



内容提要

友情提醒

复习提纲

一. 行列式

二. 矩阵

三. 向量

四. 线性方程组

五. 二次型

欢迎报名参加
东南大学国家级精品在线开放课程
《线性代数》

方法一：
扫描或长按识别右边的二维码，
或者在浏览器的地址栏输入
<https://www.icourse163.org/course/SEU-1001752361>
进入如下图所示的页面。
点击最下方的“立即参加”按钮，
并按照提示完成后续操作即可。



➤ 平时作业会做就行?

平时作业: 针对性, 可翻书, 时限松

期末考试: 综合性, 闭卷考, 时限紧

➤ 平时作业会做就行?

➤ 看懂试题解答就够?

线性代数总复习

友情提醒

- 平时作业会做就行?
- 看懂试题解答就够?
- 多做往年试题就好?

4. 已知 1, 1 是 2 阶矩阵 A 的特征值, 则必有

(A) A 与 $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 相似

(B) A 与 $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 相似

(C) 若 $A \neq E_2$, 则 A 不能相似对角化

(D) A 可以相似对角化

8. 已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2$$

(A) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定的充要条件是 $|B| \neq 0$

(B) $f(x_1, x_2, x_3)$ 不正定

(C) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定的充要条件是 B 正定

(D) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定

三、(本题 5 分) 当 a 等于何值时, 方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + ax_3 = a, \\ x_1 + ax_2 + x_3 = 1, \end{cases}$ 无解, 有唯一解, 有无穷

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2,$$

则[].

(A) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定 $\Leftrightarrow |B| \neq 0$;

(B) $f(x_1, x_2, x_3)$ 不正定;

(C) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定 $\Leftrightarrow B$ 正定;

(D) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定.

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2.$$

$$\begin{cases} y_1 = b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3, \\ y_2 = b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3, \\ y_3 = b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3, \end{cases} \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix},$$

$$y = Bx,$$

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, x_3) &= y_1^2 + y_2^2 + y_3^2 = (y_1, y_2, y_3) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \\ &= y^T y = (Bx)^T (Bx) \\ &= (x^T B^T) (Bx) = x^T (B^T B) x \end{aligned}$$

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2.$$

$f(x_1, x_2, x_3) = x^T(B^T B)x$ 正定
 $\Rightarrow B^T B$ 的特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ 全大于 0
 $\Rightarrow |B^T B| = \lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 > 0$
 $\Rightarrow |B^T| |B| > 0$
 $\Rightarrow |B| \neq 0$

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2.$$

$f(x_1, x_2, x_3) = x^T(B^T B)x$ 正定 $\Rightarrow |B| \neq 0$.
 反过来,
 $|B| \neq 0$
 $\Rightarrow B$ 可逆
 $\Rightarrow B^T B = B^T E B$ 与 E 合同
 $\Rightarrow f(x_1, x_2, x_3) = x^T(B^T B)x$ 正定.

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2.$$

$$f(x_1, x_2, x_3) = x^T(B^T B)x \text{ 正定} \Leftrightarrow |B| \neq 0.$$

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2 + (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2,$$

则[].

(A) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定 $\Leftrightarrow |B| \neq 0$;

(B) $f(x_1, x_2, x_3)$ 不正定;

(C) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定 $\Leftrightarrow B$ 正定;

(D) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定.

忽悠

陷阱

$$f(x_1, x_2, x_3) = y_1^2 + y_2^2 + y_3^2$$

已知实矩阵 $B = (b_{ij})_{3 \times 3}$, 实二次型
 $f(x_1, x_2, x_3) = (b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3)^2$
 $+ (b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + b_{23}x_3)^2 + (b_{31}x_1 + b_{32}x_2 + b_{33}x_3)^2$,
 则[].

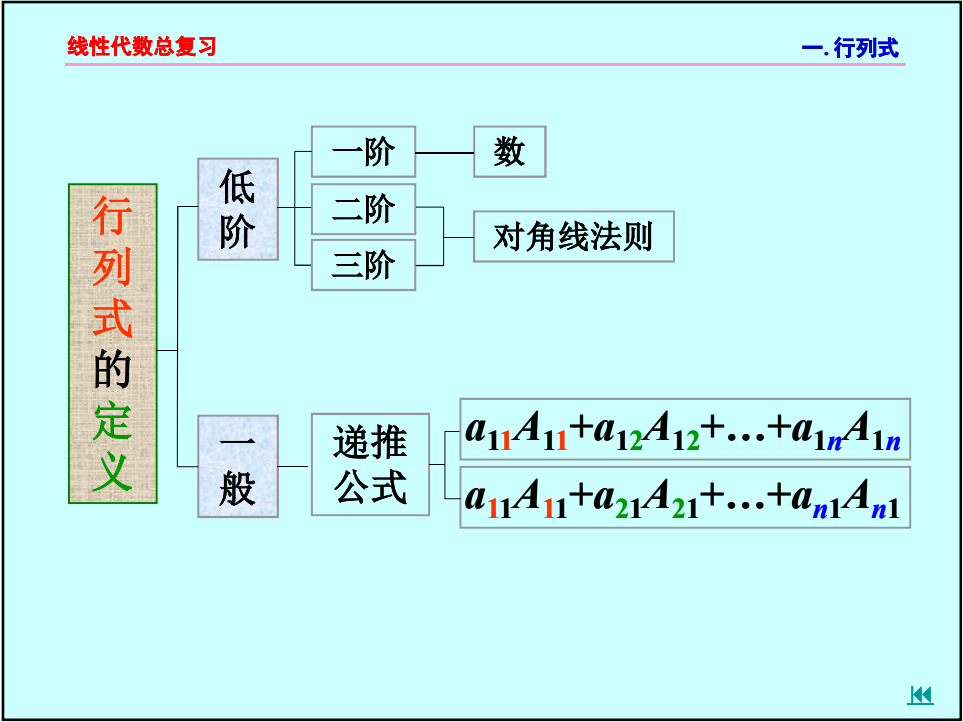
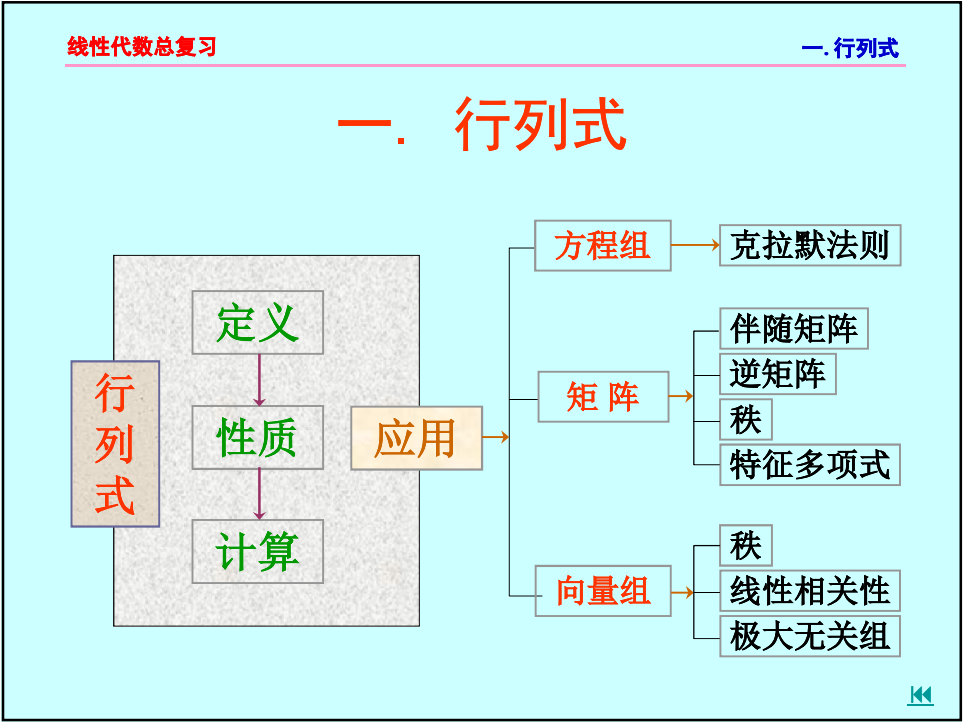
- (A) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定 $\Leftrightarrow |B| \neq 0$;
- (B) $f(x_1, x_2, x_3)$ 不正定;
- (C) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定 $\Leftrightarrow B$ 正定;
- (D) $f(x_1, x_2, x_3)$ 正定.

把题目改一下: 曲面 $f(x_1, x_2, x_3) = 1$ 的类型?
 $f(x_1, x_2, x_3)$ 的惯性指数? B 中带参数?
 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 呢? B 的行(列)向量组线性无关?

线性代数总复习

友情提醒

- 平时作业会做就行?
- 看懂试题解答就够?
- 多做往年试题就好?
- 没有问题要问就不必参加考前答疑?



行列式的性质

性质1. 互换行列式中的两列, 行列式变号.

推论. 若行列式 D 中有两列完全相同, 则 $D = 0$.

性质2. (线性性质)

- (1) $\det(\alpha_1, \dots, k\alpha_j, \dots, \alpha_n)$
 $= k\det(\alpha_1, \dots, \alpha_j, \dots, \alpha_n);$
- (2) $\det(\alpha_1, \dots, \beta_j + \gamma_j, \dots, \alpha_n)$
 $= \det(\alpha_1, \dots, \beta_j, \dots, \alpha_n)$
 $+ \det(\alpha_1, \dots, \gamma_j, \dots, \alpha_n).$



推论. 若行列式 D 中有两列元素成比例, 则 $D = 0$.

性质3. 把行列式的某一列的 k 倍加到另一列上去, 行列式的值不变.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & (a_{1i} + ka_{1j}) & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & (a_{2i} + ka_{2j}) & \dots & a_{2j} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & (a_{ni} + ka_{nj}) & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$
$$= \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1i} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2i} & \dots & a_{2j} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & a_{ni} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & ka_{1j} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & ka_{2j} & \dots & a_{2j} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & ka_{nj} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$



性质4. 设 A, B 为同阶方阵, 则 $|AB| = |A||B|$.

注(1) 若 A 为 n 阶方阵($n > 1$), 且 $|A| = a$,
则 $|A^*||A| = |A^*A| = |aE| = a^n$.

注(2) 若 A 可逆, 则 $|A^{-1}||A| = |A^{-1}A| = |E| = 1$,
因而 $|A^{-1}| = |A|^{-1}$.

注(3) $|P^{-1}AP| = |P^{-1}| \cdot |A| \cdot |P| = |P|^{-1} \cdot |A| \cdot |P| = |A|$.

性质5. 设 A 方阵, 则 $|A^T| = |A|$.

注: 根据方阵的性质5, 前面几条关于**列**的性质可以翻译到**行**的情形. 例如:

性质1'. 互换行列式中的两**行**, 行列式变号.



定理1. n 阶行列式 D 等于它的任意一行 (列) 的各元素与其对应的代数余子式乘积之和. 即

$$\begin{aligned} D &= a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + \dots + a_{1n}A_{1n} \\ &= a_{21}A_{21} + a_{22}A_{22} + \dots + a_{2n}A_{2n} \\ &= \dots \\ &= a_{n1}A_{n1} + a_{n2}A_{n2} + \dots + a_{nn}A_{nn} \\ &= a_{11}A_{11} + a_{21}A_{21} + \dots + a_{n1}A_{n1} \\ &= a_{12}A_{12} + a_{22}A_{22} + \dots + a_{n2}A_{n2} \\ &= \dots \\ &= a_{1n}A_{1n} + a_{2n}A_{2n} + \dots + a_{nn}A_{nn}. \end{aligned}$$



性质6. n 阶行列式的某一行(列)元素与另一行(列)的对应的代数余子式乘积之和为零. 即

$$\begin{aligned} a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \dots + a_{in}A_{jn} &= 0 \quad (i \neq j) \\ a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \dots + a_{ni}A_{nj} &= 0 \quad (i \neq j). \end{aligned}$$

注: 克罗内克(Kronecker)记号

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

定理2. 设 n 阶行列式 $D = |[a_{ij}]|$, 则

$$\sum_{k=1}^n a_{ik}A_{jk} = D\delta_{ij}, \quad \sum_{k=1}^n a_{ki}A_{kj} = D\delta_{ij}.$$



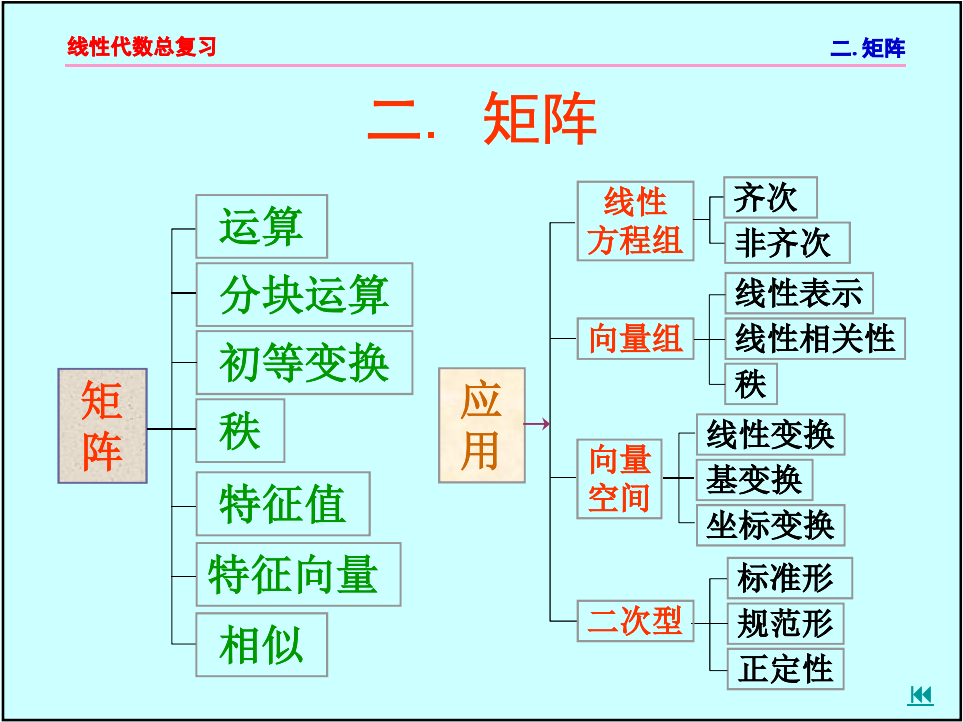
行列式的计算

1. 二, 三阶行列式—对角线法则.
2. 利用初等变换化为三角形或分块三角形.

$$\begin{vmatrix} A & C \\ O & B \end{vmatrix} = |A| \cdot |B|, \quad \begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A| \cdot |B|.$$

3. 按某一行(列)展开—降阶.
4. 递推/归纳.
5. 升阶.





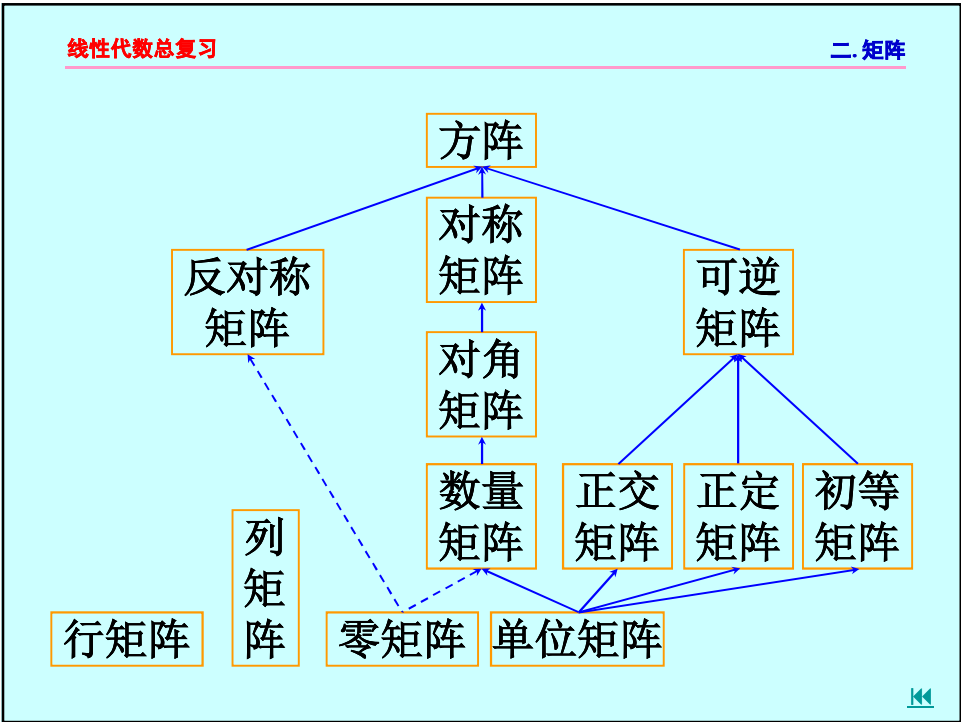
线性代数总复习

二. 矩阵

二. 矩阵

矩阵的运算

运算	前提条件	定义	性质
加法 $A+B$	A 与 B 是同类型的	对应元素相加	$A+B=B+A$; $(A+B)+C=A+(B+C)$; $A+O=A$; $A+(-A)=O$
数乘 kA	k 是一个数	用 k 乘 A 的每一个元素	$k(lA)=(kl)A$; $(k+l)A=kA+lA$; $k(A+B)=kA+kB$; $(-1)A=-A$
乘法 AB	A 的列数= B 的行数	$(a_{ij})_{m \times l}(b_{ij})_{l \times n}=(c_{ij})_{m \times n}$ $c_{ij}=\sum_{k=1}^l a_{ik}b_{kj}$	$(AB)C=A(BC)$; $A(B+C)=AB+AC$; $(A+B)C=AC+BC$; $(kA)B=k(AB)$
幂 A^m	A 是方阵, m 是正整数	$A^1=A$, $A^{k+1}=A^kA$	$A^kA^l=A^{k+l}$; $(A^k)^l=A^{kl}$
转置 A^T	无	$(a_{ij})_{m \times l}^T=(a_{ji})_{l \times m}$	$(A^T)^T=A$; $(A+B)^T=A^T+B^T$; $(kA)^T=kA^T$; $(AB)^T=B^TA^T$
多项式 $f(A)$	A 是一个方阵, $f(x)=a_sx^s+\dots+a_1x+a_0$	$f(A)=a_sA^s+\dots+a_1A+a_0I$	$A\xi=\lambda\xi(\xi\neq\theta)\Rightarrow f(A)\xi=f(\lambda)\xi$; $A\xi=\lambda\xi(\xi\neq\theta), f(A)\xi=O\Rightarrow f(\lambda)=0$
行列式 $ A $	A 是一个方阵		$ A^{-1} = A ^{-1}$
逆矩阵 A^{-1}	A 是一个方阵且 $ A \neq0$	若 $AB=BA=I$ 则 $B=A^{-1}$	唯一性, $(A^{-1})^{-1}=A$, $(A^{-1})^m=(A^m)^{-1}$; $(A^T)^{-1}=(A^{-1})^T$, $(kA)^{-1}=k^{-1}A^{-1}$; $(AB)^{-1}=B^{-1}A^{-1}$, 满秩, 特征值 $\neq0$



线性代数总复习 二. 矩阵

行矩阵 $A_{1 \times n}$: 只有一行, 又名**行向量**.

列矩阵 $A_{n \times 1}$: 只有一列, 又名**列向量**.

零矩阵: 每个元素都是0, 常记为 $O_{m \times n}$ 或 O .

单位矩阵: 主对角线元素都是1, 其余元素都是0, 常记为 E 或 I .

数量矩阵: kE, kI , 其中 k 为常数.

对角矩阵: $\text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$, 常用 Λ 表示.

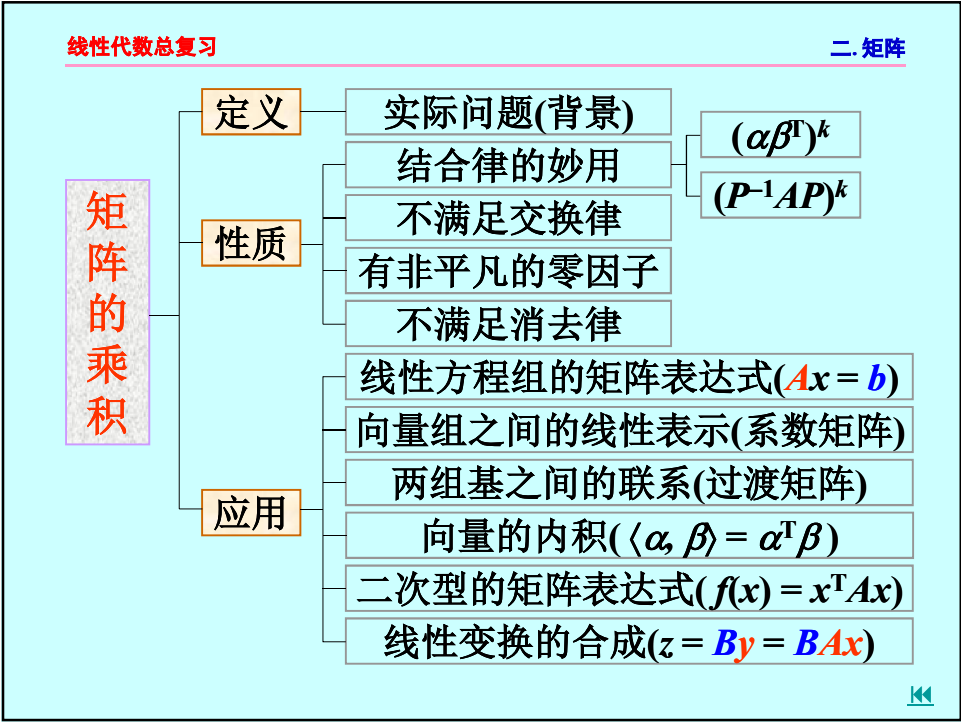
对称矩阵: $A^T = A$. **反对称矩阵**: $A^T = -A$.

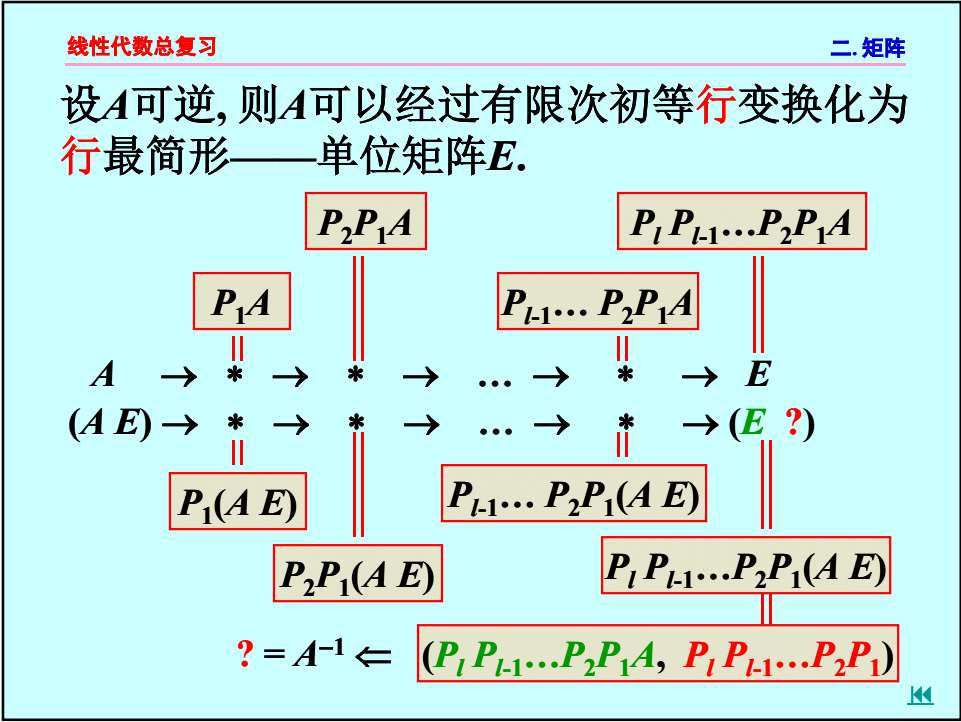
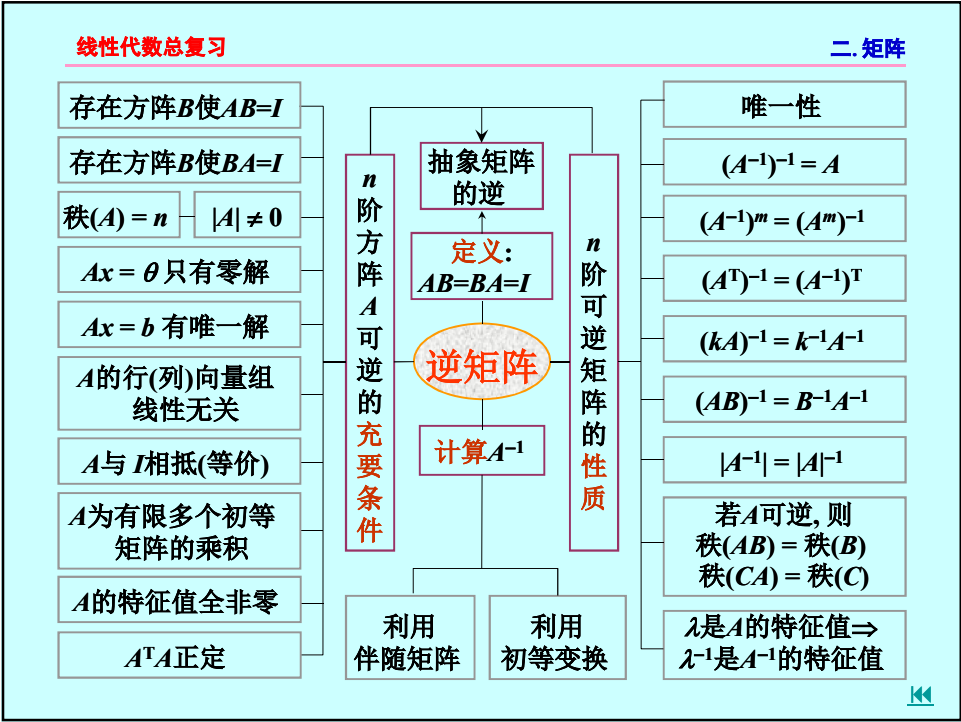
方阵: 行数=列数. **正交矩阵**: $Q^T Q = Q Q^T = E$.

正定矩阵: $A^T = A$ 且 $\forall x \neq 0$ 有 $x^T A x > 0$.

可逆矩阵: $AB = BA = E$.

初等矩阵: 由单位矩阵经过一次初等变换所得.

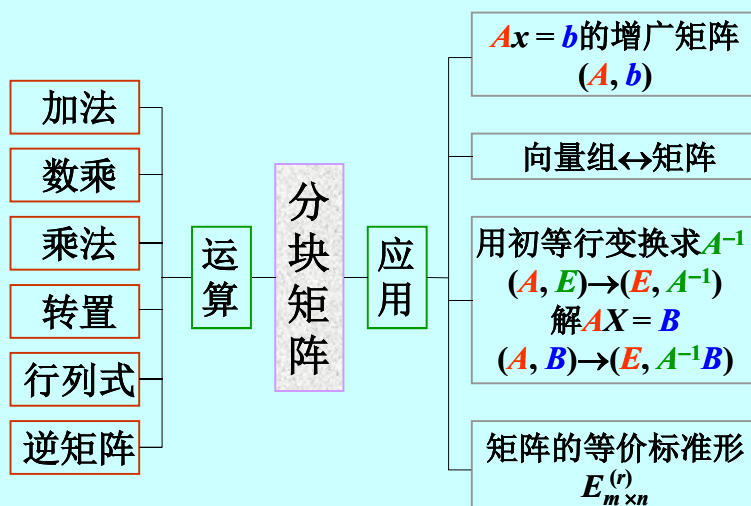
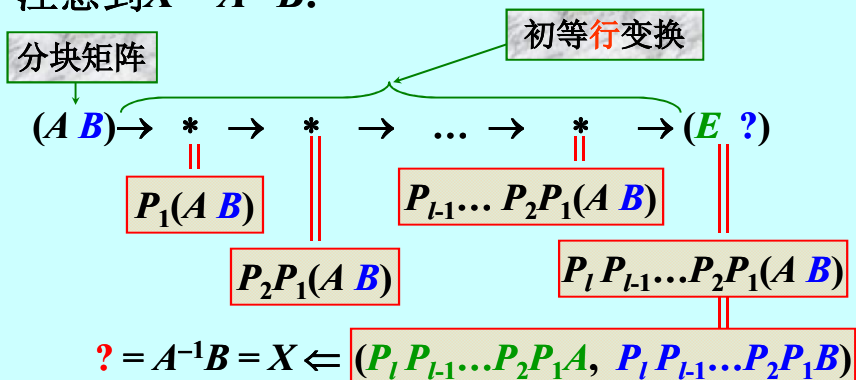




设 A 可逆, 则 A 可以经过有限次初等行变换化为行最简形——单位矩阵 E .

下面用初等变换解矩阵方程 $AX = B$.

注意到 $X = A^{-1}B$.



矩阵的分块运算

- 加法
- 数乘
- 乘法
- 转置
- 行列式
- 逆矩阵

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & \dots & A_{1t} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1} & \dots & A_{st} \end{pmatrix}$$
$$A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & \dots & A_{1t}^T \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1}^T & \dots & A_{st}^T \end{pmatrix}$$



矩阵的分块运算

- 加法
- 数乘
- 乘法
- 转置
- 行列式
- 逆矩阵

$$\begin{vmatrix} A & C \\ O & B \end{vmatrix} = |A| \times |B|, \quad \begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A| \times |B|,$$

其中 A, B 都是方阵.

但即使 A, B, C, D 都是方阵,

$$\begin{vmatrix} A & C \\ D & B \end{vmatrix} = |A| \times |B| - |C| \times |D|$$

也未必成立, 例如

$$\begin{vmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = - \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 1.$$

分块对角矩阵的行列式

$$\begin{vmatrix} A_1 & & \\ & \ddots & \\ & & A_t \end{vmatrix} = |A_1| \times \dots \times |A_t|.$$



矩阵的分块运算

加法

数乘

乘法

转置

行列式

逆矩阵

若 A_1, \dots, A_t 都是可逆方阵
(不必是同阶的), 则

$$\begin{bmatrix} A_1 & & \\ & \ddots & \\ & & A_t \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} A_1^{-1} & & \\ & \ddots & \\ & & A_t^{-1} \end{bmatrix}.$$



线性方程组的初等变换

初等列变换

初等行变换

可逆性

与初等矩阵的联系

保矩阵的秩

来源

分类

性质

矩阵的初等变换

应用

解线性方程组

求逆矩阵

解矩阵方程

求矩阵的秩

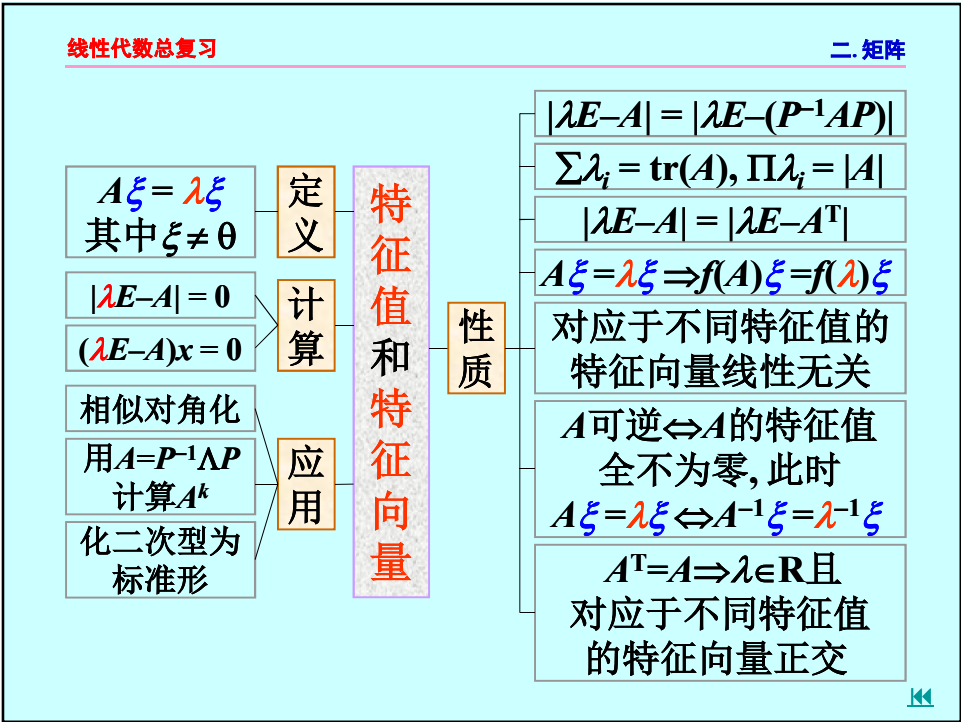
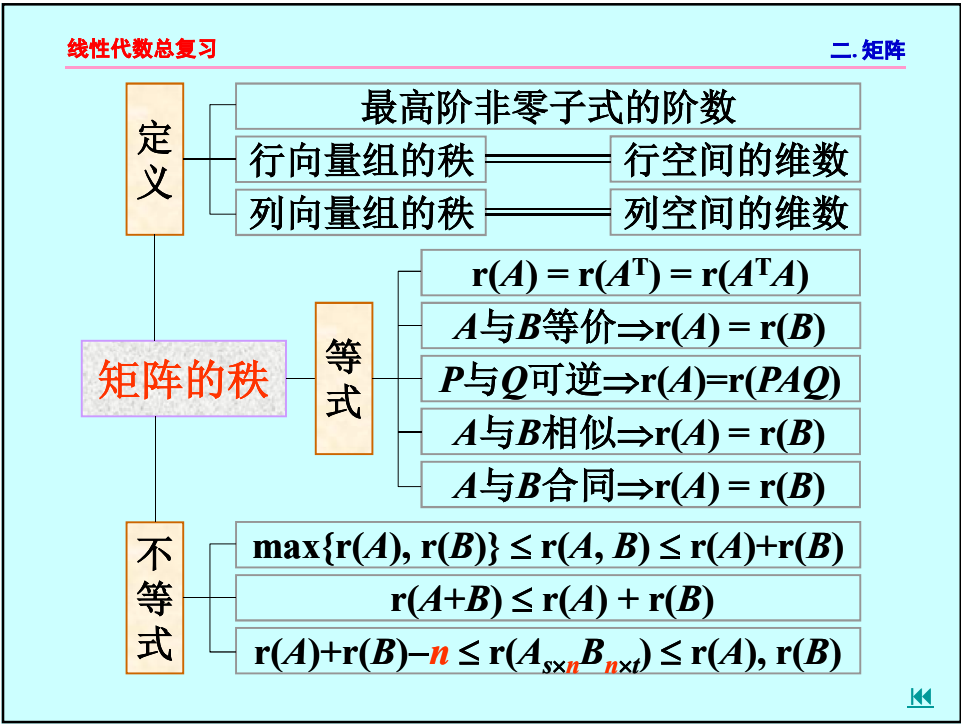
求向量组的秩

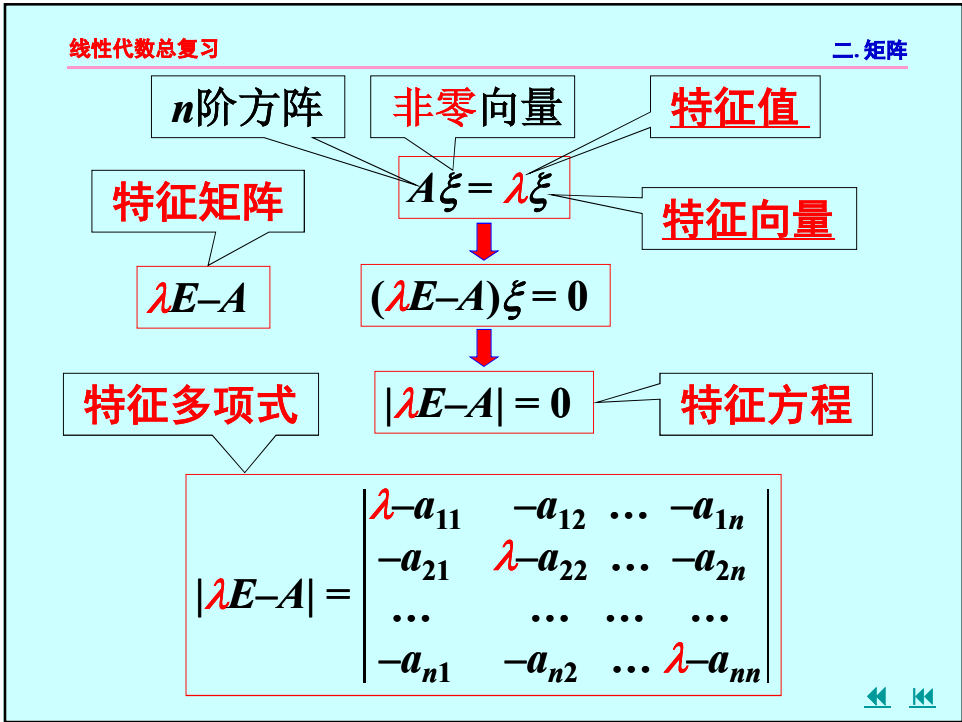
求极大无关组

求 $L(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$ 的基和维数

求合同标准形







线性代数总复习 二. 矩阵

直接计算 $|\lambda E - A|$

① $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 4 & 5 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}, |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -3 \\ 0 & \lambda - 4 & -5 \\ 0 & 0 & \lambda - 6 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)(\lambda - 4)(\lambda - 6).$

② $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 3 & 5 & 6 \end{pmatrix}, |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & 0 \\ 0 & \lambda - 4 & 0 \\ -3 & -5 & \lambda - 6 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)(\lambda - 4)(\lambda - 6).$

③ $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 4 & 0 \\ 5 & 6 & 7 \end{pmatrix}, |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -3 \\ 0 & \lambda - 4 & 0 \\ -5 & -6 & \lambda - 7 \end{vmatrix} = (\lambda - 4) \dots$

④ $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}, |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -1 & -1 \\ -1 & \lambda - 2 & -1 \\ -1 & -1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 4 & \lambda - 4 & \lambda - 4 \\ -1 & \lambda - 2 & -1 \\ -1 & -1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 4) \dots$

⑤ $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 1 & 0 & -3 \\ 1 & -1 & -2 \end{pmatrix}, |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & 2 & 2 \\ -1 & \lambda & 3 \\ -1 & 1 & \lambda + 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & 2 & 2 \\ 0 & \lambda - 1 & -\lambda + 1 \\ -1 & 1 & \lambda + 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 1) \dots$

间接计算 $|\lambda E - A|$

- ① $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$,
 $r(A) = 1, \lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 3, |\lambda E - A| = \lambda^2(\lambda - 3).$
- ② $\alpha = (a_1, \dots, a_n)^T, A = \alpha\alpha^T, |\lambda E - A| = \lambda^{n-1}(\lambda - \|\alpha\|^2).$
- ③ 3阶方阵 $E - A, E + A, 2E - 3A$ 都不可逆,
 $|\lambda E - A| = (\lambda - 1)(\lambda + 1)(\lambda - 2/3).$
- ④ 若 $A_{3 \times 3}$ 的特征值为1, -1, 2,
则 $|\lambda E - A^{-1}| = (\lambda - 1)(\lambda + 1)(\lambda - 1/2),$
 $|\lambda E - A^*| = (\lambda + 2)(\lambda - 2)(\lambda + 1).$
- ⑤ 若 $A_{3 \times 3}$ 满足 $A^2 - A = O, r(A) = 2$, 则 $|\lambda E - A| = \lambda(\lambda - 1)^2.$

定义 A 与 B 相似($A \sim B$): 存在可逆阵 P 使 $P^{-1}AP = B$

相似矩阵

性质

- 反身性, 对称性, 传递性
- $A \sim B \Rightarrow A \cong B$ (相抵/等价)
- $A \sim B \Rightarrow r(A) = r(B)$
- $A \sim B \Rightarrow$ 多项式 $f(A) \sim f(B)$
- $A \sim B \Rightarrow |\lambda E - A| = |\lambda E - B|$
- $A \sim B \Rightarrow |A| = |B|$
- $A \sim B \Rightarrow \text{tr}(A) = \text{tr}(B)$

相似对角化

- $A_{n \times n} \sim$ 对角阵 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量
- $A_{n \times n}$ 有 n 个不同的特征值 $\Rightarrow A_{n \times n} \sim$ 对角阵
- 实对称矩阵一定可以正交相似对角化

线性代数总复习

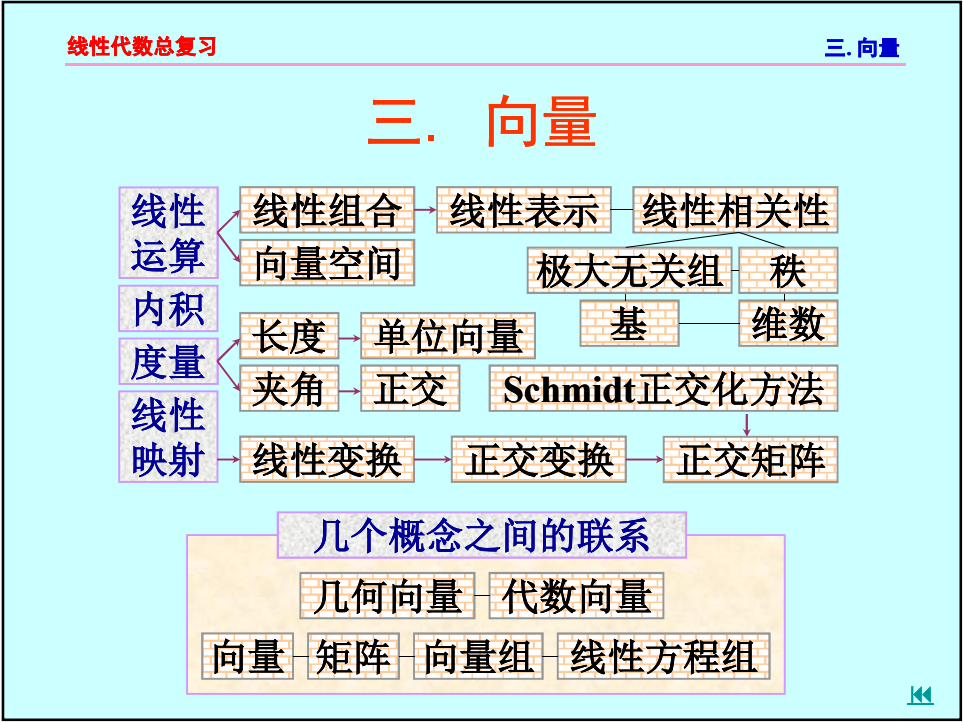
二. 矩阵

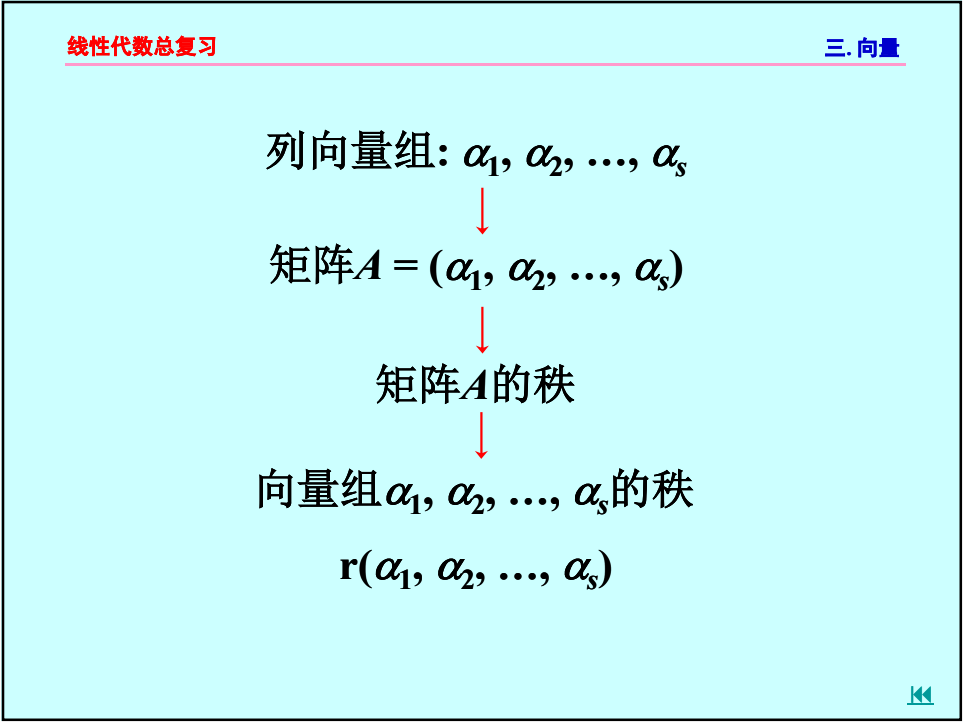
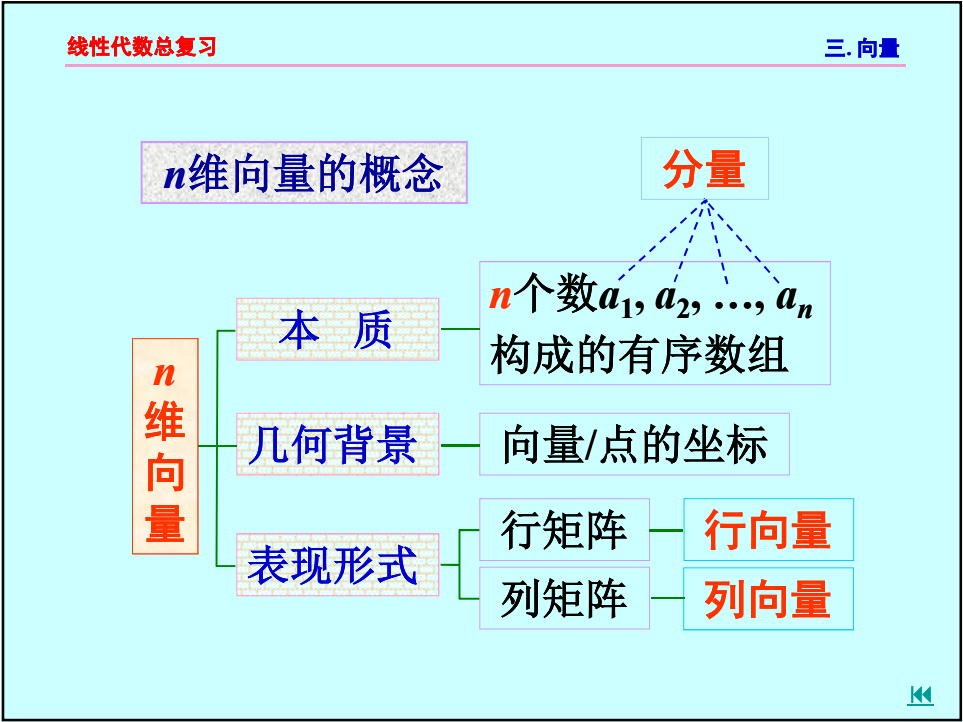
矩阵之间的三种等价关系

	相抵(又称等价)	相似	相合(又称合同)
定义	设 A, B 为两个 $m \times n$ 矩阵, 若 A 可经过有限次初等变换化为 B , 即存在 m 阶可逆矩阵 P 和 n 阶可逆矩阵 Q , 使得 $PAQ = B$, 则称 A 与 B 相抵(等价).	设 A, B 为两个 n 阶方阵, 若存在 n 阶可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = B$, 则称 A 与 B 相似.	设 A, B 为两个 n 阶方阵, 若存在 n 阶可逆矩阵 P , 使得 $P^TAP = B$, 则称 A 与 B 相合(合同).
不变量	秩	秩, 特征多项式, 特征值, 迹, 行列式	一般情况: 秩
			实对称矩阵: 正惯性指数

线性代数总复习		二. 矩阵	
	相抵(等价)	相似	相合(又称合同)
标准形 / 规范形	若 $m \times n$ 矩阵 A 的秩为 r , 则其相抵标准形为 $\begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}$	一般情况: Jordan矩阵 若 A 有 n 个线性无关的特征向量, 则其相似标准形为: $\begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$ 其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 A 的全部特征值.	若 A 为实对称矩阵, 则其相合标准形为: $\begin{bmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots \\ & & & k_n \end{bmatrix}$ 若 A 为实对称矩阵, 则其相合规范形为: $\begin{bmatrix} I_p & & \\ & -I_q & \\ & & O \end{bmatrix}$ 其中 $p+q = \text{秩}(A)$.
	A 与单位矩阵相抵 $\Leftrightarrow A$ 可逆 $\Leftrightarrow A \neq 0 \Leftrightarrow \dots$	A 与单位矩阵 E 相似 $\Leftrightarrow A = E$	A 与单位矩阵相合 $\Leftrightarrow A$ 正定

线性代数总复习		二. 矩阵	
	相抵(又称等价)	相似	相合(又称合同)
判 别	A 与 B 相抵的大前提是它们是同类型的,但不要求一定是方阵.	A 与 B 相似的大前提是它们是同阶方阵.	矩阵 A 与 B 相合的大前提是它们是阶方阵. 容易证明与对称矩阵相合的矩阵一定是对称的.
	若 A 与 B 不是同类型的,肯定不会相抵.	若矩阵 A 与 B 的秩(或:迹,行列式)不相等,则它们不相似.	若矩阵 A 与 B 的秩不相等,则它们不相合.
	若同类型的矩阵 A 与 B 的秩不相等,则它们不相抵.	若两个同阶方阵 A 与 B 的秩(或:迹,行列式)相等,再进一步比较它们的特征值,若它们的特征值不完全相同,则它们不相似.	若两个同阶方阵 A 与 B 的中一个是对称的,而另一个不是对称的,则它们不相合. 若两个同阶实对称矩阵 A 与 B 的正惯性指数不相等,则它们不相合.
	若 A 与 B 是同类型的,且秩相等,则它们相抵.	若方阵 A 与 B 的相似标准形相同,则它们相似.	若两个同阶实对称矩阵 A 与 B 的秩相等,正惯性指数也相等,则它们相合.





行向量组: $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$



矩阵 $A = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_s \end{bmatrix}$



矩阵 A 的秩



向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 的秩

$r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$



$r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \leq s$

$r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) < s$

$r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = s$

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$
线性相关

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$
线性无关



$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2s} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{ns} \end{bmatrix} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s),$$

$$\beta = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}, \quad x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{bmatrix},$$

$$Ax = \beta \iff \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1s}x_s = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2s}x_s = b_2 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{ns}x_s = b_n \end{cases}$$



$$Ax = \beta \iff \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1s}x_s = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2s}x_s = b_2 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{ns}x_s = b_n \end{cases}$$

$Ax = \beta$ 有解 \iff
 β 能由
 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$
线性表示

$Ax = \theta$
有非零解 \iff
 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$
线性相关

$$\begin{aligned} & x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s \\ &= x_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \cdots \\ a_{n1} \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \cdots \\ a_{n2} \end{bmatrix} + \cdots + x_s \begin{bmatrix} a_{1s} \\ a_{2s} \\ \cdots \\ a_{ns} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1s}x_s \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2s}x_s \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{ns}x_s \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \cdots \\ b_n \end{bmatrix} = \beta \end{aligned}$$



向量组的线性表示与矩阵乘积

$$\begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{s1} & b_{s2} & \dots & b_{sn} \end{pmatrix}$$

$$\text{矩阵的乘积 } C_{m \times n} = A_{m \times s} B_{s \times n},$$



向量组的线性表示:

列向量 $\gamma_j = b_{1j}\alpha_1 + b_{2j}\alpha_2 + \dots + b_{sj}\alpha_s, j = 1, 2, \dots, n,$

行向量 $\eta_i = a_{i1}\beta_1 + a_{i2}\beta_2 + \dots + a_{is}\beta_s, i = 1, 2, \dots, m.$



设 A 与 B 是同类型的矩阵,

(1) 若它们的行向量组等价, 则 $r(A) = r(B)$,

从而可得 A 与 B 等价(相抵).

(2) 若它们的列向量组等价, 则 $r(A) = r(B)$,

从而可得 A 与 B 等价(相抵).

但是反过来, 都未必成立. 例如:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix},$$

则 A 与 B 等价(相抵), 但它们的行向量组不等价,

列向量组也不等价.



一些常用的结论

- (1) 含有零向量的向量组一定线性相关.
- (2) 单个向量 α 构成的向量组线性相关 $\Leftrightarrow \alpha = \theta$.
- (3) 两个向量 α, β 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha$ 与 β 的分量成比例.
- (4) 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性相关, 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_s, \alpha_{s+1}, \dots, \alpha_t$ 也线性相关.
若 $\alpha_1, \dots, \alpha_s, \alpha_{s+1}, \dots, \alpha_t$ 线性无关, 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 也线性无关.
- (5) 任意 $n+1$ 个 n 维向量线性相关.
- (6) 如果向量组 $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \beta_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \alpha_s \\ \beta_s \end{pmatrix}$ 线性相关,
其中 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 是维数相同的列向量($\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 也是维数相同的列向量), 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 也是线性相关的.
若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 则 $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \beta_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \alpha_s \\ \beta_s \end{pmatrix}$ 线性无关.



一些常用的结论

- (7) 向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ ($s \geq 2$) 线性相关的充分必要条件是:
其中至少有某一个向量可由其余的向量线性表示.
- (8) 若向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 而 $\alpha_1, \dots, \alpha_s, \beta$ 线性相关,
则 β 一定能由 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性表示, 且表示的方式是唯一的.
- (9) 若向量组I: $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 可由向量组II: β_1, \dots, β_t 线性表示,
并且 $s > t$, 则向量组I是线性相关的.
- (10) 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 且可由 β_1, \dots, β_t 线性表示, 则 $s \leq t$.
- (11) 若向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 和 β_1, \dots, β_t 都线性无关, 并且这两个
向量组等价, 则 $s = t$.
- (12) 设 $I_0: \alpha_1, \dots, \alpha_r$ 是向量组I: $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 的一个极大无关组,
则 I_0 与I等价.



一些常用的结论

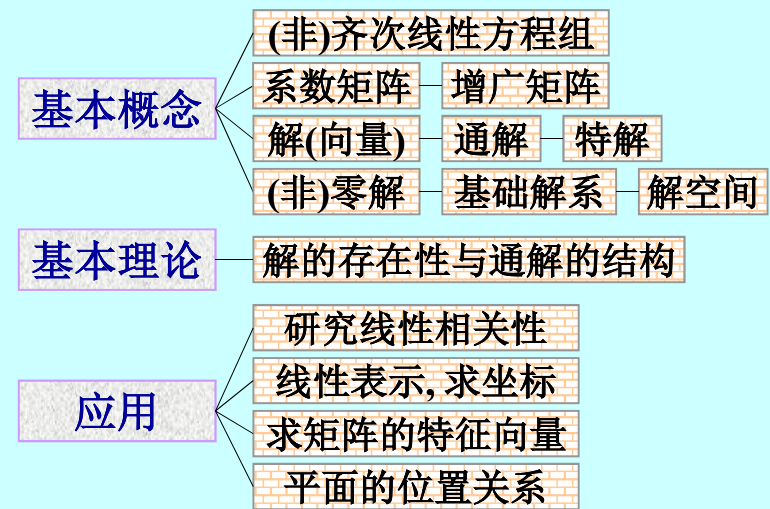
(13) 若向量组I: $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 可由向量组II: β_1, \dots, β_t 线性表示, 则秩(I) \leq 秩(II);
若这两个向量组等价, 则秩(I) = 秩(II).
(注: 一般情况下, 两个向量组的秩相等时, 它们未必等价!
例如:

$$\text{I: } \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; \quad \text{II: } \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix},$$

这两个向量组的秩都是2, 但它们不等价. 事实上, I中的 $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ 不能由II线性表示.)



四. 线性方程组



定理1. 设 $A \in R^{m \times n}$. 若 $m < n$ (方程的个数小于未知量的个数), 则齐次线性方程组 $Ax = \theta$ 有非零解, 且其通解中至少含 $n - m$ 个自由未知量.

性质1. 若 α, β 都是 $Ax = \theta$ 的解向量, 则 $\alpha + \beta$ 也是 $Ax = \theta$ 的解向量.

性质2. 若 α 是 $Ax = \theta$ 的解向量, $k \in R$, 则 $k\alpha$ 也是 $Ax = \theta$ 的解向量.

定理2. 设 $A \in R^{m \times n}$, 秩 $(A) = r$.

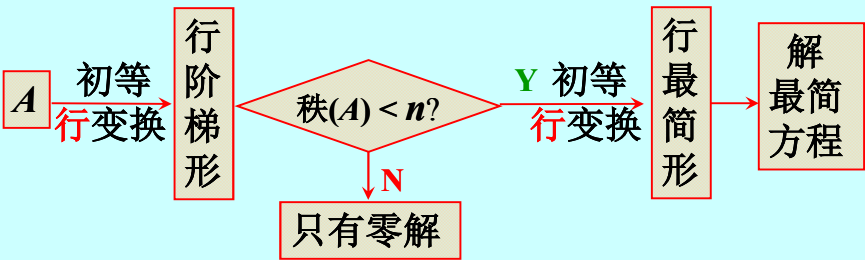
- (1) 若 $r = n$, 则 $Ax = \theta$ 没有基础解系;
- (2) 若 $r < n$, 则 $Ax = \theta$ 确有基础解系, 且任一基础解系中均含有 $n - r$ 个解向量.



性质3. 与基础解系等价的线性无关向量组也是基础解系.

性质4. 若 $A \in R^{m \times n}$, 秩 $(A) = r$, 则 $Ax = \theta$ 的任意 $n - r$ 个线性无关的解向量都是 $Ax = \theta$ 的基础解系.

解齐次线性方程组 $A_{m \times n} x = \theta$ 的一般步骤



定理3. 设 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m$, 则

- (1) $Ax=b$ 有解 $\Leftrightarrow \text{秩}([A, b]) = \text{秩}(A)$;
- (2) 当 $\text{秩}([A, b]) = \text{秩}(A) = n$ 时, $Ax=b$ 有唯一解;
- (3) 当 $\text{秩}([A, b]) = \text{秩}(A) < n$ 时, $Ax=b$ 有无穷多解, 且通解中含有 $n - \text{秩}(A)$ 个自由未知量.

性质5. 设 η_1, η_2 都是 $Ax=b$ 的解, 则 $\eta_1 - \eta_2$ 是 $Ax=0$ 的解.

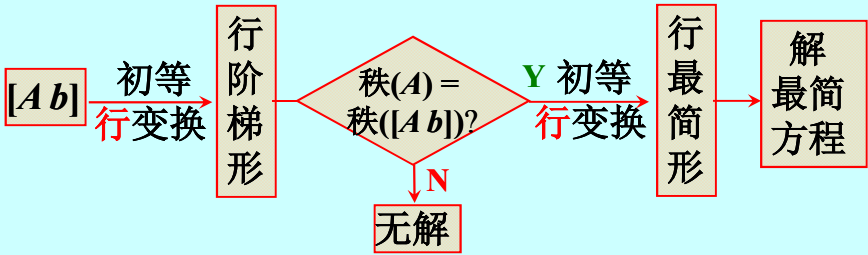
性质6. η 是 $Ax=b$ 的解, ξ 是 $Ax=0$ 的解, 则 $\xi + \eta$ 是 $Ax=b$ 的解.



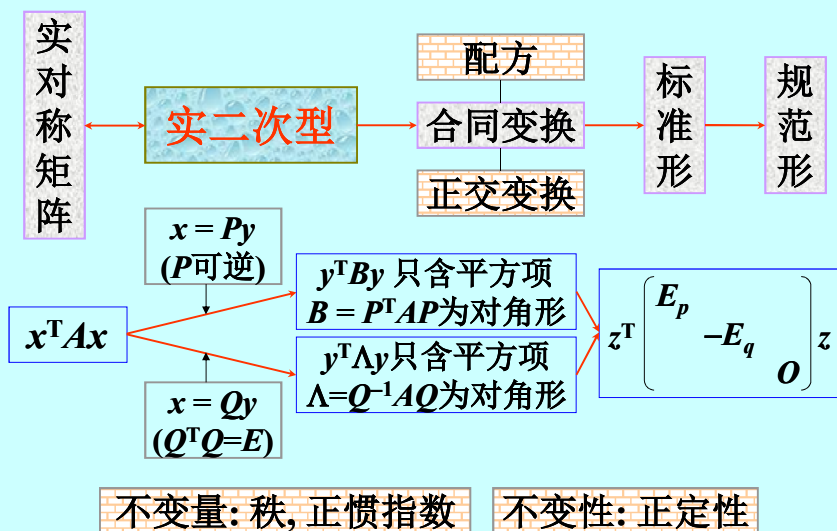
定理4. 设 η^* 是 $Ax=b$ 的一个解, $\eta_1, \dots, \eta_{n-r}$ 是 $Ax=0$ 的基础解系, 则 $Ax=b$ 的 **结构式通解** 为

$$x = k_1 \eta_1 + \dots + k_{n-r} \eta_{n-r} + \eta^*.$$

解非齐次线性方程组 $A_{m \times n} x = b$ 的一般步骤



五. 二次型



n 元实二次型

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \dots, x_n) &= a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{nn}x_n^2 \\ &\quad + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \dots + 2a_{n-1,n}x_{n-1}x_n \end{aligned}$$
$$a_{ij} = a_{ji}$$
$$\sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j$$

线性代数总复习

五. 二次型

A的二次型

f的秩: r(A)

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad \parallel \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}$$

f的矩阵

$x^T A x$

线性代数总复习

五. 二次型

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j = x^T A x$$

f的标准形

$$k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_n y_n^2$$

$$(y_1, y_2, \dots, y_n) \begin{pmatrix} k_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & k_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & k_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix}$$

寻求可逆的线性变换 $x = Py$, 使得

$$f(x) = x^T A x = (Py)^T A (Py) = y^T (P^T A P) y = g(y)$$



寻求可逆矩阵 P , 使得

$$P^T A P = \begin{pmatrix} k_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & k_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & k_n \end{pmatrix}$$



基本结论

- (1) 实二次型 $f(x) = x^T A x$ 总可以通过 \mathbb{R}^n 中的可逆线性变换将其化为**标准形**

$$f = k_1 y_1^2 + \dots + k_n y_n^2,$$

其中 k_1, \dots, k_n 中非零的个数 $r = \text{秩}(f)$, 且正项的个数 p 与负项的个数 q ($p + q = r$) 都是在可逆线性变换下的不变量.

- (2) 实二次型 $f(x) = x^T A x$ 总可以通过 \mathbb{R}^n 中的可逆线性变换将其化为**规范形**

$$f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2 + 0 y_{r+1}^2 + \dots + 0 y_n^2$$

且规范形是唯一的.



基本结论

(3) 设 n 阶实对称矩阵 A 的秩为 r , 则存在可逆阵 P , 使

$$P^T A P = \begin{bmatrix} E_p & & \\ & -E_q & \\ & & O \end{bmatrix}, \text{ 其中 } p+q = r.$$

(4) 同阶正定矩阵的和仍为正定矩阵.

(5) 可逆线性变换不改变二次型的正定性.

(6) 设 A 为 n 阶实对称矩阵, 则下列叙述等价:

- ① A 是正定矩阵; ② A 的正惯性指数为 n ;
- ③ A 的特征值均大于零; ④ A 与单位矩阵相合;
- ⑤ 存在可逆矩阵 P , 使得 $A = P^T P$;
- ⑥ A 的各阶顺序主子式均大于零.

