

TonyCrane 线性代数 I (H)

$$a = (a_1, a_2, a_3) \quad b = (b_1, b_2, b_3)$$

$$a \times b = (a_2 b_3 - a_3 b_2, a_3 b_1 - a_1 b_3, a_1 b_2 - a_2 b_1)$$

Abel 群: 包含运算满足交换律, 结合律, 且存在单位元和逆元.

线性空间: ① 一个非空集合 V , 一个域 F .

② 有加法运算, 且 $\langle V, + \rangle$ 为一个 Abel 群

③ 有数乘运算满足 $\forall \alpha, \beta \in V, \forall \lambda, \mu \in F$, 和单位元 1

$$\text{有: } 1\alpha = \alpha \quad \lambda(\mu\alpha) = (\lambda\mu)\alpha \quad (\lambda + \mu)\alpha = \lambda\alpha + \mu\alpha$$

$$\lambda(\alpha + \beta) = \lambda\alpha + \lambda\beta$$

④ 加法和数乘运算都封闭

线性组合, 线性表示: 设 $V(F)$ 为 F -线性空间, $\alpha_i \in V, \lambda_i \in F$

则向量 $\alpha = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m$ 称为向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$

在域 F 上线性组合. α 在域 F 上可用向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$ 线性表示

线性子空间: 设 W 是线性空间 $V(F)$ 非空子集, 如果 W 对 V 中运

算也构成域 F 上的线性空间, 则称 W 为 V 的线性子空间

$$\text{记 } W \leq V$$

$$W \leq V \Leftrightarrow W \text{ 对于 } V(F) \text{ 的线性运算}$$

线性扩张: $L(S) = \{\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_k \alpha_k \mid \lambda_1, \dots, \lambda_k \in F, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in S, k \in \mathbb{N}^+\}$

$L(S)$ 是 V 中包含 S 的最小子空间

若 V 中存在有限子集 S , 使 $L(S) = V$ 则称 V 为有限维线性空间

线性相关: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关, 指 \exists 不全为 0 的 $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in F$

$$\text{使 } \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m = 0$$

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 有一个向量可由其余向量在 F 上线性表示

$x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = 0$ 有非零解 \Leftrightarrow 线性相关, 否则线性无关

$\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 \mathbb{R}^n 中线性无关 n 个向量, 则 \mathbb{R}^n 中任意向量

α 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示, 且表示法唯一.

设 $V(F)$ 中向量组 $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s\}$ 每一向量可由另一向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_r\}$ 线性表示. 如果 $s > r$. 则 $\{\beta_1, \dots, \beta_s\}$ 线性相关.

基、维数: 如果 $V(F)$ 的有限子集 $B = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 线性无关, 且 $L(B) = V$ 则称 B 为 V 的一组基. 并称 n 为 V 的维数. 记作 $\dim V = n$

如果 W 是 n 维线性空间 V 的一个子空间. 则 W 的基可以扩充为 V 的基

秩: 设 S 是线性空间 $V(F)$ 一个子集. 如果 S 中存在线性无关的向量组 $B = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r\}$ 且 S 中每个向量可由 B 线性表示. 则 B 中向量个数 r 叫作 S 的秩. 记作 $\text{秩}(S) = r$

如果 S 是有限维线性空间 $V(F)$ 子空间. 则 S 的秩就是 S 的维数

坐标: 设 $B = \{\beta_1, \dots, \beta_n\}$ 是 n 维线性空间 $V(F)$ 一组基. 如果 V 中元素 α 表示为 $\alpha = a_1\beta_1 + a_2\beta_2 + \dots + a_n\beta_n$ 则 $\alpha_B = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ 称为 α 在基 B 下坐标

交与和 设 W_1, W_2 是线性空间 $V(F)$ 两个子空间. 则

$$W_1 \cap W_2 = \{\alpha \mid \alpha \in W_1 \text{ 且 } \alpha \in W_2\}$$

$$W_1 + W_2 = \{\alpha \mid \alpha = \alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 \in W_1, \alpha_2 \in W_2\}$$

交与和仍为 $V(F)$ 子空间

维数公式: $\dim W_1 + \dim W_2 = \dim(W_1 + W_2) + \dim(W_1 \cap W_2)$

直和: 设 W_1, W_2 是 $V(F)$ 子空间. 如果 $W_1 \cap W_2 = \{0\}$ 则 $W_1 + W_2$ 叫做 W_1 与 W_2 直和. 记作 $W_1 \oplus W_2$

等价 $\left\{ \begin{array}{l} W_1 + W_2 \text{ 是直和, 即 } W_1 \cap W_2 = 0 \\ W_1 + W_2 \text{ 中每个向量 } \alpha \text{ 分解式 } \alpha = \alpha_1 + \alpha_2 (\alpha_1 \in W_1, \alpha_2 \in W_2) \text{ 唯一.} \\ \text{零向量分解式 } 0 = \alpha_1 + \alpha_2 (\alpha_1 \in W_1, \alpha_2 \in W_2) \text{ 当且仅当 } \alpha_1 = \alpha_2 = 0 \text{ 成立} \\ \dim(W_1 + W_2) = \dim W_1 + \dim W_2 \end{array} \right.$

内积空间: 在实空间 $V(\mathbb{R})$ 定义一个二元运算, 使 V 中元素 α, β 与一个

实数对应. 记作 (α, β) 如果 $\forall \alpha, \beta \in V, \lambda \in \mathbb{R}$ 满足:

$$(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha) \quad (\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma) \quad (\lambda \alpha, \beta) = \lambda (\alpha, \beta)$$

$$(\alpha, \alpha) \geq 0 \text{ 等号成立当且仅当 } \alpha = 0 \quad (\text{对称正定双线性})$$

则称实数 (α, β) 为 α, β 内积 (定义了内积的 $V(\mathbb{R})$ 称为实内积空间)

有限维实内积空间叫欧氏空间

$$\text{向量长度: } |\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$$

$$\text{常用内积: } (\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$$

$$\text{Cauchy-Schwarz 不等式: } |(\alpha, \beta)| \leq |\alpha| |\beta|$$

$$\text{向量夹角: } \langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{|\alpha| |\beta|}$$

(非零向量) α, β 正交 ($\alpha \perp \beta$) 当且仅当 $(\alpha, \beta) = 0$

内积空间 $V(\mathbb{R})$ 中两两正交非零向量组 $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性无关

单位正交基: 设 $B = \{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n\}$ 是 n 维欧氏空间 $V(\mathbb{R})$ 一个子集, 如果 $(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$ 则称 B 为 V 的单位正交基. (单位长, 两两正交)

欧氏空间 $V(\mathbb{R})$ 恒有单位正交基.

Schmidt 正交化: 设 $B = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 是 n 维欧氏空间 $V(\mathbb{R})$ 一组基.

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\beta_n = \alpha_n - \frac{(\alpha_n, \beta_{n-1})}{(\beta_{n-1}, \beta_{n-1})} \beta_{n-1} - \dots - \frac{(\alpha_n, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\varepsilon_m = \beta_m / |\beta_m| \quad m = 1, 2, \dots, n$$

则 $B^* = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n\}$ 为 $V(\mathbb{R})$ 的单位正交基.

设 $\alpha \in V(\mathbb{R})$ $W \subseteq V(\mathbb{R})$ 如果 $\forall \gamma \in W, (\alpha, \gamma) = 0$ 则称 α 与 W 正交 ($\alpha \perp W$)

设 $W_1, W_2 \subseteq V(\mathbb{R})$ 若 $\forall \alpha \in W_1, \beta \in W_2, (\alpha, \beta) = 0$ 则 W_1 与 W_2 正交 ($W_1 \perp W_2$)

若 $W_1 \perp W_2$ 则 $W_1 \cap W_2 = \{0\}$. $W_1 \oplus W_2$

若 $W_1, W_2 \subseteq V(\mathbb{R})$ $W_1 \perp W_2$ $W_1 + W_2 = V$ 则称 W_2 为 W_1 正交补. 记为 W_1^\perp

如果 W_1 是 n 维欧氏空间 $V(\mathbb{R})$ 子空间. 则 $W_2 = \{\alpha \mid \alpha \in V \text{ 且 } \alpha \perp W_1\}$

为 W_1 正交补

$$\dim W + \dim W^\perp = \dim V$$

线性映射: $\forall \alpha, \beta \in V_1, \forall \lambda, \mu \in F$ 有 $\sigma(\lambda\alpha + \mu\beta) = \lambda\sigma(\alpha) + \mu\sigma(\beta)$

则映射 $\sigma: V_1(F) \rightarrow V_2(F)$ 是线性的

性质: $\sigma(\sum \lambda_i \alpha_i) = \sum (\lambda_i \sigma(\alpha_i))$

若 $V_1(F)$ 中 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性相关. 则像 $\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_m)$ 也线性相关

像和核: 设 $\sigma: V_1(F) \rightarrow V_2(F)$

像: $\text{Im } \sigma = \sigma(V_1) = \{\beta \mid \beta = \sigma(\alpha), \alpha \in V_1\}$

核: $\text{Ker } \sigma = \sigma^{-1}(0_2) = \{\alpha \mid \sigma(\alpha) = 0_2, \alpha \in V_1\}$ 0_2 为 V_2 零元.

$\sigma: V_1 \rightarrow V_2$ 为单射 $\Leftrightarrow \sigma^{-1}(0_2) = \{0_1\}$

求像: 出发空间基代入 σ , 得到结果的极大线性无关系即像空间的基.

求核: 即求 $\sigma(\alpha) = 0_2$ 解空间

$V_1(F)$ 到 $V_2(F)$ 所有线性映射构成集合. 记为 $L(V_1, V_2)$ 也是线性空间

$$(\sigma + \tau)(\alpha) = \sigma(\alpha) + \tau(\alpha) \quad (\lambda\sigma)(\alpha) = \lambda(\sigma(\alpha))$$

线性映射的秩: 设 $\sigma \in L(V_1, V_2)$ 如果 $\sigma(V_1)$ 是 V_2 的有限维子

空间. 则 $\sigma(V_1)$ 维数称为 σ 的秩. 记作 $r(\sigma)$ 即 $r(\sigma) = \dim \sigma(V_1)$

像与核的维数公式: 设 $\sigma \in L(V_1, V_2)$ $\dim V_1 = n$

则 $r(\sigma) + \dim \text{Ker } \sigma = n$

设 $\sigma \in L(V_1, V_2)$ 如果 V_1, V_2 都是 n 维线性空间. 则:

$r(\sigma) = n$ (满秩) $\Leftrightarrow \sigma$ 是单射 $\Leftrightarrow \sigma$ 是满射 $\Leftrightarrow \sigma$ 可逆

同构: 如果由 $V_1(F)$ 到 $V_2(F)$ 存在一个线性双射 σ . 则 $V_1(F)$ 和 $V_2(F)$

是同构的. 记 $V_1(F) \cong V_2(F)$ σ 叫 $V_1(F)$ 到 $V_2(F)$ 一个同构

$V_1(F)$ 和 $V_2(F)$ 同构 $\Leftrightarrow \dim V_1(F) = \dim V_2(F)$

矩阵: $A_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n} \in F^{m \times n}$ (m 行 n 列)

$$L(V, W) \cong F^{\dim W \times \dim V}$$

线性映射矩阵表示: $B_1 = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n\}$ 为 $V_1(F)$ 基 $B_2 = \{e_1, \dots, e_m\}$

为 $V_2(F)$ 基 $\sigma(B_1) = \{\sigma(\varepsilon_1), \dots, \sigma(\varepsilon_n)\}$ 唯一.

$$\begin{cases} \sigma(\varepsilon_1) = a_{11}e_1 + a_{21}e_2 + \dots + a_{m1}e_m \\ \vdots \\ \sigma(\varepsilon_n) = a_{1n}e_1 + a_{2n}e_2 + \dots + a_{mn}e_m \end{cases}$$

则 $M(\sigma) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$ 称为 σ 关于基 B_1, B_2 的矩阵.

矩阵乘法: $c_{ij} = \sum_{k=1}^m a_{ik}b_{kj} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{im}b_{mj}$ A 列 = B 行

$$(AB)C = A(BC) \quad \lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B)$$

$$A(B+C) = AB+AC \quad (B+C)P = BP+CP$$

1. 不一定满足交换律

2. $A \neq 0, B \neq 0$ 不能推 $AB \neq 0$

3. $AC=BC$ 不一定 $A=B$ (C 可逆时一定)

$$A = \text{diag}(a_1, \dots, a_n) \quad B = \text{diag}(b_1, \dots, b_n)$$

$$AB = BA = \text{diag}(a_1b_1, \dots, a_nb_n)$$

可逆矩阵: 设 $A \in M_n(F)$ 如果 $\exists B \in M_n(F)$ 使 $BA = AB = E$

则称 A 可逆, B 为 A 逆矩阵 (且唯一) 记为 $B = A^{-1}$

主对角元都是非零数的对角阵可逆. 且

$$\text{diag}(a_1, \dots, a_n)^{-1} = \text{diag}(a_1^{-1}, \dots, a_n^{-1})$$

有一行全为 0 的方阵不可逆

若 $A, B \in M_n(F)$ 可逆 $\lambda \in F (\lambda \neq 0)$ 则 $\lambda A, AB$ 可逆, 且

$$(\lambda A)^{-1} = \lambda^{-1} A^{-1} \quad (AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$$

$$(A_1 A_2 \dots A_k)^{-1} = A_k^{-1} \dots A_2^{-1} A_1^{-1} \quad (A^k)^{-1} = (A^{-1})^k$$

上(下)三角矩阵可逆 \Leftrightarrow 主对角元均不为 0. (且逆矩阵仍为上(下)三角)

转置: $(A^T)^T = A$ $(A+B)^T = A^T + B^T$

$$(\lambda A)^T = \lambda A^T \quad (AB)^T = B^T A^T \quad (A^T)^T = (A^{-1})^T$$

$$(A_1 A_2 \cdots A_n)^T = A_n^T \cdots A_2^T A_1^T$$

若 $\forall i, j = 1, \dots, n$ 均有 $a_{ij} = a_{ji}$ 则 A 为对称矩阵. $\Leftrightarrow A^T = A$

若 $\forall i, j = 1, \dots, n$ 均有 $a_{ij} = -a_{ji}$ 则 A 为反对称矩阵. $\Leftrightarrow A^T = -A$

一个矩阵一定可以表示为一个对称~和一个反对称~和的形式

初等变换: c 乘 i 行 $e_i^c(A)$ c 乘 i 列 $\bar{e}_i^c(B)$

i 行乘 c 加到 j 行 $e_{ij}^c(A)$ j 列乘 c 加到 i 列 $\bar{e}_{ij}^c(B)$

i, j 行对换 $e_{ij}(A)$ j, i 列对换 $\bar{e}_{ij}(B)$

初等矩阵: 倍乘 $E_i(c)$ 倍加 $E_{ij}(c)$ 对换 E_{ij}

$$E_i(c) = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & c & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \text{ i 行} \quad E_{ij}(c) = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & c & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \text{ j 列} \quad E_{ij} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \text{ i, j}$$

$$e_i^c(A) = E_i(c)A \quad e_{ij}^c(A) = E_{ij}(c)A \quad e_{ij}(A) = E_{ij}A$$

$$\bar{e}_i^c(B) = B E_i(c) \quad \bar{e}_{ij}^c(B) = B E_{ij}(c) \quad \bar{e}_{ij}(B) = B E_{ij}$$

$$E_i^{-1}(c) = E_i(1/c) \quad E_{ij}^{-1}(c) = E_{ij}(-c) \quad E_{ij}^{-1} = E_{ij}$$

A 可逆当且仅当 $A = P_1 P_2 \cdots P_n$ P_i 为初等矩阵.

$$(A, E) \xrightarrow{\text{初等行}} (E, A^{-1})$$

矩阵的秩: 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 是 σ 对应矩阵. 则 A 的秩 $r(A) = r(\sigma)$

A n 个列向量的秩称为 A 的列秩.

A m 个行向量的秩称为 A 的行秩.

且 $r(A) = A$ 行秩 = A 列秩

阶梯矩阵秩为非零行行数

初等行(列)变换不改变矩阵的秩

求秩 \rightarrow 初等行变换 \rightarrow 非零行数

若 $r(A_{m \times n}) = r$. 则存在可逆矩阵 P, Q . 使

$$PAQ = \begin{pmatrix} E & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = U_r$$

相抵: 设 $A, B \in M_{m \times n}(F)$ 如果 A 经初等变换可化为 B . 则称 A

相抵于 B . 记为 $A \cong B \Leftrightarrow r(A) = r(B)$

U_r 称为 A 的相抵标准形

设 $A \in M_n(F)$ 则 A 可逆 $\Leftrightarrow r(A) = n \Leftrightarrow A$ 的 n 个行(列)向量线性无关

\Leftrightarrow 齐次线性方程组 $AX=0$ 只有零解.

$$r(A+B) \leq r(A) + r(B) \quad r(AB) \leq \min(r(A), r(B))$$

$$A \in F^{m \times n} \quad B \in F^{n \times s} \quad \text{则 } r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$$

若 $AB=0$ 则 $n \geq r(A) + r(B)$

$$r \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} = r(A) + r(B) \quad r \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B)$$

分块矩阵: $A = (A_{kl})_{s \times t}$ A_{kl} 称为 A 的 k 块

加法, 数乘, 乘法均类似矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T \end{pmatrix} \quad \text{大转置小转置都要转置.}$$

$A = \text{diag}(A_1, \dots, A_m)$ 可逆 $\Leftrightarrow A_i$ 均可逆.

且有 $A^{-1} = \text{diag}(A_1^{-1}, \dots, A_m^{-1})$

$A = \begin{pmatrix} B & 0 \\ C & D \end{pmatrix}$ 可逆 $\Leftrightarrow B, D$ 都可逆 且有 $A^{-1} = \begin{pmatrix} B^{-1} & 0 \\ -D^{-1}CB^{-1} & D^{-1} \end{pmatrix}$

基的变换矩阵: $B_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ $B_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_n\}$ 为 $V(F)$ 两组基.

$$\begin{cases} \beta_1 = a_{11}\alpha_1 + \dots + a_{n1}\alpha_n \\ \vdots \\ \beta_n = a_{n1}\alpha_1 + \dots + a_{nn}\alpha_n \end{cases}$$

则 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 称基 B_1 变为 B_2 的变换矩阵(过渡矩阵)其一定可逆

$$\forall \xi \in V(F) \quad \xi_{B_2} = A^{-1} \xi_{B_1}$$

行列式公理化定义: 线性, 反对称性, 规范性.

性质: 1. 有一列为0, 则行列式值为0

2. 有两列相同/成比例, 行列式值为0

3. 倍加列变换不改变值

4. 若 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 线性相关, 则 $D(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = 0$

5. 设 $A \in M_n(F)$ 则 $|A^T| = |A|$

$$|E_i(c)| = c \quad |E_j| = -1 \quad |E_{ij}(c)| = 1$$

若 P_i 为初等矩阵, 则 $|AP_1 P_2 \dots P_k| = |A| |P_1| |P_2| \dots |P_k|$

余子式: $D = |a_{ij}|_{n \times n}$ 中去掉 a_{ij} 所在行 i 列 j 的所有元素得到 $n-1$ 阶行列式称为 a_{ij} 的余子式 记为 M_{ij} . 把数 $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$ 称为 a_{ij} 的代数余子式

按行(列)展开: 设 $D = |a_{ij}|_{n \times n}$. 则:

$$D = \sum_{k=1}^n a_{kj} A_{kj} = a_{1j} A_{1j} + a_{2j} A_{2j} + \dots + a_{nj} A_{nj} \quad \text{对 } j \text{ 列展开}$$

$$D = \sum_{k=1}^n a_{ik} A_{ik} = a_{i1} A_{i1} + a_{i2} A_{i2} + \dots + a_{in} A_{in} \quad \text{对 } i \text{ 行展开}$$

$$\sum_{k=1}^n a_{jk} A_{ik} = \delta_{ij} D \quad \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & j=i \\ 0 & j \neq i \end{cases}$$

$$D = \begin{vmatrix} A & 0 \\ C & B \end{vmatrix} = |A| |B| \quad (\text{对 } A \text{ 的阶归并})$$

$$D = \begin{vmatrix} A & C \\ 0 & B \end{vmatrix} = |A| |B| \quad D = \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & C \end{vmatrix} = (-1)^{k \times m} \begin{vmatrix} A & 0 \\ C & B \end{vmatrix} \quad C \in M_{m \times k}$$

$$a \times b = \begin{vmatrix} i & j & k \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} \quad a \cdot (b \times c) = \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \end{vmatrix}$$

设 $A, B \in M_n(F)$ 则 $|AB| = |A| |B|$

A 可逆 $\Leftrightarrow |A| \neq 0$

$$\text{伴随矩阵 } A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & \dots & A_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix} \quad A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$$

子式. 主子式 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 任意 k 行 $(i_1 < i_2 < \dots < i_k)$ k 列 $(j_1 < j_2 < \dots < j_k)$ 的交点上的 k^2 个元素排成行列式 $|a_{i_k j_k}|$ 称 A 的 k 阶子式. 当其值为 0 时称为 k 阶零子式. 当 A 为方阵且 $j_t = i_t$ 时. 称为 A 的 k 阶主子式

行列式的秩 A 的非零子式最高阶数

$$r(A) = r \Leftrightarrow r(|A|) = r \quad r(A) < n \Leftrightarrow |A| = 0$$

$$AA^* = A^*A = |A|E \quad |A^*| = |A|^{n-1}$$

$$r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A) = n \\ 1, & r(A) = n-1 \\ 0, & r(A) < n-1 \end{cases} \quad \begin{aligned} A \text{ 可逆时 } (AB)^* &= B^*A^* & (A^{-1})^* &= (A^*)^{-1} \\ (A^T)^* &= (A^*)^T \\ (A^*)^* &= |A|^{n-2}A \end{aligned}$$

Cramer 法则: 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 若 $|A| \neq 0$ 则 $AX = b$ 有唯一解
且 $x_j = \frac{D_j}{D}$ 其中 $D = |A|$ D_j 为把 D 中 j 列替换为 b .

$$AX = 0 \text{ 有非零解} \Leftrightarrow |A| = 0 \Leftrightarrow r(A) < n$$

设 $A \in M_{m \times n}(F)$ 若 $r(A) = r$ 则 $AX = 0$ 解空间 $N(A)$ 是 F^n 一个 $n-r$ 维子空间

以 $m \times n$ 矩阵 A 为系数齐次线性 $AX = 0$ 有非零解 $\Leftrightarrow r(A) < n$

基础解系: $AX = 0$ 解空间 $N(A)$ 的基 x_1, x_2, \dots, x_p

$$N(A) = L(x_1, \dots, x_p) \quad X = k_1 x_1 + \dots + k_p x_p \text{ 称 } AX = 0 \text{ 一般解}$$

A n 个列向量张成列空间 $R(A)$ 行向量张成行空间 $R(A^T)$

$$r(A) + \dim N(A) = n \text{ (列数)} \quad N(A) = (R(A^T))^\perp$$

对非齐次线性方程组 $AX = b$, $AX = b$ 有解 $\Leftrightarrow b$ 可被 A 列向量组线性表示.

$$\Leftrightarrow r(A, b) = r(A)$$

若 $AX = b$ 有解. 则其一般解为 $X = X_0 + \bar{X}$ 其中 X_0 是化一个特解.

\bar{X} 是 $AX = 0$ 一般解.

正交变换 若 $\forall \alpha, \beta \in V$. 有 $(\sigma(\alpha), \sigma(\beta)) = (\alpha, \beta)$ 则 σ 为正交变换.

$$(\sigma(\alpha), \sigma(\beta)) = (\alpha, \beta) \Leftrightarrow |\sigma(\alpha)| = |\alpha|$$

正交矩阵. 正交变换 σ 关于 V 单位正交基对应的矩阵 A

A 的列向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是关于 \mathbb{R}^n 标准内积的一组单位正交基
又可定义为若 $A^T A = E$, 则 A 为正交矩阵.

性质: 1. $A^{-1} = A^T$ 2. $|A| = 1$ 或 -1 3. A, B 都正交, AB 也正交.

设 $\sigma \in L(V, V)$ $B_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ $B_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_n\}$ 是 $V(F)$ 两组基
基 B_1 变为 B_2 的变换矩阵为 C . 如果 σ 在基 B_1 下矩阵为 A . 则
 σ 关于基 B_2 矩阵为 $C^{-1}AC$

如果对于 $A, B \in M_n(F)$, \exists 可逆矩阵 $C \in M_n(F)$ 使 $C^{-1}AC = B$,

则称 A 相似于 B . 记作 $A \sim B$

$$C^{-1}(kA + tB)C = kC^{-1}AC + tC^{-1}BC$$

$$C^{-1}(AB)C = (C^{-1}AC)(CC^{-1}BC)$$

$A \sim B$ 则 $A^m \sim B^m$ 若 $A \sim B$ 则 $f(A) \sim f(B)$

特征值, 特征向量: 设 $\sigma \in L(V, V)$ 若 $\exists \lambda_0 \in F$, 非零向量 $\xi \in V$ 使
 $\sigma(\xi) = \lambda_0 \xi$ 则称 λ_0 为 σ 一个特征值, ξ 为 σ 的属于其特征
值 λ_0 的特征向量.

记 $A \in M_n(F)$ 若 $\exists \lambda_0 \in F, X \in F^n \setminus \{0\}$, 使 $AX = \lambda_0 X$, 则称 λ_0 为
 A 的一个特征值. ...

$f(\lambda) = |\lambda E - A|$ 称 A 特征多项式 $|\lambda E - A| = 0$ 称 A 特征方程

$V_{\lambda_0} = \{\xi \mid \sigma(\xi) = \lambda_0 \xi, \xi \in V\}$ 称 σ 关于 λ_0 特征子空间

$A = (a_{ij})_{n \times n}$ 特征多项式为 $f(\lambda) = \lambda^n + b_1 \lambda^{n-1} + \dots + b_{n-1} \lambda + b_n$.

其中 $b_k = (-1)^k S_k$. S_k 为 A 全体 k 阶主子式之和.

若 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ n 个特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 则 $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}$ $\prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$

若 $A \sim B$, 则 $|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$

$$\dim(V_{\lambda_1} + V_{\lambda_2} + \dots + V_{\lambda_m}) = \sum_{j=1}^m \dim V_{\lambda_j}$$

若 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是 σ 的互不相同特征值. 则 $V_{\lambda_i} \cap \sum_{j \neq i} V_{\lambda_j} = \{0\}$

σ 不同特征值对应特征向量线性无关.

σ 不同特征值的特征子空间的向量合在一起构成的向量组线性无关.

对角化 若 $\sigma \in L(V, V)$ 在某个基下对应矩阵为对角阵. 则称 σ 可对角化. 与对角阵相似矩阵称为可对角化矩阵.

n 维线性变换 σ 可对角化 $\Leftrightarrow \sigma$ 有 n 个线性无关特征向量.

若 σ 有 n 个互不相同特征值. 则 σ 可对角化

n 维线性空间 (V, f) 线性变换 σ 每个特征值 λ_i 重数 $\geq V_{\lambda_i}$ 维数.

σ 可对角化 \Leftrightarrow 每个特征值重数 = $\dim V_{\lambda_i}$ 且 σ 不同特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 重数之和为 n

求 P 使 $P^{-1}AP = \Lambda$. 1. 求 A 所有特征值. 2. 求 V_{λ_i} 基 $\{X_{i1}, \dots, X_{ir_i}\}$

按列排成 $P = (X_{11}, \dots, X_{1r_1}, \dots, X_{m1}, \dots, X_{mr_m})$

有 $P^{-1}AP = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_1, \dots, \lambda_m, \dots, \lambda_m)$

与 A 相似的对角阵 Λ 称为 A 的相似标准形

实对称矩阵特征值都是实数.

实对称矩阵不同特征值的特征向量是正交的

若 A 是 n 阶实对称. 则 $\exists n$ 阶正交矩阵 Q 使 $Q^{-1}AQ = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

求 Q : 把不同特征子空间单位正交基按列排成 Q .

二次型: $f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = X^T A X$

其中 $X = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$ $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为实对称. 则 A 为二次型的矩阵.

对 \forall 实对称 A . \exists 可逆 C 使 $C^T A C = \text{diag}(d_1, \dots, d_n)$ 称为相合标准形

主轴定理: \forall 二次型 $f(x_1, \dots, x_n) = X^T A X$ \exists 正交变换 $X = QY$ 使

$X^T A X = Y^T (Q^T A Q) Y = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

其中 λ_i 为 n 个特征值 Q 的 n 个列向量为 A 属于 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 的 n 个单位正交特征向量

相合规范形 A 的相合标准形 $\text{diag}(1, \dots, 1, -1, \dots, -1, 0, \dots, 0)$

其中 $1, -1$ 个数称 A 的正惯性指数和负一

$r(A) = r(\Lambda) = A$ 的正、负惯性指数之和.

正定二次型, 正定矩阵: 如果 $\forall X \neq 0$, 恒有 $X^T A X > 0$, 则称 n 元

实二次型 $f(x_1, \dots, x_n) = X^T A X$ 为正定二次型. A 称正定矩阵.

1. n 元实二次型(标准形) $f(x_1, \dots, x_n) = d_1 x_1^2 + \dots + d_n x_n^2$ 正定 $\Leftrightarrow d_i > 0$

2. 对正定二次型 $f = X^T A X$ 作非奇异变换 $X = CY$, 得 $f = Y^T (C^T A C) Y$ 也是正定
 $X^T A X$ 是正定二次型 (A 是正定矩阵) $\Leftrightarrow A$ 正惯性指数为 n , 即 $A \simeq E$

$\Leftrightarrow \exists$ 可逆 P , 使 $A = P^T P \Leftrightarrow A$ 的 n 个特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 均大于 0

若 $X^T A X$ 正定, 则主对角元 $a_{ii} > 0$, 行列式 $|A| > 0$

$X^T A X$ 正定 $\Leftrightarrow A$ 的 n 个顺序主子式都大于 0 . 即 $\det \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \dots & a_{kk} \end{pmatrix} > 0$

若 $\forall X \neq 0$ 恒有

1. $X^T A X < 0$ 称之为负定二次型. A 为负定矩阵

2. $X^T A X \geq 0$,, 半正定 ,, 半正定

3. $X^T A X \leq 0$,, 半负定 ,, 半负定.