题意,
$$(I-A)(I-B) = I-A-B+AB = I$$
, 故 $I = (I-B)(I-A) = I-B-A+BA$, 从 而 $BA = A+B = AB$. (对于有限阶方阵, 左逆 = 右逆.)

题 28. (Woodbury 求逆公式) 设 A 和 B 是 (未必同阶的) 可逆矩阵, 且矩阵 U 和 V' 使 $B-V'A^{-1}U$ 可逆. 证明

$$(A - UB^{-1}V')^{-1} = A^{-1} + A^{-1}U(B - V'A^{-1}U)^{-1}V'A^{-1}.$$

形式上 $\sum_{k=0}^{\infty} (UV')^k = I + U \sum_{k=0}^{\infty} (V'U)^k V'$. 华罗庚恒等式: $A^{-1} = (A+B)^{-1} + (A+AB^{-1}A)^{-1}$. (特例) Sherman-Morrison 公式: $(A+uv')^{-1} = A^{-1} - \frac{A^{-1}uv'A^{-1}}{1+v'A^{-1}u}$, 其中 u 是列向量, v' 是行向量.

证明. 直接计算可得

$$\begin{split} &(A-UB^{-1}V')(A^{-1}+A^{-1}U(B-V'A^{-1}U)^{-1}V'A^{-1})-I\\ &=-UB^{-1}V'A^{-1}+U(B-V'A^{-1}U)^{-1}V'A^{-1}-UB^{-1}V'A^{-1}U(B-V'A^{-1}U)^{-1}V'A^{-1}\\ &=UB^{-1}\Big(-I+\underbrace{B(B-V'A^{-1}U)^{-1}-V'A^{-1}U(B-V'A^{-1}U)^{-1}}_{=I}\Big)V'A^{-1}=0. \end{split}$$

4.2 矩阵乘积的秩与行列式

题 29. 设 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$, $X \in \mathbb{F}^{n \times p}$, $B \in \mathbb{F}^{m \times p}$ 满足 AX = B. 证明:

- 1. A 的列向量能线性表出 B 的列向量, 从而 $\operatorname{rank} A \geq \operatorname{rank} B$;
- 2. 若 X 行满秩,则 B 的列向量也能线性表出 A 的列向量,从而 $\operatorname{rank} A = \operatorname{rank} B$.

证明. 记
$$A = (\alpha_1 \ldots \alpha_n), B = (\beta_1 \ldots \beta_p)$$
 和 $X = (x_{ij})_{1 \le i \le p}^{1 \le i \le n}$

- 1. 由 AX = B 可知 $\sum_i x_{ij} \alpha_i = \beta_j \ (\forall j)$, 所以列空间满足 $\operatorname{col} A \supset \operatorname{col} B$, 二者维数即为所求.
- 2. 利用1, 只需存在 $Y \in \mathbb{F}^{p \times n}$ 使得 BY = A. 因为 $\operatorname{rank} X = n$, 所以 X 的列向量张成 \mathbb{F}^n , 特别地 有 $y_i \in \mathbb{F}^p$ 使

$$Xy_j = (\mathbb{1}_{[i=j]})_{1 \le i \le n}, \quad j = 1, \dots, n.$$

取
$$Y = (y_1 \dots y_n)$$
, 则 $XY = I_n$, 进而 $BY = AXY = A$.

从映射的观点看, $B: \mathbb{F}^p \xrightarrow{X} \mathbb{F}^n \xrightarrow{A} \mathbb{F}^m$ 只能体现 A 的部分信息, 当 X 不造成信息压缩才能取等. \square

题 30. (Putnam 全美大学生数学竞赛 2009 年 A3) 将 $\cos 1, \cos 2, ..., \cos(n^2)$ 从左到右从上到下排成 $n \ge 3$ 阶方阵, 求其行列式.

解. 可以看出

$$\left(\cos((i-1)n+j)\right)_{1\leq i,j\leq n} = \left(\cos((i-1)n)\right)^{1\leq i\leq n} \left(\cos j\right)_{1\leq j\leq n} - \left(\sin((i-1)n)\right)^{1\leq i\leq n} \left(\sin j\right)_{1\leq j\leq n}$$
 秩 $\leq 2 < n$,因此所求行列式为零.

题 31. ix) 若 \mathbb{R}^n 中 n+2 个点两两之间的距离均为奇数,则 $n+2\equiv 0\pmod{16}$.

证明. 不妨设此 n+2 个点为 $0,p_1,p_2,\ldots,p_{n+1}\in\mathbb{R}^n,$ 则 $|p_i|$ 和 $|p_i-p_j|$ 均为奇数. 注意到

$$(4k \pm 1)^2 = 16k^2 \pm 8k + 1,$$

对 $i \neq j$ 有 $2|p_i|^2 \equiv 2 \pmod{16}$ 和 $2p_i^\top p_j = |p_i|^2 + |p_j|^2 - |p_i - p_j|^2 \equiv 1 \pmod{8}$. 令

$$P = \begin{pmatrix} p_1 & p_2 & \dots & p_{n+1} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times (n+1)}, \quad \mathbf{1} = (1, \dots, 1)^{\top} \in \mathbb{R}^{n+1},$$

$$A = (a_{ij})_{1 \le i, j \le n+1} = 2P^{\top}P - \mathbf{1}\mathbf{1}^{\top} = (2p_i^{\top}p_j - 1)_{1 \le i, j \le n+1} \in \mathbb{R}^{(n+1)\times(n+1)}.$$

显然 $\operatorname{rank}(A+\mathbf{1}\mathbf{1}^{\top}) \leq n$,所以 $\operatorname{det}(A+\mathbf{1}\mathbf{1}^{\top}) = 0$. 往证 $\operatorname{det}(A+\mathbf{1}\mathbf{1}^{\top}) \equiv n+2 \pmod{16}$. 根据**题7**,

$$\det(A + \mathbf{1}\mathbf{1}^{\top}) = \det A + \sum_{i=1}^{n+1} A_{ii} + \sum_{i \neq j} A_{ij},$$

其中 A_{ij} 是 A 的 (i,j)-代数余子式. 当 $j \neq k$ 且 $\ell \neq m$ 时, $a_{jk}a_{\ell m} \equiv 0 \pmod{64}$, 于是由行列式的 Leibniz 公式可得 $\det(A+\mathbf{1}\mathbf{1}^{\top}) \pmod{16} \equiv 1 + (n+1) - \sum_{i \neq j} a_{ji} = n+2-2\sum_{i < j} a_{ij} \equiv n+2$. \square

题 32. (Frobenius 秩不等式) 设以下矩阵乘法有意义, 证明

 $\operatorname{rank} AB + \operatorname{rank} BC \le \operatorname{rank} ABC + \operatorname{rank} B.$

(特例) Sylvester 秩不等式: rank $A + \text{rank } C \leq \text{rank } AC + n, \forall A \in \mathbb{F}^{m \times n}, C \in \mathbb{F}^{n \times p}$.

ix) Graham, R.L.; Rothschild, B.L.; Straus, E.G. (1974). Are there n+2 points in E^n with odd integral distances?.

证明. 作行列变换可得 (取等的充要条件为 B = BCX - YAB, 见题40.)

$$\operatorname{rank} AB + \operatorname{rank} BC \leq \operatorname{rank} \begin{pmatrix} BC & B \\ 0 & AB \end{pmatrix}$$

$$= \operatorname{rank} \begin{pmatrix} BC & B \\ -ABC & 0 \end{pmatrix} = \operatorname{rank} \begin{pmatrix} 0 & B \\ -ABC & 0 \end{pmatrix} = \operatorname{rank} ABC + \operatorname{rank} B.$$

事实上, im B/ im $BC \xrightarrow{A}$ im AB/ im ABC 是良好定义的满射, 从而

$$\operatorname{rank} B - \operatorname{rank} BC = \dim(\operatorname{im} B / \operatorname{im} BC)$$

$$\geq \dim(\operatorname{im} AB/\operatorname{im} ABC) = \operatorname{rank} AB - \operatorname{rank} ABC.$$

作为应用,
$$\begin{cases} \operatorname{rank} AB = \operatorname{rank} B \implies \operatorname{rank} ABC = \operatorname{rank} BC; \\ \operatorname{rank} BC = \operatorname{rank} B \implies \operatorname{rank} ABC = \operatorname{rank} AB. \end{cases}$$

给定 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$, 考察 $X \in \mathbb{F}^{n \times n} \mapsto |AX| \in \mathbb{F}$, 则

$$\left| AX \right| \stackrel{\underline{\underline{\mathfrak{A}}^4}}{===} \left| AI_n \right| \left| X \right| = \left| A \right| \left| X \right|.$$

设
$$f_1(x) = 1$$
 和 $f_j(x) = \prod_{i=1}^{j-1} (x - x_i) = \sum_{i=1}^{j} a_{ij} x^{i-1}, \ j = 2, 3, \dots, n,$ 则

$$\begin{pmatrix} 1 & x_1 & \cdots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & \cdots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & 1 & \ddots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1(x_1) & 0 & \cdots & 0 \\ f_1(x_2) & f_2(x_2) & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ f_1(x_n) & f_2(x_n) & \cdots & f_n(x_n) \end{pmatrix},$$

进而两端求行列式可见 Vandermonde 行列式公式

$$\left| \left(x_i^{j-1} \right)_{1 \le i, j \le n} \right| = \prod_{j=1}^n f_j(x_j) = \prod_{1 \le i < j \le n} (x_j - x_i).$$

题 33. (丘成桐大学生数学竞赛 2012 年笔试代数团体第 1 题) 证明 Cauchy 行列式

$$\left| \left(\frac{1}{a_i + b_j} \right)_{1 \le i, j \le n} \right| = \frac{\prod_{1 \le i < j \le n} (a_j - a_i)(b_j - b_i)}{\prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^n (a_i + b_j)}.$$

证明. 设 $p(x) = \prod_{i=1}^n (x+b_i)$ 和 $q_j(x) = \prod_{i\neq j} (x+b_i) = \sum_{i=1}^n c_{ij} x^{i-1}, \ j=1,2,\ldots,n,$ 则

$$\operatorname{diag}(p(a_1), \dots, p(a_n)) \left(\frac{1}{a_i + b_j}\right)_{1 \le i, j \le n} = \left(q_j(a_i)\right)_{1 \le i, j \le n} = \left(a_i^{j-1}\right)_{1 \le i, j \le n} \left(c_{ij}\right)_{1 \le i, j \le n},$$

且

$$\operatorname{diag}(q_1(-b_1), \dots, q_n(-b_n)) = (q_j(-b_i))_{1 \le i, j \le n} = ((-b_i)^{j-1})_{1 \le i, j \le n} (c_{ij})_{1 \le i, j \le n}.$$

两式两端求行列式,利用乘法性质和 Vandermonde 行列式公式即得所欲.

也可以暴力递推(见https://zhuanlan.zhihu.com/p/111537288), 或者视为多元多项式的比值后只需确定系数(见https://www.zhihu.com/answer/128049228和https://www.cnblogs.com/xixifeng/p/3932238.html).

当 m < n 时, 对 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ 和 $B \in \mathbb{F}^{n \times m}$ 成立如下 Cauchy-Binet 公式

$$\left|AB\right| = \sum_{\mathcal{I} \in \binom{[n]}{m}} \left|A\left[[m], \mathcal{I}\right]\right| \left|B\left[\mathcal{I}, [m]\right]\right|.$$

4.3 分块矩阵 4 矩阵运算

4.3 分块矩阵

分块矩阵 (block matrix) 指的是形如 $(A_{k\ell})_{1\leq \ell\leq q}^{1\leq k\leq p}$ 的矩阵, 其中 $A_{k\ell}$ 是 $m_k\times n_\ell$ 矩阵. 特别地,

 $\operatorname{diag}(A_1,\dots,A_p)=egin{pmatrix}A_1&&&\\&\ddots&&\\&&A_p\end{pmatrix}$ 称为分块对角阵 (block diagonal matrix). 如果有意义, 那么

$$(A_{k\ell})_{1 \le \ell \le q}^{1 \le k \le p} (B_{st})_{1 \le \ell \le r}^{1 \le s \le q} = \left(\sum_{s=1}^{q} A_{ks} B_{st} \right)_{1 \le \ell \le r}^{1 \le k \le p} .$$

题 34. (三角分解) 任给矩阵 A, 证明存在置换阵 P、上三角阵 U 和对角元均为 1 的下三角阵 L 使得 PA = LU. (这蕴涵 Gauss 消元的矩阵形式.)

证明. 对 A 的行数 m 归纳. 当 m=1 时, 取 P=L=(1) 和 U=A 即可. 假设结论对 m-1 成立, 下面考虑 m 行的矩阵 A. 容易找出置换阵 $P_0 \in \mathbb{F}^{m \times m}$ 和向量 $\ell \in \mathbb{F}^{m-1}$ 满足

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -\ell & I_{m-1} \end{pmatrix} P_0 A = \begin{pmatrix} a & \alpha^\top \\ 0 & A_1 \end{pmatrix},$$

其中 $a \in \mathbb{F}$, $\alpha \in \mathbb{F}^{n-1}$, $A_1 \in \mathbb{F}^{(m-1) \times (n-1)}$. 根据归纳假设,可以得到置换阵 P_1 、上三角阵 U_1 和对角元 均为 1 的下三角阵 L_1 使得 $P_1A_1 = L_1U_1$. 令 $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P_1 \end{pmatrix} P_0$, $L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ P_1\ell & L_1 \end{pmatrix}$, $U = \begin{pmatrix} a & \alpha^\top \\ 0 & U_1 \end{pmatrix}$, 则

$$PA = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \ell & I_{m-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & \alpha^{\mathsf{T}} \\ 0 & P_1^{-1} L_1 U_1 \end{pmatrix} = LU.$$

依题26, P 是置换阵, 即证所欲,

如果有意义, 那么 $(LU)^{-1} = U^{-1}L^{-1}$ 和 $\det(LU) = (\det L)(\det U)$ 计算起来很便捷.

矩阵打洞 (matrix holing)^{x)}是处理分块矩阵的常用技巧,旨在得到分块三角阵以便分析行列式、秩以及逆,在**题**32中已初见端倪.一般地,

•
$$\begin{pmatrix} I & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{pmatrix};$$

$$\bullet \ \begin{pmatrix} I & -A_{12}A_{22}^{-1} \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix};$$

$$\bullet \ \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & -A_{11}^{-1} A_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{12} & A_{22} - A_{21} A_{11}^{-1} A_{12} \end{pmatrix};$$

•
$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & 0 \\ -A_{22}^{-1}A_{21} & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}.$$

设 $M = (M[i,j])_{i,j\in[n]}$, 其中 $[n] = \{1,\ldots,n\}$. 对于 $\mathcal{I},\mathcal{J}\subset[n]$, 记 $M[\mathcal{I},\mathcal{J}]=(M[i,j])_{j\in\mathcal{J}}^{i\in\mathcal{I}}$ 和 $\mathcal{I}^{\complement}=[n]\setminus\mathcal{I}$. 当 $M[\mathcal{I},\mathcal{J}]$ 可逆, 定义 M 中 $M[\mathcal{I},\mathcal{J}]$ 的 Schur 补 (Schur complement) 为

$$M/M[\mathcal{I},\mathcal{J}] = M[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{J}^\complement] - M[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{J}]M[\mathcal{I},\mathcal{J}]^{-1}M[\mathcal{I},\mathcal{J}^\complement].$$

x) 孟道骥; 王立云. (2006). 打洞技巧.

4.3 分块矩阵 4 矩阵运算

$$\det M = (-1)^{\mathscr{S}(\mathcal{I})} (-1)^{\mathscr{S}(\mathcal{I})} \begin{pmatrix} M[\mathcal{I},\mathcal{J}] & M[\mathcal{I},\mathcal{J}^\complement] \\ M[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{J}] & M[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{J}^\complement] \end{pmatrix} = (-1)^{\mathscr{S}(\mathcal{I}) + \mathscr{S}(\mathcal{I})} (\det M[\mathcal{I},\mathcal{J}]) (\det M/M[\mathcal{I},\mathcal{J}]).$$

题 35. (主主元变换^{xi)}) 设 $A = (A[i,j])_{i,j \in [n]} \in \mathbb{F}^{n \times n}$, 其中 $[n] = \{1,\ldots,n\}$. 记 $A[\mathcal{I},\mathcal{J}] = (A[i,j])_{j \in \mathcal{J}}^{i \in \mathcal{I}}$, 其中 \mathcal{I} 和 \mathcal{J} 是 [n] 的任意子集. 当 $A[\mathcal{I},\mathcal{I}]$ 可逆, 定义 $\operatorname{ppt}(A,\mathcal{I}) = B \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 适合

$$\begin{pmatrix} B[\mathcal{I},\mathcal{I}] & B[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] \\ B[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}] & B[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1} & -A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1}A[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] \\ A[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}]A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1} & A/A[\mathcal{I},\mathcal{I}] \end{pmatrix},$$

其中 $A/A[\mathcal{I},\mathcal{I}] = A[\mathcal{I}^{\complement},\mathcal{I}^{\complement}] - A[\mathcal{I}^{\complement},\mathcal{I}]A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1}A[\mathcal{I},\mathcal{I}^{\complement}]$ 是 $A[\mathcal{I},\mathcal{I}]$ 的 Schur 补, $\mathcal{I}^{\complement} = [n] \setminus \mathcal{I}$. 证明:

1.
$$\not\equiv B = \operatorname{ppt}(A, \mathcal{I}), \ \mathbb{N} \begin{pmatrix} B[\mathcal{I}, \mathcal{I}] & B[\mathcal{I}, \mathcal{I}^{\complement}] \\ B[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{I}] & B[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{I}^{\complement}] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_{|\mathcal{I}|} & 0 \\ A[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{I}] & A[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{I}^{\complement}] \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A[\mathcal{I}, \mathcal{I}] & A[\mathcal{I}, \mathcal{I}^{\complement}] \\ 0 & I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix}^{-1};$$

2. 若 $C \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 满足 $\forall x, y \in \mathbb{F}^n$ 有

$$Ax = y \iff \begin{pmatrix} C[\mathcal{I},\mathcal{I}] & C[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] \\ C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}] & C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y[\mathcal{I}] \\ x[\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x[\mathcal{I}] \\ y[\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix},$$

则 $C = ppt(A, \mathcal{I})$; 逆命题同样成立;

- 3. 若 $\mathcal{I}_1, \mathcal{I}_2$ 是 [n] 的不交子集,则 $\operatorname{ppt}(\operatorname{ppt}(A, \mathcal{I}_1), \mathcal{I}_2) = \operatorname{ppt}(A, \mathcal{I}_1 \cup \mathcal{I}_2);$
- 4. 若 $A[k,k] \neq 0$, 则 $ppt(A,\{k\}) = swp(A,k)$, 其中 swp 见算法2. (常用于线性回归.)

Algorithm 2: Sweep

Input: $A = (A[i,j])_{i,j \in [n]} \in \mathbb{F}^{n \times n}, k \in [n]$

begin

$$A[\{k\}^{\complement}, k] \leftarrow A[\{k\}^{\complement}, k] / A[k, k];$$
for $j \in [n] \setminus \{k\}$ **do**

$$A[\{k\}^{\complement}, j] \leftarrow A[\{k\}^{\complement}, j] - A[k, j] A[\{k\}^{\complement}, k];$$

$$A[k, j] \leftarrow -A[k, j] / A[k, k];$$

$$A[k, k] \leftarrow 1 / A[k, k];$$

Output: swp(A, k) = A

证明. 1. 不难算出
$$\begin{pmatrix} A[\mathcal{I},\mathcal{I}] & A[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] \\ 0 & I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1} & -A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1}A[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] \\ 0 & I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix}.$$

2. 我们有

$$Ax = y \iff \begin{pmatrix} A[\mathcal{I}, \mathcal{I}] & A[\mathcal{I}, \mathcal{I}^{\complement}] & -I_{|\mathcal{I}|} & 0 \\ A[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{I}] & A[\mathcal{I}^{\complement}, \mathcal{I}^{\complement}] & 0 & -I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x[\mathcal{I}] \\ x[\mathcal{I}^{\complement}] \\ y[\mathcal{I}] \\ y[\mathcal{I}^{\complement}] \end{pmatrix} = 0,$$

$$\begin{pmatrix} C[\mathcal{I},\mathcal{I}] & C[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] \\ C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}] & C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y[\mathcal{I}] \\ x[\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x[\mathcal{I}] \\ y[\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} \iff \begin{pmatrix} -I_{|\mathcal{I}|} & C[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] & C[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] & 0 \\ 0 & C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}^\complement] & C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}] & -I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x[\mathcal{I}] \\ x[\mathcal{I}^\complement] \\ y[\mathcal{I}] \\ y[\mathcal{I}^\complement] \end{pmatrix} = 0,$$

xi) Tsatsomeros, M.J. (2000). Principal pivot transforms: properties and applications.

4.4 正交阵 矩阵运算

二者解空间相同当且仅当系数矩阵只差了若干行变换(有相同的简化行阶梯形矩阵),即存在

$$P \in \mathbb{F}^{|\mathcal{I}| \times |\mathcal{I}|}, \ Q \in \mathbb{F}^{|\mathcal{I}| \times (n-|\mathcal{I}|)}, \ R \in \mathbb{F}^{(n-|\mathcal{I}|) \times |\mathcal{I}|}, \ S \in \mathbb{F}^{(n-|\mathcal{I}|) \times (n-|\mathcal{I}|)}$$

使得 $\binom{PQ}{RS} \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 可逆并且

$$\begin{pmatrix} P & Q \\ R & S \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A[\mathcal{I},\mathcal{I}] & A[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] & -I_{|\mathcal{I}|} & 0 \\ A[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}] & A[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}^\complement] & 0 & -I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -I_{|\mathcal{I}|} & C[\mathcal{I},\mathcal{I}^\complement] & C[\mathcal{I},\mathcal{I}] & 0 \\ 0 & C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}^\complement] & C[\mathcal{I}^\complement,\mathcal{I}] & -I_{n-|\mathcal{I}|} \end{pmatrix}.$$

考察最后 $(n-|\mathcal{I}|)$ 列可知 Q=0 和 $S=I_{n-|\mathcal{I}|}$,再比较前 $|\mathcal{I}|$ 列则有 $P=-A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1}$ 和 $R=-A[\mathcal{I}^{\mathbb{C}},\mathcal{I}]A[\mathcal{I},\mathcal{I}]^{-1}$,于是由剩下 n 列可得 $C=\mathrm{ppt}(A,\mathcal{I})$.反之,已知 $C=\mathrm{ppt}(A,\mathcal{I})$,如前定义 P,Q,R,S 即可.

3. 利用2, 从略.

题 36. (Cochran 定理) 设 $A_1, \ldots, A_m \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 满足 $A_1 + \cdots + A_m = I_n$. 证明: 若

$$\operatorname{rank} A_1 + \dots + \operatorname{rank} A_m = n,$$

则 $A_i^2 = A_i$ 且 $A_i A_j = 0$, $\forall i \neq j$. 满足 $A^2 = A$ 的矩阵 A 称为幂等 (idempotent) 的.

证明. 应用初等行列变换可得

$$\begin{pmatrix} 0 & & & \\ & A_{1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_{m} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & A_{1} & \dots & A_{m} \\ & A_{1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_{m} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I_{n} & A_{1} & \dots & A_{m} \\ A_{1} & A_{1} & & \\ \vdots & & \ddots & & \\ A_{m} & & & A_{m} \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} I_{n} & A_{1} & \dots & A_{m} \\ 0 & A_{1} - A_{1}^{2} & \dots & -A_{1}A_{m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & -A_{m}A_{1} & \dots & A_{m} - A_{m}^{2} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I_{n} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & A_{1} - A_{1}^{2} & \dots & -A_{1}A_{m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & -A_{m}A_{1} & \dots & A_{m} - A_{m}^{2} \end{pmatrix},$$

而分块对角阵的秩是对角块的秩之和,故只能有
$$\begin{pmatrix} A_1-A_1^2 & \cdots & -A_1A_m \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ -A_mA_1 & \cdots & A_m-A_m^2 \end{pmatrix}=0.$$

分块矩阵能优雅地给出许多结论xii), 值得反复揣摩.

4.4 正交阵

由于现实世界常通过 Euclid 空间建模,我们对实数域上的一类特殊的矩阵稍加关注. 任给 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$,下述性质等价:

1. (保持长度) $|Ax| = |x|, \forall x \in \mathbb{R}^n$;

 $^{^{\}mathrm{xii})}\mathrm{Garcia},$ S.R.; Horn, R.A. (2020). Block matrices in linear algebra.

4.4 正交阵 4 矩阵运算

- 2. (保持内积) $(Ax)^{\top}(Ay) = x^{\top}y, \ \forall x, y \in \mathbb{R}^n;$
- 3. $A^{\top}A = I_n$, 亦即 $A^{-1} = A^{\top}$:

4.
$$A = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \dots & \alpha_n \end{pmatrix}$$
 满足 $\alpha_i^{\top} \alpha_j = \mathbb{1}_{[i=j]}, \ \forall i \neq j.$

这样的 A 称为正交 (orthogonal) 矩阵, 其列向量构成 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基 (orthonormal basis).

算法3表明任意向量组都可以标准正交化. 当 w_1, \ldots, w_r 标准正交, $P_W = \sum_{k=1}^r w_k w_k^{\top}$ 是向 $W = \text{span}\{w_1, \ldots, w_r\}$ 的正交投影 (projection), 满足 $P_W^2 = P_W = P_W^{\top}$, 并且 $P_W^{\top}(I - P_W) = 0$.

Algorithm 3: Gram-Schmidt Process

Input: $v_1, \ldots, v_n \in \mathbb{R}^n$

Output: $w_1, \ldots, w_r \in \mathbb{R}^n$ 满足 $w_i^{\top} w_j = \mathbb{1}_{[i=j]} \ (\forall i \neq j)$

begin

题 37. $(QR \ \beta R)$ 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times p}$ 秩为 r. 证明:存在各列标准正交的矩阵 $Q \in \mathbb{R}^{n \times r}$ 和主对角元非负的上三角阵 $R \in \mathbb{R}^{r \times p}$ 使得 A = QR. (可将 Q 扩充为正交阵并在 R 下方对应地添补零.) 当 r = p 时, Q 和 R 唯一,且 R 的对角元严格大于零.

证明. 记 A 的列向量为 v_1, \ldots, v_p , 经**算法3**得到 w_1, \ldots, w_r 作为 Q 的列. 断言 $R = Q^{\top}A$ 是满足题意的上三角阵. 事实上, 由构造过程可得 $v_j = \sum_{k=1}^{r_j} w_k w_k^{\top} v_j$, $\forall j$, 其中 $r_j \leq j$, 从而当 $i \geq j$ 时

$$w_i^{\top} v_j = w_i^{\top} w_{r_i} w_{r_i}^{\top} v_j = \mathbb{1}_{[i=j=r_i]} w_{r_i}^{\top} v_j.$$

设 r=p, 且有 QR 分解 $A=Q_1R_1=Q_2R_2$, 其中 $Q_1,Q_2\in\mathbb{R}^{n\times p}$ 各列标准正交. 考察可逆矩阵 $A^\top A=R_1^\top R_1=R_2^\top R_2$, 即知 R_1 和 R_2 可逆,于是其对角元为正. 我们有 $(R_1^\top)^{-1}R_2^\top=R_1R_2^{-1}$, 它既是下三角阵又是上三角阵 (因为三角阵乘法和求逆满足封闭性),从而是对角元为正的对角阵,记为 D. 由 $R_1=DR_2$ 可得 $D^{-1}=(R_2^\top)^{-1}R_1^\top=(R_2^\top)^{-1}R_2^\top D^\top=D$,只能有 D=I,亦即 $R_1=R_2$. 此时, $Q_1=AR_1^{-1}=AR_2^{-1}=Q_2$.

上述证明中用到 $A \in \mathbb{R}^{n \times p}$ 与 $A^{T}A$ 秩相等, 这通过比较二者 ker 易见.

题 38. 证明 \mathbb{R}^n 中最多有 n+1 个两两夹钝角的向量. (显然最多有 n 个两两正交的非零向量.)

证明. 易见
$$\begin{pmatrix} 1\\1\\1\\\vdots\\1 \end{pmatrix}$$
, $\begin{pmatrix} -n\\1\\\vdots\\1 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 1\\-n\\\vdots\\1 \end{pmatrix}$, ..., $\begin{pmatrix} 1\\1\\\vdots\\-n \end{pmatrix}$ 两两点积为负. 假设 $v_1,v_2,\ldots,v_{n+2} \in \mathbb{R}^n$ 两两夹钝角,

$$u = \sum_{i:c_i>0} c_i v_i = -\sum_{j:c_j<0} c_j v_j,$$

则

$$0 \le u^{\top} u = -\sum_{i: c_i > 0} \sum_{j: c_j < 0} c_i c_j \underbrace{v_i^{\top} v_j}_{< 0} < 0,$$

明所欲证. 另有一种做法是对 v_1, \ldots, v_n 作 Gram-Schmidt 正交化, 归纳地看出 $\forall k = 1, 2, \ldots, n$,

$$w_k = v_k - \sum_{i < k} \frac{w_i^\top v_k}{w_i^\top w_i} w_i$$

与 $v_{k+1},\ldots,v_{n+1},v_{n+2}$ 点积为负, 那么 $v_{n+j}=\sum_{i=1}^n \frac{w_i^\top v_m}{w_i^\top w_i} w_i \ (j=1,2)$ 必然点积为正.

数值计算中常用 Householder 反射变换进行 QR 分解. 任给单位 (unit) 向量 u, 反射 (reflection)

$$H_u = I - 2uu^{\top}$$

显然是正交阵. 为了将 A 的第一列 v_1 对齐 $e_1 = (\mathbb{1}_{[i=1]})$,可使用 $u_1 = (v_1 - ce_1)/|v_1 - ce_1|$ 构造反射 H_{u_1} ,其中 $c = \pm |v_1|$,于是 $H_{u_1}A = \begin{pmatrix} ce_1 & ** \\ B \end{pmatrix}$. 对右下角子矩阵重复此操作,则有

$$Q = (H_{u_p} \cdots H_{u_2} H_{u_1})^{-1} = H_{u_1} H_{u_2} \cdots H_{u_p}$$

当 A = Q 时,有 Cartan-Dieudonné 定理xiii): 任意 n 阶正交阵均可表为不超过 n 个反射的乘积.

题 39. (Putnam 全美大学生数学竞赛 2019 年 B3) 线性映射 A 的不动点指的是满足 Av = v 的向量 v. 任给正交阵 $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 和单位向量 $u \in \mathbb{R}^n$, 证明 Q 或 QH_u 有不动点.

证明. 假设 Q 没有不动点, 则 I-Q 可逆. 记 $u^{\perp}=\{v\in\mathbb{R}^n:u^{\top}v=0\}$. 下面尝试寻找 QH_u 的不动点 u-v, 其中 $v\in u^{\perp}$ 待定. 注意到 $H_uu=-u$ 和 $H_uv=v$, 应取 v=Au, 其中(与 Cayley 变换有关)

$$A = (I - Q)^{-1}(I + Q).$$

于是只需说明 $Au \in u^{\perp}$. 因为 $A^{\top} = -A$ (请读者验证), 由 $u^{\top}Au \stackrel{\overline{\text{*}}}{====} u^{\top}A^{\top}u = -u^{\top}Au$ 即证.

5 矩阵的相抵与相似

本章对矩阵进行初步的分类,提出一些刻画等价类 (equivalence class) 性质的不变量 (invariant). 回顾一下等价关系 (equivalence relation),从而能清楚等价类的概念. 集合 S 上的二元关系 R 指的是 $S \times S$ 的子集,一般记 $(x,y) \in R$ 为 xRy. 所谓等价关系,即满足下述性质的二元关系:

- 反身 (reflexive): $\forall x \in S, xRx$;
- 对称 (symmetric): $\forall x, y \in S, xRy \implies yRx$;
- 传递 (transitive): $\forall x, y, z \in S$, $xRy \& yRz \implies xRz$.

等价关系诱导集合的划分 (partition), 使得每一类中的元素两两等价, 而等价类两两不交. 例: 三角形的全等 (congruence) 和整数的同余 (congruence) 都是等价关系.

xiii) Gallier, J. (2011). Geometric methods and applications: for computer science and engineering, 2nd ed., §8.2.

5.1 相抵与相似

记 $GL_n(\mathbb{F}) = \{A \in \mathbb{F}^{n \times n} : A \ \text{可逆}\},$ 称为一般线性群 (general linear group). 矩阵空间 $\mathbb{F}^{m \times n}$ 上的行相抵 (row equivalence) 是等价关系:

$$A \ni B$$
 行相抵 $\stackrel{\mathbb{Z}^{\vee}}{\Longleftrightarrow}$ 存在 $P \in GL_m(\mathbb{F})$ 使得 $PA = B$.

矩阵行相抵于它的简化行阶梯形, 也称为行相抵标准形 (row equivalence canonical form). 矩阵空间 $\mathbb{F}^{m \times n}$ 上的相抵 (equivalence) 是等价关系:

$$A$$
 与 B 相抵 $\stackrel{\mathbb{Z}^{\vee}}{\Longleftrightarrow}$ 存在 $P \in GL_m(\mathbb{F})$ 和 $Q \in GL_n(\mathbb{F})$ 使得 $PAQ = B$.

当 $\operatorname{rank} A = r$ 时, A 相抵于 $\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, 称为相抵标准形 (equivalence canonical form).

矩阵空间 $\mathbb{F}^{n\times n}$ 上的相似 (similarity) 是等价关系:

$$A \ni B$$
 相似 $\stackrel{\text{定义}}{\iff}$ 存在 $P \in GL_n(\mathbb{F})$ 使得 $P^{-1}AP = B$.

相似类中矩阵乘法封闭: $(P^{-1}A_1P)(P^{-1}A_2P) = P^{-1}A_1A_2P$, 有时能加快计算速度.

题 40. xiv) 任给 $A \in \mathbb{F}^{m \times p}$, $B \in \mathbb{F}^{q \times n}$, $C \in \mathbb{F}^{m \times n}$, 证明:

- 1. 方程 AX-YB=C 有解 $X\in\mathbb{F}^{p\times n},\,Y\in\mathbb{F}^{m\times q}$ 当且仅当 $\left(\begin{smallmatrix}A&C\\0&B\end{smallmatrix}\right)$ 与 $\left(\begin{smallmatrix}A&0\\0&B\end{smallmatrix}\right)$ 相抵;
- 2. 当 m=p 且 n=q 时, 方程 AX-XB=C 有解 $X \in \mathbb{F}^{m \times n}$ 当且仅当 $\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$ 与 $\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}$ 相似.

证明. 必要性较直接, 只需算出

$$\begin{pmatrix} I_m & -Y \\ 0 & I_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_p & X \\ 0 & I_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & AX - YB \\ 0 & B \end{pmatrix},$$

并注意到 $\begin{pmatrix} I_p & X \\ 0 & I_n \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} I_p & -X \\ 0 & I_n \end{pmatrix}$. 下面考虑充分性.

1. 设 $\begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix} = Q^{-1} \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} P$, 其中 $P \in \mathbb{F}^{(p+n) \times (p+n)}$, $Q \in \mathbb{F}^{(m+q) \times (m+q)}$ 均可逆, 则

$$V_0 = \left\{ (S,T) \in \mathbb{F}^{(p+n)\times(p+n)} \times \mathbb{F}^{(m+q)\times(m+q)} : \left(\begin{smallmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{smallmatrix} \right) S = T \left(\begin{smallmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{smallmatrix} \right) \right\},$$

$$V_1 = \left\{ (S,T) \in \mathbb{F}^{(p+n)\times(p+n)} \times \mathbb{F}^{(m+q)\times(m+q)} : \left(\begin{smallmatrix} A & C \\ 0 & B \end{smallmatrix} \right) S = T \left(\begin{smallmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{smallmatrix} \right) \right\}$$

通过线性双射 $(S,T) \mapsto (P^{-1}S,Q^{-1}T)$ 同构, 进而 $\dim V_0 = \dim V_1$. 对于

$$\varphi_i: \left(\left(\begin{smallmatrix} S_{11} & S_{12} \\ S_{21} & S_{22} \end{smallmatrix}\right), \left(\begin{smallmatrix} T_{11} & T_{12} \\ T_{21} & T_{22} \end{smallmatrix}\right)\right) \in V_i \mapsto (S_{21}, S_{22}, T_{21}, T_{22}) \in \mathbb{F}^{n \times p} \times \mathbb{F}^{n \times n} \times \mathbb{F}^{q \times m} \times \mathbb{F}^{q \times q}, \quad i = 0, 1,$$

有 $\ker \varphi_0 = \ker \varphi_1$, 以及 $\operatorname{im} \varphi_1 \subset \operatorname{im} \varphi_0$. 根据

$$\dim \operatorname{im} \varphi_i = \dim V_i - \dim \ker \varphi_i, \quad i = 0, 1,$$

可得

$$\operatorname{im} \varphi_1 = \operatorname{im} \varphi_0 \ni \varphi_0(-I_{p+n}, -I_{m+q}) = (0, -I_n, 0, -I_q),$$

于是存在 $(S,T) \in V_1$ 适合 $S_{22} = -I_n$, 那么取 $(X,Y) = (S_{12},T_{12})$ 即可.

 $^{^{\}text{xiv}}$) Flanders, H.; Wimmer, H.K. (1977). On the matrix equations AX - XB = C and AX - YB = C.

2. 设 $\begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix}$ 与 $\begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}$ 相似,则

$$W_0 = \left\{ T \in \mathbb{F}^{(m+n)\times(m+n)} : \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} T = T \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \right\},$$

$$W_1 = \left\{ T \in \mathbb{F}^{(m+n)\times(m+n)} : \begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix} T = T \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \right\}$$

(请读者验证)满足 $\dim W_0 = \dim W_1$. 对于

$$\psi_i: \left(\frac{T_{11}}{T_{21}}, \frac{T_{12}}{T_{22}}\right) \in W_i \mapsto (T_{21}, T_{22}) \in \mathbb{F}^{n \times m} \times \mathbb{F}^{n \times n}, \quad i = 0, 1,$$

有 $\ker \psi_0 = \ker \psi_1$, 以及 $\operatorname{im} \psi_1 \subset \operatorname{im} \psi_0$. 根据

$$\dim \operatorname{im} \psi_i = \dim W_i - \dim \ker \psi_i, \quad i = 0, 1,$$

可得 $\operatorname{im} \psi_1 = \operatorname{im} \psi_0 \ni \psi_0(-I_{m+n}) = (0, -I_n)$, 故存在 $T \in W_1$ 使 $T_{22} = -I_n$, 取 $X = T_{12}$ 即可.

通过分块矩阵暴算或许也能证明, 有兴趣的话不妨自行尝试.

题 41. $^{\text{xv}}$ 取 $\mathbb{K} \in \{\mathbb{R}, \mathbb{C}\}$. 设 $\mathbb{K}^{n \times n}$ 的子空间 V 满足 $\dim V \geq pn+1, p \in \mathbb{N}$. 证明存在 $A_0 \in V$ 使得

$$\operatorname{rank} A_0 \ge p + 1.$$

特别地, $\mathbb{K}^{n\times n}$ 的 (n^2-n+1) 维子空间一定包含某个满秩矩阵 (北大信科高代 \mathbb{I} 期中考试 $(2016 \ \mathbb{N})$).

证明. 记 $r = \max\{\operatorname{rank} A : A \in V\}$. 取 $A_0 \in V$ 满足 $\operatorname{rank} A_0 = r$, 则有可逆矩阵 P 和 Q 使得 $A_0 = P\operatorname{diag}(I_r, 0)Q$. 记 $B^* = \overline{B}^\top$ 为矩阵 B 的共轭转置. 断言 V 与

$$W = \{ P \begin{pmatrix} 0 & B \\ B^* & C \end{pmatrix} Q : B \in \mathbb{K}^{r \times (n-r)}, C \in \mathbb{K}^{(n-r) \times (n-r)} \}$$

交于 $\{0\}$; 事实上, 若 $A = P\begin{pmatrix} 0 & B \\ B^* & C \end{pmatrix}Q$ 适合 $A \pm A_0 \in V$, 考察列秩即知 $\operatorname{col}\begin{pmatrix} B \\ C \end{pmatrix} \subset \operatorname{col}\begin{pmatrix} I_r \\ B^* \end{pmatrix} \cap \operatorname{col}\begin{pmatrix} -I_r \\ B^* \end{pmatrix}$, 必有 $\begin{pmatrix} B \\ C \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r \\ B^* \end{pmatrix}B = \begin{pmatrix} I_r \\ -B^* \end{pmatrix}B$, 其中 B^*B 的对角元是 B 的列向量的模长平方, 从而 A = 0. 取 V 的一组基 $A_1, \ldots, A_{\dim V}$ 和 W 的一组基 $D_1, \ldots, D_{n(n-r)}$, 注意到 $\forall \lambda_i, \mu_j \in \mathbb{K}$,

$$\sum \lambda_i A_i = -\sum \mu_j D_j \in V \cap W \implies \lambda_i = \mu_j = 0,$$

可见二者合并后在 $\mathbb{K}^{n\times n}$ 中线性无关. 由此, $\dim V + n(n-r) \le n^2$, 结合题设 $\dim V > np$ 立得 r > p. 对于 p = n-1 情形, 我们给出一个构造. 不妨 $\dim V = n^2 - n + 1$. 考察 V 中矩阵的 n^2 项, 可以选出 $n^2 - n + 1$ 个自由变量. 当 n = 1 时命题显然. 对 n 归纳: 在 n 行中存在第 i 行均为自由变量(因为 $\max \ge \max = n - 1 + \frac{1}{n}$), 又设在 n 列中第 j 列自由变量个数最少($\le n - 1$), 那么第 i 行和第 j 列的 (2n-1) 项之外的自由变量个数 $\ge \dim V - (2n-2) = (n-1)^2 - (n-1) + 1$. 取第 i 行满足第 j 列是 1 而其他列是 0, 再用归纳假设得到满秩的 (n-1) 阶子矩阵, 则相应的 n 阶矩阵 (7) 满秩.

题 42. (降秩公式^{xvi)}) 设 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ 秩为 r > k, 且 $U \in \mathbb{F}^{m \times k}$, $R \in \mathbb{F}^{k \times k}$, $V \in \mathbb{F}^{n \times k}$ 均为列满秩矩阵. 证明

$$\operatorname{rank}(A - UR^{-1}V^{\top}) = \operatorname{rank} A - \operatorname{rank} UR^{-1}V^{\top} = r - k$$

当且仅当存在 $X \in \mathbb{F}^{n \times k}$ 和 $Y \in \mathbb{F}^{m \times k}$ 使得 $U = AX, V = A^{\top}Y, R = Y^{\top}AX$.

 $^{^{\}mathrm{xv})}\mathrm{Meshulam},$ R. (1985). On the maximal rank in a subspace of matrices.

xvi) Chu, M.T.; Funderlic, R.E.; Golub, G.H. (1995). A rank-one reduction formula and its applications to matrix factorizations.

证明. 不妨设 $A = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, 否则考虑 $A \leftarrow PAQ^\top$, $U \leftarrow PU$, $V \leftarrow QV$, $X \leftarrow (Q^\top)^{-1}X$, $Y \leftarrow (P^\top)^{-1}Y$, 其中 P 和 Q 是可逆矩阵, 适合 $PAQ^\top = \begin{pmatrix} I_0 & 0 \\ V_0 & 0 \end{pmatrix}$. 分出前 r 行, 记 $U = \begin{pmatrix} U_1 \\ U_2 \end{pmatrix}$ 和 $V = \begin{pmatrix} V_1 \\ V_2 \end{pmatrix}$, 则有

$$UR^{-1}V^{\top} = \begin{pmatrix} U_1R^{-1}V_1^{\top} & U_1R^{-1}V_2^{\top} \\ U_2R^{-1}V_1^{\top} & U_2R^{-1}V_2^{\top} \end{pmatrix} \implies A - UR^{-1}V^{\top} = \begin{pmatrix} I_r - U_1R^{-1}V_1^{\top} & -U_1R^{-1}V_2^{\top} \\ -U_2R^{-1}V_1^{\top} & -U_2R^{-1}V_2^{\top} \end{pmatrix}.$$

先证必要性. 因为

$$\operatorname{rank}(A - UR^{-1}V^{\top}) \ge \operatorname{rank}(I_r - U_1R^{-1}V_1^{\top}) \ge \operatorname{rank}I_r - \operatorname{rank}U_1R^{-1}V_1^{\top} \ge r - \operatorname{rank}UR^{-1}V^{\top}$$

应为等式, 所以 U_1 和 V_1 列满秩, 并且由 Cochran 定理 (**题36**) 知 $U_1R^{-1}V_1^{\top}$ 幂等, 从而 $R=V_1^{\top}U_1$. 考察列秩, 必有

$$\operatorname{col}(-U_1R^{-1}V_2^\top) \subset \operatorname{col}(I_r - U_1R^{-1}V_1^\top) \xrightarrow{\text{$\not =$}$} \operatorname{col}V_2^\top \subset \operatorname{col}0 = \{0\} \implies V_2 = 0.$$

类似地, 考察行秩, 必有 $U_2=0$. 充分性较简单, 注意到 $U_1(V_1^\top U_1)^{-1}V_1^\top$ 幂等即可, 留给读者.

题 43. 设 $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 在 $\mathbb{C}^{n \times n}$ 中相似. 证明 A, B 在 $\mathbb{R}^{n \times n}$ 中相似.

证明. 定义 \mathbb{K} -线性空间 $V_{\mathbb{K}} = \{X \in \mathbb{K}^{n \times n} : AX = XB\}$. 利用 Gauss 消元, $V_{\mathbb{R}}$ 和 $V_{\mathbb{C}}$ 有一组公共的基 $X_1, \ldots, X_p \in \mathbb{R}^{n \times n}$. 令 $f(t_1, \ldots, t_p) = \det(t_1 X_1 + \cdots + t_p X_p)$. 依题意, f 在 \mathbb{C}^p 上有非零取值, 从而是 非零多项式, 那么在 \mathbb{R}^p 上也有非零取值. 注意 $f(t_1, \ldots, t_p) \in \operatorname{span}\{t_1^{m_1} \cdots t_p^{m_p} : m_1 + \cdots + m_p = n\}$. \square

5.2 特征值

题 44. 任给 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 证明存在 $\lambda \in \mathbb{C}$ 和 $v \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ 使得 $Av = \lambda v$.

证明. xvii)取定 $v_0 \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$,则 $A^k v_0$ (k = 0, 1, ..., n) 在 \mathbb{C}^n 中线性相关,存在不全为零的复数 $a_0, a_1, ..., a_n$ 适合 $\sum_{k=0}^n a_k A^k v_0 = 0$. 根据代数基本定理,存在 $z_1, ..., z_d \in \mathbb{C}$ 使得

$$\sum_{k=0}^{n} a_k z^k = \sum_{k=0}^{d} a_k z^k = a_d \prod_{j=1}^{d} (z - z_j), \quad d = \max\{k : a_k \neq 0\}.$$

题 45. (Schur 三角化) 任给 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 证明存在酉 (unitary) 矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 使得 $U^{-1}AU$ 是上三角阵. 酉阵是正交阵在复数域上的推广, 满足 $U^{-1} = U^*$, 其中 $U^* = \overline{U}^\top$ 为 U 的共轭转置.

证明. 对 n 归纳. 当 n=1 时, 结论平凡. 一般地, (利用**题44**) 取 $\lambda \in \mathbb{C}$ 和单位向量 $u \in \mathbb{C}^n$ 使得 $Au=\lambda u$. 将 $(u)\in \mathbb{C}^{n\times 1}$ 扩充为酉矩阵 $U_0\in \mathbb{C}^{n\times n}$, 则有 $AU_0=U_0\begin{pmatrix} \lambda & **\\ 0 & B \end{pmatrix}$. 根据归纳假设, 存在

$$n-1$$
 阶酉阵 U_1 使得 $U_1^{-1}BU_1$ 是上三角阵. 令 $U=U_0\,\mathrm{diag}(1,U_1)$, 则 $U^{-1}AU=\begin{pmatrix} \lambda & ** \\ 0 & U_1^{-1}BU_1 \end{pmatrix}$. \square

设 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$, $v \in \mathbb{F}^n \setminus \{0\}$, $\lambda \in \mathbb{F}$, 若 $Av = \lambda v$, 则称 (λ, v) 为 A 的一个特征对 (eigenpair), 其中 λ 称为特征值 (eigenvalue), v 称为特征向量 (eigenvector). 也可将 $Av = \lambda v$ 改写成 $(\lambda I_n - A)v = 0$, 作为齐次线性方程组存在非零解的充要条件是

$$\det(\lambda I_n - A) = 0.$$

xvii) Axler, S. (1995). Down with determinants!.

5.2 特征值 5 矩阵的相抵与相似

注意题44表明特征对的存在性不依赖行列式! 称

$$p_A(x) = \det(xI_n - A) = x^n - (\operatorname{tr} A)x^{n-1} + \dots + (-1)^n \det A$$

为 A 的特征多项式 (characteristic polynomial), 其中 tr A 是 A 的对角元之和, 称为 A 的迹 (trace).

- 对任意 $k \in [n] = \{1, \dots, n\}$,特征多项式 $p_A(x)$ 中 x^{n-k} 的系数为 $(-1)^k \sum_{\mathcal{I} \in \binom{[n]}{2}} \det A[\mathcal{I}, \mathcal{I}]$.
- 若 dim ker $(\lambda_0 I A) = m$, 则 A 相似于 $\begin{pmatrix} \lambda_0 I_m & * \\ 0 & * \end{pmatrix}$, 进而 $(x \lambda_0)^m$ 是 det(xI A) 的因式.
- 任给多项式 $p(x) = \sum_{k=0}^{n} a_k x^k$, 其中 $a_n = 1$, 则相应的 Frobenius 友阵 (companion matrix)

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_0 \\ 1 & 0 & & 0 & -a_1 \\ 0 & 1 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & -a_{n-2} \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & -a_{n-1} \end{pmatrix}$$

特征多项式即为 p(x), 并且其特征对形如 $(\lambda, (c\sum_{k=i}^{n} a_k \lambda^{k-i})_{1 \leq i \leq n})$.

- 任给多项式 f, 若 (λ, v) 是 A 的特征对, 则 $(f(\lambda), v)$ 是 f(A) 的特征对.
- 通过 Schur 三角化 (**题45**), 任给复方阵 A 和多项式 f, 成立谱映射 (spectral mapping) 定理: 若 A 的特征值为 $\lambda_1, \ldots, \lambda_n$, 则 f(A) 的特征值为 $f(\lambda_1), \ldots, f(\lambda_n)$.

题 46. 任给正整数 n, 证明 \sqrt{n} 要么是整数要么是无理数.

证明. xviii)考察矩阵 $A=\begin{pmatrix} -k & n \\ 1 & -k \end{pmatrix}$,其特征多项式为 $p_A(x)=\det\begin{pmatrix} x+k & -n \\ -1 & x+k \end{pmatrix}=(x+k)^2-n$. 设 \sqrt{n} 不是整数,取 $k=\lfloor \sqrt{n}\rfloor$ 为不超过 \sqrt{n} 的最大整数,则 A 的最大特征值 $\lambda_1=\sqrt{n}-k$ 绝对值严格小于 1.容易算出 $V_{\lambda_1}(A)=\{v\in\mathbb{C}^2:Av=\lambda_1v\}$ 可写为 $V_{\lambda_1}(A)=\{(\frac{x}{y}):x=\sqrt{n}y\}$. 若存在 $v_0\in V_{\lambda_1}(A)\cap\mathbb{Z}^2\setminus\{0\}$,则 $A^tv_0\in\mathbb{Z}^2\setminus\{0\}$ ($\forall t\in\mathbb{N}$),而 $\lim_{t\to\infty}A^tv_0=\lim_{t\to\infty}\lambda_1^tv_0=0$,矛盾!

利用行列式的可乘性质, 相似矩阵的特征多项式相同, 并且 { 迹 (= 特征值之和) 相同. 行列式 (= 特征值之积)

题 47. (Sylvester 行列式定理) 任给 $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ 和 $B \in \mathbb{F}^{n \times m}$, 证明

$$x^n \det(xI_m - AB) = x^m \det(xI_n - BA).$$

特别地, AB 与 BA 有相同的非零特征值 (以及迹), 并且 $I_m - AB$ 和 $I_n - BA$ 行列式相等.

证明. 注意到

$$\begin{pmatrix} I_m & 0 \\ -B & I_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & A \\ 0 & BA \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & A \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AB & A \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_m & 0 \\ -B & I_n \end{pmatrix},$$

于是
$$\begin{pmatrix} 0 & A \\ 0 & BA \end{pmatrix}$$
 与 $\begin{pmatrix} AB & A \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 相似, 二者特征多项式即为所求.

xviii) Kalman, D.; Mena, R.; Shahriari, S. (1997). Variations on an irrational theme — geometry, dynamics, algebra.

5.3 对角化 5 矩阵的相抵与相似

任给 $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}$, 有

$$\operatorname{tr}(AB - BA) = \operatorname{tr} AB - \operatorname{tr} BA = 0.$$

题 48. 我们进一步考察加法换位子 (commutator) 与迹零 (traceless) 矩阵. 证明:

- 1. 在 $\mathbb{F}[x] = \{\mathbb{F}$ 系数多项式 $\}$ 上取线性映射 $A = \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x}$ 和 $B = (f(x) \mapsto xf(x))$,则有 AB BA = I;
- 2. 当 $\mathbb{F} = \mathbb{Z}/2\mathbb{Z}$ 时,在 $\mathbb{F}^{2\times 2}$ 中 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 和 $B = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 满足 AB BA = I;
- 3. 若 $C \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 对角元均为零,且 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 是对角元互异的对角阵,则存在 $B \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 使得 AB BA = C;
- 4. 集合 $\{AB BA : A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}\}$ 在相似变换下不变;
- 5. (Shoda 定理) 只要 $C \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 满足 $\operatorname{tr} C = 0$, 就有 $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 使得 AB BA = C.

证明. 前略. 对于5, 只需说明 $C = (c_{ij})$ 相似于某个对角元均为零的矩阵. xix) 现逐个消除 C 的非零对角元. 若 c_{kk} 非零, 则存在 $c_{\ell\ell} \notin \{0, c_{kk}\}$, 从而 $C_{k\ell} = \binom{c_{kk}}{c_{\ell\ell}}$ 不是 I_2 的常数倍. 存在 $v \in \mathbb{F}^2$ 使得 $C_{k\ell}v$ 不是 v 的常数倍, 那么 $v, C_{k\ell}v$ 构成 \mathbb{F}^2 的一组基, 于是 $S = \begin{pmatrix} v & C_{k\ell}v \end{pmatrix}$ 可逆. 定义 $P \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 如下: (k,ℓ) -主子矩阵为 S, 第 $i \notin \{k,\ell\}$ 个对角元为 1, 其余元素均为零. 不难验证 $P^{-1} \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 如下: (k,ℓ) -主子矩阵为 S^{-1} , 第 $i \notin \{k,\ell\}$ 个对角元为 1, 其余元素均为零. 根据分块矩阵乘法性质, $P^{-1}CP$ 相比 C 只有第 k,ℓ 行与第 k,ℓ 列发生了变化,且 (k,ℓ) -主子矩阵变为 $S^{-1}C_{k\ell}S = \binom{0}{k}$.

当 $\mathbb{F} = \mathbb{R}$ 时,也可操作如下. 若 c_{kk} 非零,则存在 $c_{\ell\ell}$ 与之符号相反. 构造 Givens 旋转阵 $G_{\theta} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 如下: (k,ℓ) -主子矩阵为 $\begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$,第 $i \notin \{k,\ell\}$ 个对角元为 1,其余元素均为零. 易见 $G_{\theta}^{-1} = G_{\theta}^{\mathsf{T}}$,于是 $G_{\theta}^{-1}CG_{\theta}$ 相比 C 只有第 k,ℓ 行与第 k,ℓ 列发生了变化,且第 k 个对角元变为

$$c_{kk}\cos^2\theta + c_{\ell\ell}\sin^2\theta - (c_{k\ell} + c_{\ell k})\sin\theta\cos\theta.$$

根据介值定理, 存在 $\theta \in (0, \frac{\pi}{2})$ 使 $G_{\theta}^{-1}CG_{\theta}$ 第 k 个对角元为零.

注: 如果 $D \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 满足对任意 $v \in \mathbb{F}^n$ 都存在 $c_v \in \mathbb{F}$ 使得 $Dv = c_v v$, 则存在 $c_1, \ldots, c_n \in \mathbb{F}$ 使得 $D = DI_n = \operatorname{diag}(c_1, \ldots, c_n)$,并且 $(c_1, \ldots, c_n)^{\top} = D\mathbf{1} = (c_1, \cdots, c_1)^{\top}$,其中 $\mathbf{1} = (1, \cdots, 1)^{\top}$.

5.3 对角化

若矩阵相似于对角阵,则称之可对角化 (diagonalizable). 记 $P = \begin{pmatrix} v_1 & \dots & v_n \end{pmatrix}$ 和 $\Lambda = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, 则 $P^{-1}AP = \Lambda \iff AP = P\Lambda \iff Av_i = \lambda_i v_i \ (\forall i).$

因此, $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 可对角化当且仅当 \mathbb{F}^n 存在一组基由 A 的特征向量构成. 断言此条件等价于

$$\sum_{n} \dim \ker(\lambda I_n - A) = n.$$

事实上,从属于不同特征值的特征向量必然线性无关.

证明. 若
$$Av_i = \lambda_i v_i$$
, 则 $\sum_{i=1}^k v_i = 0 \stackrel{\text{左乘}A^j}{\Longrightarrow} \sum_{i=1}^k \lambda_i^j v_i = 0 \ (\forall j) \stackrel{\lambda_i \text{互异}}{\Longrightarrow} v_i = 0 \ (\forall i)$.

Garcia, S.R.; Horn, R.A. (2023). Matrix mathematics: a second course in linear algebra, 2nd ed., §4.5.

 $^{^{\}mathrm{xix})}\mathrm{Lax},$ P.D. (2007). Linear algebra and its applications, 2nd ed., Appendix 13.

题 49. 设 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 幂等. 证明 A 相似于 $\operatorname{diag}(I_r, 0)$, 其中 $r = \operatorname{rank} A$.

证明. 由于 dim ker $A=n-{\rm rank}\,A$,而 rank $A={\rm dim\,im}\,A$,只需说明 im $A={\rm ker}(I-A)$. 一方面,(I-A)A=0,于是 im $A\subset {\rm ker}(I-A)$. 另一方面,若 $x\in \mathbb{F}^n$ 满足 (I-A)x=0,则有 x=Ax,即得 ${\rm ker}(I-A)\subset {\rm im}\,A$.

作为推论, 幂等阵 A 满足 $\operatorname{tr} A = r = \operatorname{rank} A$.

题 50. 设 $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 是循环 (circulant) 阵, 即存在 $a_0, a_1, \ldots, a_{n-1} \in \mathbb{F}$ 使得 $A = \sum_{k=0}^{n-1} a_k C^k$, 其中 $C = (\mathbb{1}_{[i+1 \equiv j \pmod{n}]})_{1 \leq i,j \leq n}$. 证明: 若 $\mathbb{F} = \mathbb{C}$, 则 A 可对角化.

证明. 不难算出 $\det(\lambda I - C) = \lambda^n - 1$,于是 C 有 n 个互异的特征值 $\lambda_k = e^{2\pi(k/n)i}$,进而 C 相似于 $\operatorname{diag}(\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_{n-1})$. 令 $f(x) = \sum_{k=0}^{n-1} a_k x^k$,则 A = f(C) 相似于 $\operatorname{diag}(f(\lambda_0), f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_{n-1}))$. 特别地, $\det A = f(\lambda_0) f(\lambda_1) \cdots f(\lambda_{n-1})$.

题 51. 任给 $A \in \mathbb{F}^{m \times m}$, $B \in \mathbb{F}^{n \times n}$, $C \in \mathbb{F}^{m \times n}$, 证明: 若 $\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$ 可对角化, 则 A 和 B 均可对角化.

证明. 设 $P \in \mathbb{F}^{m \times m}$, $Q \in \mathbb{F}^{m \times n}$, $R \in \mathbb{F}^{n \times m}$, $S \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 使得 $\binom{PQ}{RS}$ 可逆且 $\binom{PQ}{RS}^{-1} \binom{AC}{OB} \binom{PQ}{RS} = D$ 是对角阵. 考察后 n 行可知 $\binom{R}{S}$ 的列向量均为 B 的特征向量, 其极大线性无关组即可对角化 B. 设 $X \in \mathbb{F}^{m \times m}$, $Y \in \mathbb{F}^{m \times n}$, $Z \in \mathbb{F}^{n \times m}$, $W \in \mathbb{F}^{n \times n}$ 满足 $\binom{PQ}{RS}^{-1} = \binom{X}{Z} \binom{Y}{W}$, 则

$$D = D^\top = \left(\begin{smallmatrix} X^\top & Z^\top \\ Y^\top & W^\top \end{smallmatrix} \right)^{-1} \left(\begin{smallmatrix} A^\top & 0 \\ C^\top & B^\top \end{smallmatrix} \right) \left(\begin{smallmatrix} X^\top & Z^\top \\ Y^\top & W^\top \end{smallmatrix} \right).$$

考察前 m 行, 如前得到 A^{T} 可对角化, 从而 A 可对角化.

题 52. 证明: 若方阵 A, B 均可对角化, 且 AB = BA, 则 AB 可对角化.

证明. 取可逆阵 P 使得 $P^{-1}AP = \operatorname{diag}(\lambda_1 I_{n_1}, \dots, \lambda_s I_{n_s})$, 其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$ 是互异的标量. 记 $P^{-1}BP = (B_{ij})_{1 \leq i,j \leq s}$, 其中 B_{ij} 是 $n_i \times n_j$ 矩阵. 由 AB = BA 可得 $\lambda_i B_{ij} = \lambda_j B_{ij}$, 从而 $B_{ij} = 0$, $\forall i \neq j$. 易见 $P^{-1}BP$ 可对角化,于是**题5**1表明 B_{ii} 均可对角化.取 n_i 阶可逆阵 Q_i 使得 $Q_i^{-1}B_{ii}Q_i = D_i$ 是对角阵,记 $Q = \operatorname{diag}(Q_1, \dots, Q_s)$,则有

$$\begin{cases} Q^{-1}P^{-1}APQ = \operatorname{diag}(\lambda_1 I_{n_1}, \dots, \lambda_s I_{n_s}) \\ Q^{-1}P^{-1}BPQ = \operatorname{diag}(D_1, \dots, D_s) \end{cases} \implies (PQ)^{-1}AB(PQ) = \operatorname{diag}(\lambda_1 D_1, \dots, \lambda_s D_s).$$

若 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 共轭对称, 即

$$A^* = A$$
,

则称 A 自伴 (self-adjoint), 也称 A 为 Hermite 矩阵. 酉相似不改变自伴性, 而**题**45表明复矩阵总是酉相似于上三角阵, 所以 Hermite 矩阵总是酉相似于实对角阵. 实 Hermite 矩阵即实对称矩阵, 能够正交对角化 (在**题**45的证明中将 $\mathbb C$ 改为 $\mathbb R$, 酉阵改为正交阵).

题 53. 设 A 是复方阵. 证明 A 可酉对角化当且仅当 A 正规 (normal), 即满足 $A^*A = AA^*$.

证明. 必要性显然. 下证充分性. 注意到酉相似不改变正规性, 利用 Schur 三角化 (**题45**), 只需考虑 A 是上三角阵的情形. 记 $A = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n}$, 其中 $a_{ij} = 0$, $\forall i > j$. 比较 $A^*A = AA^*$ 对角元可得 $\sum_{j=i}^{n} |a_{ij}|^2 = \sum_{j=1}^{i} |a_{ji}|^2$, $\forall i$. 依次考察 $i = 1, \ldots, n$, 必有 $a_{ij} = 0$, $\forall j > i$.

设标准正交基 u_1, \ldots, u_n 将方阵 A 对角化,即 $\left(u_1 \ldots u_n\right)^* A \left(u_1 \ldots u_n\right) = \operatorname{diag}(\lambda_1, \ldots, \lambda_n)$,则成立下述谱分解 (spectral decomposition):

$$A = \begin{pmatrix} u_1 & \dots & u_n \end{pmatrix} \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \begin{pmatrix} u_1 & \dots & u_n \end{pmatrix}^* = \lambda_1 u_1 u_1^* + \dots + \lambda_n u_n u_n^*.$$

将 (λ_i, u_i) $(1 \le i \le n)$ 排列为 $(\lambda_{(j)}, u_{jk})$ $(1 \le k \le m_j; 1 \le j \le s)$, 其中 $\lambda_{(j)}$ 互不相同,则 $\ker(\lambda_{(j)}I - A) = \operatorname{span}\{u_{jk}: 1 \le k \le m_j\}$ 两两正交. 如果解析函数 f 在 A 的特征值处有定义,则有

$$f(A) = \begin{pmatrix} u_1 & \dots & u_n \end{pmatrix} \operatorname{diag}(f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)) \begin{pmatrix} u_1 & \dots & u_n \end{pmatrix}^* = f(\lambda_1) u_1 u_1^* + \dots + f(\lambda_n) u_n u_n^*.$$

6 二次型与矩阵的合同

6.1 二次型

关于 x_1, \ldots, x_n 的二次型 (quadratic form) 指的是 $\operatorname{span}\{x_i x_j : 1 \le i \le j \le n\}$ 中的元素, 它总能唯一地表示为 $x^{\mathsf{T}} A x$, 其中 $x = (x_1, \ldots, x_n)^{\mathsf{T}}$, 矩阵 A 是对称的 (symmetric, 即 $A^{\mathsf{T}} = A$). 作变换 x = P y, 则有

$$x^{\top} A x = y^{\top} P^{\top} A P y.$$

如果存在可逆阵 P 使得 $P^{\mathsf{T}}AP = B$, 则称 $A \subseteq B$ 合同 (congruent), 这是等价关系. 任意对称矩阵都合同于某个对角阵,于是任意二次型都可以表为平方项的加权和 $\sum_{i=1}^{n} c_i y_i^2$. 在实数域上,成立惯性 (inertia) 定理: 设对称矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 的特征值为 $\lambda_1, \ldots, \lambda_n$, 若 A 合同于 $\mathrm{diag}(c_1, \ldots, c_n)$, 则

$$\begin{cases} |\{i: c_i > 0\}| = |\{i: \lambda_i > 0\}| & \text{称为正惯性指数,} \\ |\{i: c_i < 0\}| = |\{i: \lambda_i < 0\}| & \text{称为负惯性指数.} \end{cases}$$

正负惯性指数合称为惯性指数 (signature), 二者之和是秩. 惯性指数相同的实对称矩阵彼此合同.

题 54. 设 $W = (w_{ij})_{i,j \in [n]}$ 是反对称实矩阵, 其中 $[n] = \{1, \dots, n\}$. 令 $E = \{(i,j) \in [n] \times [n] : w_{ij} > 0\}$, 则有关联矩阵 $B = (b_{ie})_{e \in E}^{i \in [n]}$, 其中 $b_{ie} = \begin{cases} \sqrt{w_{ij}} & \text{if } e = (i,j); \\ -\sqrt{w_{ji}} & \text{if } e = (j,i); \text{ 此外, 度矩阵 } D \text{ 是 } d_i = \sum_{j \in [n]} |w_{ij}| \text{ 组成 } 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$

的对角阵.

- 1. 证明 $BB^{\top} = D (|w_{ij}|)_{i,j \in [n]}$, 称之为 Laplace 矩阵, 记作 L.
- 2. (图的 Dirichlet 能量 xx) 证明二次型 $(x_1,\ldots,x_n)\mapsto \sum_{(i,j)\in E}w_{ij}(x_i-x_j)^2$ 的矩阵是 L.

证明. 2. 原式 =
$$\frac{1}{2}\sum_{i,j\in[n]}|w_{ij}|(x_i^2+x_j^2-2x_ix_j)=\frac{1}{2}\left(\sum_i d_ix_i^2+\sum_j d_jx_j^2\right)-\sum_{i,j\in[n]}|w_{ij}|x_ix_j=x^\top Lx,$$
 $\forall x=(x_1,\ldots,x_n)^\top$. 易得 0 是 L 的最小特征值.

题 55. 求二次型 $X = (x_{ij})_{1 \le i, j \le n} \mapsto \operatorname{tr} X^2$ 的惯性指数.

解. 注意到
$$\operatorname{tr} X^2 = \sum_{i,j} x_{ij} x_{ji} = \sum_i x_{ii}^2 + \sum_{j>i} \left\{ \left(\frac{x_{ij} + x_{ji}}{\sqrt{2}} \right)^2 - \left(\frac{x_{ij} - x_{ji}}{\sqrt{2}} \right)^2 \right\}$$
,所求正负惯性指数分别为 $\frac{n^2 + n}{2}$ 和 $\frac{n^2 - n}{2}$.

xx) Boyd, S.; Vandenberghe, L. (2018). Introduction to applied linear algebra: vectors, matrices, and least squares, §7.3.

题 56. 设 \mathbb{K} 是 \mathbb{R} 或 \mathbb{C} , 矩阵 $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ 自伴, 特征值排列为 $\lambda_1(A) \geq \cdots \geq \lambda_n(A)$. 对 $k = 1, \ldots, n$, 证明:

1. (Courant-Fischer-Weyl 最小最大原理)

$$\lambda_k(A) = \max_{\dim V = k} \min_{v \in V \setminus \{0\}} \frac{v^* A v}{v^* v}, \quad \lambda_{n-k+1}(A) = \min_{\dim V = k} \max_{v \in V \setminus \{0\}} \frac{v^* A v}{v^* v},$$

其中 $\frac{v^*Av}{v^*v}$ 称为 Rayleigh-Ritz 商;

 $2. \times X^{(i)}$ 若 $P \in \mathbb{K}^{n \times n}$ 可逆, 则存在 $\theta_k \in [\lambda_n(P^*P), \lambda_1(P^*P)]$ 使得

$$\lambda_k(P^*AP) = \theta_k \lambda_k(A).$$

由 $\lambda_n(P^*P) > 0$ 可知 $\lambda_k(P^*AP)$ 与 $\lambda_k(A)$ 同号.

- 证明. 1. 通过谱分解可得标准正交基 $v_1, \ldots, v_n \in \mathbb{K}^n$ 适合 $Av_i = \lambda_i(A)v_i$. 第一个等式由下述两点保证:
 - 取 $V_k = \text{span}\{v_1, \dots, v_k\}$,则 $v \in V_k$ 总可以写成 $v = c_1v_1 + \dots + c_kv_k$,其中 $c_1, \dots, c_k \in \mathbb{K}$,进而

$$v^*Av = v^*(c_1\lambda_1(A)v_1 + \dots + c_k\lambda_k(A)v_k)$$

= $|c_1|^2\lambda_1(A) + \dots + |c_k|^2\lambda_k(A) \ge (|c_1|^2 + \dots + |c_k|^2)\lambda_k(A) = \lambda_k(A)v^*v.$

这表明 $\min_{v \in V_k \setminus \{0\}} \frac{v^* A v}{v^* v} \ge \lambda_k(A)$.

• 任取 k 维子空间 V 和它的一组基 $u_j = \sum_{i=1}^n v_i b_{ij}, \ j = 1, ..., k,$ 其中 $b_{ij} \in \mathbb{K}$ 使 $B = (b_{ij})_{1 \le j \le k}^{1 \le i \le n}$ 列满秩. 记 B 的第 j 列为 β_j . 对 B 作列变换 Gauss 消元可得 $z_1, ..., z_k \in \mathbb{K}$ 使 $\sum_{j=1}^k z_j \beta_j$ 第一个非零分量出现在第 $\ell \ge k$ 行, 从而 $V \ni \sum_{j=1}^k z_j u_j = \sum_{i=\ell}^n v_i \sum_{j=1}^k b_{ij} z_j,$ 且不难验证此向量的 Rayleigh 商不超过 $\lambda_{\ell}(A)$, 故 $\min_{v \in V \setminus \{0\}} \frac{v^* A v}{v^* v} \le \lambda_{\ell}(A) \le \lambda_k(A)$.

注意到 $\lambda_{n-k+1}(A) = -\lambda_k(-A)$,第一个等式应用于 -A 即得第二个等式.

2. 在1中取 k=n 立得 $\lambda_n(P^*P) \leq \frac{v^*P^*Pv}{v^*v} \leq \lambda_1(P^*P)$, 从而

$$\lambda_n(P^*P) \frac{(Pv)^*A(Pv)}{(Pv)^*(Pv)} \le \frac{v^*P^*APv}{v^*v} \le \lambda_1(P^*P) \frac{(Pv)^*A(Pv)}{(Pv)^*(Pv)}.$$

对于 k 维子空间 V, 线性双射 $v \in V \mapsto Pv \in P(V)$ 像集仍是 k 维子空间, 所以应用1即证所欲.

6.2 正定矩阵

设 \mathbb{K} 是 \mathbb{R} 或 \mathbb{C} , 矩阵 $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ 自伴. 若

$$x^*Ax > 0, \ \forall x \in \mathbb{K}^n,$$

则称 A 半正定 (positive semi-definite); 若 $x^*Ax > 0$, $\forall x \neq 0$, 则称 A 正定 (positive definite). 利用谱分解, A 半正定当且仅当 A 特征值均非负, A 正定当且仅当 A 特征值均为正数. 主子式判据并不常用. 任给矩阵 P, 易见 P^*P 半正定.

xxi) Wimmer, H.K. (1983). On Ostrowski's generalization of Sylvester's law of inertia.

题 57. (Cholesky 分解) 设方阵 B 半正定. 证明: 存在对角元非负的下三角矩阵 L 使得 $B = LL^*$.

证明. 存在方阵 A 使得 $B=A^*A$, 比如 $A=\sqrt{B}$. 通过 QR 分解 (**题37**) 得到酉阵 Q 和上三角阵 R 适合 A=QR, 则 $B=R^*Q^*QR=R^*R$. 取 $L=R^*$ 即证.

易得 Hadamard 不等式 $\det B \leq \prod_{j=1}^n B[j,j]$, 其中 B[j,j] 是 B 的第 j 个对角元.

题 58. 设 $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ 半正定. 证明 $(\det A)^{1/n} = \inf\{(\det B)^{-1/n} \operatorname{tr} AB/n : B \in \mathbb{K}^{n \times n}$ 正定 $\}$.

证明. 设酉矩阵 U 满足 $U^*AU=\mathrm{diag}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n)$. 任给正定矩阵 B, 记 U^*BU 对角元为 b_1,\ldots,b_n , 则 Hadamard 不等式给出 $\det B \leq \prod_j b_j$, 进而 $\operatorname{tr} AB/n = \sum_j \lambda_j b_j/n \geq (\prod_j \lambda_j b_j)^{1/n} \geq (\det A \det B)^{1/n}$. 取 $B_\varepsilon = (A+\varepsilon I)^{-1}$, 则 $(\det B_\varepsilon)^{-1/n}\operatorname{tr} AB_\varepsilon/n = \{\prod_j (\lambda_j + \varepsilon)\}^{1/n} \sum_j \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \varepsilon}/n \to (\det A)^{1/n} \ (\varepsilon \searrow 0)$. □

题 59. $(Brunn-Minkowski \ T$ 等式: 行列式版本) 设 $A,B \in \mathbb{K}^{n \times n}$ 半正定. 证明

$$(\det(A+B))^{1/n} \ge (\det A)^{1/n} + (\det B)^{1/n}.$$

题 60. (奇异值分解, singular value decomposition) 设 $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$ 秩为 r, 其中 \mathbb{K} 是 \mathbb{R} 或 \mathbb{C} . 证明: 存在 $\sigma_1 \geq \cdots \geq \sigma_r > 0$ 以及 (各自空间中) 标准正交向量组 $u_1, \ldots, u_r \in \mathbb{K}^m$ 和 $v_1, \ldots, v_r \in \mathbb{K}^n$ 使得

$$A = \sigma_1 u_1 v_1^* + \dots + \sigma_r u_r v_r^* = U \Sigma V^*,$$

其中
$$\Sigma = \operatorname{diag}(\sigma_1, \ldots, \sigma_r), U = \begin{pmatrix} u_1 & \ldots & u_r \end{pmatrix}, V = \begin{pmatrix} v_1 & \ldots & v_r \end{pmatrix}.$$

进一步有 $A = (UV^*)(V\Sigma V^*)$, 称作极分解 (polar decomposition, 类似复数的极坐标分解).

当 $m \le n$ 时, $A = (UU^*) \big((U, U_\perp) (\operatorname{diag}(\Sigma, I_{m-r}), 0) (V, V_\perp)^* \big)$ 是正交投影阵和行满秩矩阵的乘积, 其中 U_\perp 和 V_\perp 由相应的正交补空间的基构成列.

证明. 半正定矩阵 A^*A 谱分解可得标准正交基 $v_1, \ldots, v_n \in \mathbb{K}^n$ 和实数 $\lambda_1 \geq \cdots \geq \lambda_n$ 适合

$$A^*A = \begin{pmatrix} v_1 & \dots & v_n \end{pmatrix} \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \begin{pmatrix} v_1 & \dots & v_n \end{pmatrix}^* = \lambda_1 v_1 v_1^* + \dots + \lambda_n v_n v_n^*,$$

根据惯性定理和 rank A^*A = rank A 可知 $\lambda_r > 0 = \lambda_{r+1} = \cdots = \lambda_n$. 令 $\sigma_j = \sqrt{\lambda_j}$ 和 $u_j = Av_j/\sigma_j$. 不难验证 u_1, \ldots, u_r 标准正交, 且 $Av_j = 0$, $\forall j > r$, 从而

$$A = A(v_1v_1^* + \dots + v_nv_n^*) = \sigma_1u_1v_1^* + \dots + \sigma_ru_rv_r^*.$$

注: 可扩充 U 和 V 为酉 (正交) 阵, Σ 添补零.

题 61. (Fisher 不等式) 设 A_1, \ldots, A_m 是 $[n] = \{1, \ldots, n\}$ 的两两不同的非空子集, 且 $|A_j \cap A_k| = t$ 不依赖 j,k. 证明 $m \le n$.

证明. 先考虑存在某个 A_j 是 t 元集合的情况,不妨设 $|A_1|=t\geq 1$. 此时必有 $A_1\subset A_k$ $(\forall k)$,进而 $A_k\setminus A_1$ $(k=2,\ldots,m)$ 是 $[n]\setminus A_1$ 的两两不同的非空子集,于是归纳可得

$$m-1 = |\{A_k \setminus A_1 : k = 2, \dots, m\}| \le |[n] \setminus A_1| = n-t \implies m \le n - (t-1) \le n.$$

以下设 $\min_{j \in [n]} |A_j| > t \ge 0$. 令 $x_{ij} = \mathbb{1}_{[i \in A_j]}$, 往证 $X = (x_{ij})_{i \in [n], j \in [m]}$ 列满秩.

方法 1. 令 $\mathbf{1}_m = (1, \cdots, 1)^{\top} \in \mathbb{R}^m$. 注意到

$$X^{\top}X = \left(\sum_{i \in [n]} x_{ij} x_{ik}\right)_{j,k \in [m]} = \text{diag}(|A_j| - t)_{j \in [m]} + t \mathbf{1}_m \mathbf{1}_m^{\top}$$

正定, 必有 $\operatorname{rank} X \geq \operatorname{rank} X^{\top} X = m$.

方法 $2.^{\text{xxii}}$ 设 $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_m)^\top \in \mathbb{R}^m$ 满足 $X\beta = 0$. 一方面,

$$\sum_{j \in [m]} |A_j| \beta_j = \mathbf{1}_n^\top X \beta = 0.$$

另一方面,

$$|A_k|\beta_k + t \sum_{j \in [m] \setminus \{k\}} \beta_j = (\mathbb{1}_{[i \in A_k]})_{i \in [n]}^\top X \beta = 0, \quad \forall k \in [m];$$

此 m 式相加, 可得

$$\sum_{j \in [m]} |A_j| \beta_j + t(m-1) \sum_{j \in [m]} \beta_j = 0.$$

当 t=0 时, $|A_k|\beta_k=0$ \Longrightarrow $\beta_k=0$. 当 m=1 时, $|A_1|\beta_1=0$ \Longrightarrow $\beta_1=0$. 当 $t\geq 1$ 且 m>1 时, 容易得到 $\sum_{j\in[m]}\beta_j=0$, 进而 $(|A_k|-t)\beta_k=0$ \Longrightarrow $\beta_k=0$. 综上, $\ker X=0$.

xxii) Mathew, R.; Mishra, T.K. (2020). A combinatorial proof of Fisher's inequality.