

研究生核心学位课程融合型规划教材



矩阵论

JUZHENLUN

主编 陈铁生

 郑州大学出版社

研究生核心学位课程融合型规划教材



矩阵论

JUZHENLUN

主编 陈铁生



 郑州大学出版社

郑州

图书在版编目(CIP)数据

矩阵论/陈铁生主编. —郑州:郑州大学出版社,2017.11
ISBN 978-7-5645-4646-5

I. ①矩… II. ①陈… III. ①矩阵论-研究生-教材
IV. ①O151.21

中国版本图书馆CIP数据核字(2017)第191786号

郑州大学出版社出版发行

郑州市大学路40号

出版人:张功员

全国新华书店经销

河南文华印务有限公司印制

开本:787 mm × 1 092 mm 1/16

印张:12.25

字数:256千字

版次:2017年11月第1版

邮政编码:450052

发行电话:0371-66966070

印次:2017年11月第1次印刷

书号:ISBN 978-7-5645-4646-5 定价:39.00元

本书如有印装质量问题,请向本社调换

作者名单



主 编 陈铁生

副主编 郭向前

编 委 (按姓氏笔画排序)

王长群 王锦玲 刘学文

吴剑锋 陈铁生 赵可琴

郭向前 薛 艳

前言

随着现代科学技术的飞速发展,矩阵理论已成为现代科学技术研究的重要工具,它在许多学科,如控制论、系统论、优化理论、信息工程、力学、电子学,甚至在经济学、金融、保险等诸多学科都有广泛的应用.矩阵论是高等学校理工科研究生的一门重要基础课.因此,学习和掌握矩阵的基本理论和研究问题的方法,对于理工科研究生来说是十分重要的.

考虑到理工科学生的实际情况,在编写本教材时对于烦琐的理论证明进行了适当的简化,同时增加了较多例题.第一章为基础知识,就是把线性代数基本内容进行总结,便于学生过渡到本课程的学习.第二章至第四章主要介绍了线性空间、线性变换、欧氏空间、酉空间,还讨论了多项式矩阵以及矩阵的若当标准型.第五章介绍了矩阵的常用分解.第六章介绍了广义逆矩阵.第七章介绍了矩阵分析理论.第八章给出了一些例题和近年的考试试题.

本书具体编写分工如下:第一章由吴剑锋编写,第二章由赵可琴编写,第三章由薛艳编写,第四章由王锦玲编写,第五章由郭向前编写,第六章由王长群编写,第七章由陈铁生编写,第八章由刘学文编写.本书可以作为大学理工科研究生学习矩阵理论的教材和参考书,也可以作为博士研究生矩阵论考试的参考书.

本书的出版得到了郑州大学研究生院学科建设经费的资助,在编写过程中得到了郑州大学研究生院、郑州大学数学与统计学院和郑州大学出版社的大力支持和帮助,在此表示感谢.

由于编者水平有限,书中难免有错误、疏漏和不妥之处,敬请广大读者批评指正.

陈铁生

2017年8月于郑州大学

目 录

第一章 基础知识	1
第一节 矩阵	1
第二节 向量与线性方程组	6
第三节 特征值与特征向量	11
第四节 二次型	15
第二章 线性空间与线性变换	34
第一节 线性空间	34
第二节 线性子空间	40
第三节 线性空间的同构	45
第四节 线性变换	46
第五节 不变子空间	54
第三章 内积空间	59
第一节 内积空间的概念	59
第二节 正交基及子空间的正交关系	64
第三节 内积空间的同构	70
第四节 正交变换	71
第五节 点到子空间的距离与最小二乘法	74
第六节 复内积空间(酉空间)	76
第七节 正规矩阵	79
第八节 厄米特二次型	82
第四章 多项式矩阵及矩阵的标准形	89
第一节 一元多项式	89
第二节 矩阵的相似对角形	93

第三节	矩阵的若当标准形	96
第四节	哈密尔顿 - 凯莱定理及矩阵的最小多项式	102
第五节	多项式矩阵与史密斯标准形	104
第五章	矩阵的若干分解形式	117
第六章	特征值的估计与广义逆矩阵	128
第一节	特征值的界的估计	128
第二节	谱半径的估计	129
第三节	广义逆矩阵与线性方程组的解	130
第七章	矩阵函数及其应用	140
第一节	向量范数	140
第二节	矩阵范数	141
第三节	向量和矩阵的极限	143
第四节	矩阵幂级数	144
第五节	矩阵函数	146
第六节	矩阵的微分与积分	156
第七节	矩阵函数在微分方程组中的应用	158
第八章	习题汇总	163
第一节	例题选讲	163
第二节	复习题	181
第三节	期末试题	185
参考文献		190

第一章 基础知识

第一节 矩阵

一、内容提要

(一) 矩阵

矩阵是一个数表 $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ 或 $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$

记为 $A, A_{m \times n}, (a_{ij}), (a_{ij})_{m \times n}$.

当 $m = n$ 时, A 为方阵. $|A| = |a_{ij}|$ 方阵的行列式, $1 \times n$ 矩阵, 称为 n 维行向量, $n \times 1$ 矩阵称为 n 维列向量.

(二) 几类特殊矩阵

几类特殊矩阵: ①零矩阵; ②单位矩阵; ③数量矩阵; ④对角形矩阵; ⑤上(下)三角形矩阵; ⑥对称矩阵; ⑦反对称矩阵; ⑧正交矩阵; ⑨正定矩阵; ⑩阶梯形矩阵.

(三) 矩阵的运算

(1) 矩阵的线性运算 设 A, B, C 都是 $m \times n$ 矩阵, 即同型的, k, l 为数, 则有 $A + B = B + A, (A + B) + C = A + (B + C), A + 0 = A, A + (-A) = 0, (kl)A = k(lA) = l(kA), 1A = A, (k + l)A = kA + lA, k(A + B) = kA + kB$.

(2) 矩阵的乘法

定义 1 设 $A = (a_{ik})_{m \times l}$, $B = (b_{kj})_{l \times n}$, 则称 $C = (c_{ij})_{m \times n}$ 为 A 与 B 的乘积, 记为 $C = AB$, $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{il}b_{lj}$.

矩阵乘法的运算律 设 A, B, C 是适当阶数的矩阵, k 为数, 则有 $(AB)C = A(BC)$ 、 $k(AB) = (kA)B = A(kB)$ 、 $(A+B)C = AC + BC$ 、 $A(B+C) = AB + AC$.

特别地: 对于单位矩阵 E , 有 $E_m A_{m \times n} = A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}$.

注意: ① $AB = BA$ 一般不成立; ② 由 $AB = 0$ 推不出 $A = 0$ 或 $B = 0$; ③ 消去律不成立, 即若 $A \neq 0$ 且 $AB = AC$ 推不出 $B = C$.

(3) 方阵的幂 设 A 为方阵, 规定 $A^m = A \cdot A \cdot \cdots \cdot A$ (m 个 A 相乘), 规定 $A^0 = E$.

运算律: $A^k \cdot A^l = A^{k+l}$, $(A^l)^k = A^{lk}$, k, l 为正整数.

(4) 矩阵的转置

定义 2 把 $A_{m \times n}$ 矩阵的行与列互换, 得到 $n \times m$ 矩阵称为 A 的转置, 记为 A^T 或 A' .

运算律: 设 A, B 是适当阶数的矩阵, k 为数, 则 $(A+B)^T = A^T + B^T$, $(kA)^T = kA^T$, $(AB)^T = B^T A^T$, $(A^T)^T = A$, $(A^m)^T = (A^T)^m$, m 为非负整数.

(四) 方阵的行列式

性质: ① $|AB| = |A||B|$; ② $|A^m| = |A|^m$ m 为正整数;

③ $|kA| = k^n |A|$; ④ $|A^T| = |A|$.

(五) 伴随矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad \text{令 } A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \text{ 称为 } A \text{ 的伴随矩阵.}$$

基本性质 $AA^* = A^*A = |A|E$.

(六) 矩阵的逆矩阵

(1) **定义 3** 设 A 为 n 阶方阵, 若存在 n 阶方阵 B , 使 $AB = BA = E$, 称 A 可逆, 且 B 为 A 的逆, 记为 A^{-1} . 若 A 可逆, 则逆是唯一的.

(2) 判断一个矩阵可逆.

定理 1 设 A 为 n 阶方阵, 则 A 可逆 $\Leftrightarrow |A| \neq 0$.

推论 若 A 可逆, 则 $|A^{-1}| = |A|^{-1}$, $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$.

(3) 有关性质

1) A, B 为 n 阶方阵, 若 $AB = E$, 则 A, B 均可逆, 且 $A^{-1} = B, B^{-1} = A$.

2) 若 $k \neq 0$, A 可逆, 则 kA 可逆, 且 $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$.

3) 若 A, B 均可逆, 则 AB 可逆, 且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$.

4) 若 A 可逆, 则 A^m 可逆, 且 $(A^m)^{-1} = (A^{-1})^m$, m 为整数.

5) 若 A 可逆, 则 A^T 可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$, A^{-1} 也可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$.

6) 若 A 可逆, 由 $AB=0$ 可得 $B=0$, 由 $AB=AC$ 可得 $B=C$.

(七) 矩阵的分块与分块矩阵

(1) 常用分块的方法, 把 A 按列分块, $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$,

把 A 按行分块, $A = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}$ 等.

(2) 准对角形矩阵与准三角形矩阵.

$A = \begin{pmatrix} A_{11} & & & \\ & A_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_{ss} \end{pmatrix}$, A_i 为 n_i 阶子块, 准对角形矩阵为方阵,

$A = \begin{pmatrix} A_{11} & & & \\ A_{21} & A_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{ss} \end{pmatrix}$, A_i 为 n_i 阶子块, 准三角形矩阵,

$$|A| = |A_1| |A_2| \cdots |A_s|.$$

(八) 矩阵的初等变换与初等矩阵

(1) 初等行变换, 初等列变换, 初等变换.

定理 2 任何一个非零矩阵 A 都可以通过初等变换 $A \rightarrow \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, 该矩阵称为 A 的等

价标准形.

(2) 矩阵的等价. 如果矩阵 B 可由矩阵 A 经过一系列初等变换得到, 称 A 与 B 等价, 等价关系满足, 自反性、对称性、传递性.

(3) 初等矩阵. 由单位矩阵作一次初等变换得到的矩阵称为初等矩阵, 初等矩阵都是方阵, 且可逆.

$$P(i, j), P(i(c)), P(i, j(k)),$$

$$P(i, j)^{-1} = P(i, j), P(i(c))^{-1} = P(i(\frac{1}{c})), P(i, j(k))^{-1} = P(i, j(-k)).$$

(4) 初等变换与初等矩阵的关系.

定理 3 设 $A_{m \times n}$, 对 A 作一次初等行变换相当于在 A 的左边乘上一个相应的 $m \times m$ 矩阵, 对 A 作一次初等列变换相当于在 A 的右边乘上一个相应的 $n \times n$ 矩阵.

等价的另一定义: 若存在初等矩阵 $P_1, P_2, \dots, P_s, Q_1, Q_2, \dots, Q_t$ 使 $P_1 P_2 \cdots P_s A Q_1 Q_2 \cdots Q_t = B$, 称 A 与 B 等价.

(5) 可逆矩阵的等价标准形, 求逆的另一种方法.

若 A 可逆, 则 A 的等价标准形为 E .

1) 求逆 $(A, E) \rightarrow (E, A^{-1})$ 只作初等行变换.

2) 求 $A^{-1}B$, 用初等行变换 $(A, B) \rightarrow (E, A^{-1}B)$.

3) 求 BA^{-1} , 用初等列变换 $\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E \\ BA^{-1} \end{pmatrix}$.

定理 4 A 与 B 为 $m \times n$ 矩阵, 则 A 与 B 等价 $\Leftrightarrow$ 存在 m 阶可逆矩阵 P 与 n 阶可逆矩阵 Q , 使得 $PAQ = B$.

(九) 矩阵的秩

(1) 若 A 中不为 0 的子式的最高阶数 r , 称 A 得秩为 r , 记为 $r(A)$.

(2) 如何求矩阵的秩.

定理 5 初等变换不改变矩阵的秩.

求秩的方法, 用初等变换化简矩阵, 化到读出.

定理 6 A 与 B 是同型矩阵, 则 A 与 B 等价 $\Leftrightarrow r(A) = r(B)$.

性质: $r(kA) = r(A), k \neq 0, r(A^T) = r(A)$.

定理 7 设 A 为 n 阶矩阵, 则 $r(A) = n \Leftrightarrow |A| \neq 0$.

定理 8 若 P, Q 可逆, 则 $r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$.

(十) 矩阵的分解

(1) 乘法分解 将一个已知矩阵分解成若干个矩阵之积, 这些矩阵需要满足一些条件.

(2) 加法分解 将一个已知矩阵分解成若干个矩阵之和, 这些矩阵需要满足一些条件.

二、常用习题

$$1. r(A \pm B) \leq r(A) + r(B), r(A, B) \leq r(A) + r(B).$$

$$2. r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}.$$

3. 设 $A_{m \times n}, B_{n \times s}$, 若 $AB=0$, 则 $r(A) + r(B) \leq n$.

4. 若 $AB=kE, k \neq 0$, 则 A, B 都可逆, 且 $A^{-1} = \frac{1}{k}B, B^{-1} = \frac{1}{k}A$.

5. $AA^* = A^*A = |A|E, (A^*)^{-1} = \frac{1}{|A|}A, (A)^{-1} = \frac{1}{|A|}A^*, |A^*| = |A|^{n-1}$.

$$6. r(A^*) = \begin{cases} n & r(A) = n \\ 1 & r(A) = n-1 \\ 0 & r(A) < n-1 \end{cases}$$

$$7. (A^T)^T = A \quad (A^{-1})^{-1} = A \quad (A^*)^* = |A|^{n-2}A$$

$$(kA)^T = kA^T \quad (kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1} \quad (kA)^* = k^{n-1}A^*$$

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

$$8. (A^T)^{-1} = (A^{-1})^T \quad (A^T)^* = (A^*)^T \quad (A^{-1})^* = (A^*)^{-1}$$

$$9. \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix}.$$

$$10. \begin{pmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{pmatrix}.$$

11. 若 P, Q 可逆, 则 $r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$.

12. 设多项式 $f(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i$, 则规定方阵 A 的多项式 $f(A) = \sum_{i=0}^n a_i A^i$, 其中 $A^0 = E$.

$$13. r \begin{pmatrix} A_{11} & & & \\ & A_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_{ss} \end{pmatrix} = r(A_{11}) + \cdots + r(A_{ss}).$$

$$\text{特别 } r \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{pmatrix} = r(A) + r(B), r \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B).$$

14. 矩阵的迹

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \text{称 } \operatorname{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} \text{ 为 } A \text{ 的迹.}$$

性质: 设 A, B 是 n 阶矩阵, 则 $\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$, 若 A 与 B 相似, 则 $\operatorname{tr}(A) = \operatorname{tr}(B)$.

15. 有关 $\alpha\alpha^T, \alpha^T\alpha, \alpha\beta^T, \alpha^T\beta$ 的问题

$$\text{设 } \alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } \alpha^T\beta = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n, \alpha^T\alpha = a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2$$

$$\alpha\beta^T = \begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & \cdots & a_1b_n \\ a_2b_1 & a_2b_2 & \cdots & a_2b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_nb_1 & a_nb_2 & \cdots & a_nb_n \end{pmatrix}, \alpha\alpha^T = \begin{pmatrix} a_1^2 & a_1a_2 & \cdots & a_1a_n \\ a_2a_1 & a_2^2 & \cdots & a_2a_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_na_1 & a_na_2 & \cdots & a_n^2 \end{pmatrix}$$

$$\text{tr}(\alpha\beta^T) = \alpha^T\beta, \text{tr}(\alpha\alpha^T) = \alpha^T\alpha.$$

$$16. \begin{vmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{vmatrix} = |A| |B|, \begin{vmatrix} A & C \\ 0 & B \end{vmatrix} = |A| |B|, \begin{vmatrix} A & 0 \\ C & B \end{vmatrix} = |A| |B|.$$

$$17. \begin{vmatrix} 0 & A_{k \times k} \\ B_{r \times r} & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A_{k \times k} \\ B_{r \times r} & C \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} C & A_{k \times k} \\ B_{r \times r} & 0 \end{vmatrix} = (-1)^{k \times r} |A| |B|.$$

$$18. \begin{vmatrix} a & b & \cdots & b \\ b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b & b & \cdots & a \end{vmatrix} = [a + (n-1)b](a-b)^{n-1}.$$

第二节 向量与线性方程组

一、内容提要

(一) 向量

(1) 定义 1 数域 P 上的 n 个数组成的有序数组

行向量 $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$, 列向量 $\beta = (b_1, b_2, \cdots, b_n)^T$.

(2) 设 $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \cdots, b_n)$

相等 $\alpha = \beta \Leftrightarrow a_i = b_i$.

向量的和 $\gamma = (a_1 + b_1, a_2 + b_2, \cdots, a_n + b_n), \gamma = \alpha + \beta$.

负向量 $-\alpha = (-a_1, -a_2, \cdots, -a_n)$

零向量 $0 = (0, 0, \cdots, 0)$

数乘向量 $\delta = (ka_1, ka_2, \cdots, ka_n) = k\alpha$.

向量 α, β 的差, $\alpha - \beta$.

(3) 运算律 设 α, β 都是 n 维向量, k, l 为数,

则有 $\alpha + \beta = \beta + \alpha$ 、 $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$ 、 $\alpha + 0 = \alpha$ 、 $\alpha + (-\alpha) = 0$ 、 $(kl)\alpha = k(l\alpha) = l(k\alpha)$ 、 $1\alpha = \alpha$ 、 $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$ 、 $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$.

(4) 内积 设 $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$, $\beta = (b_1, b_2, \cdots, b_n)$,

记 $(\alpha, \beta) = \alpha\beta^T = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n$ 为 α 与 β 的内积.

向量的长度, $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 为 α 的长度, 记为 $|\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$,

$|\alpha| = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2}$, 若 $|\alpha| = 1$, 称 α 为单位向量.

(二) 线性组合

(1) 定义 2 给出向量 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s, \beta$, 若存在 s 个数 $k_1, k_2, \cdots, k_s$, 使 $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s$, 称 β 是 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 的线性组合, 又称 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性表出(表示).

(2) 判断方法 设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s, \beta$ 是列向量, 则 β 是 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 的线性组合 $\Leftrightarrow$ 方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s = \beta$ 有解, 解就是组合系数.

(3) 特殊情况

1) 零向量是任意向量组的线性组合.

2) $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 中任一向量都是 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 的线性组合.

3) 任意 n 维向量 $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$, 都是单位向量组 $\varepsilon_1 = (1, 0, \cdots, 0)$, $\varepsilon_2 = (0, 1, \cdots, 0)$, $\cdots$, $\varepsilon_n = (0, 0, \cdots, 1)$ 的线性组合.

(三) 线性相关

(1) 定义 3 给出向量 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s (s \geq 2)$, 若其中有一个向量能由其余 $s-1$ 个向量线性表出, 称 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关.

等价定义: 给出向量 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$, 若存在不全为零的 s 个数 $k_1, k_2, \cdots, k_s$ 使 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s = 0$, 称 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关.

(2) 判断方法 设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s (s \geq 2)$ 是列向量, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关 $\Leftrightarrow$ 方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s = 0$ 有非零解.

(3) 特殊情况

1) 含有零向量的向量组一定线性相关.

2) 两个向量 α, β 线性相关 $\Leftrightarrow$ 对应分量成比例.

3) 一个向量组, 若其中一部分线性相关, 则整体线性相关.

4) 一个向量 α 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha = 0$.

(四) 线性无关

(1) 定义 4 给出向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s (s \geq 2)$, 若其中任一个向量都不能由其余 $s-1$ 个向量线性表出, 称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关.

等价定义: 给出向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, 若 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = 0$ 必推出 $k_1 = k_2 = \dots = k_s = 0$, 称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关.

(2) 判断方法 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s (s \geq 2)$ 是列向量, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关 $\Leftrightarrow$ 方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_s\alpha_s = 0$ 只有零解.

(3) 特殊情况

1) 线性无关向量组一定不含零向量.

2) 两个向量 α, β 线性无关 $\Leftrightarrow$ 对应分量不成比例.

3) 一个向量组, 若整体线性无关, 则任意其中一部分线性无关.

4) 一个向量组成的向量组 $\{\alpha\}$ 线性无关 $\Leftrightarrow \alpha \neq 0$.

5) 基本单位向量组 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 线性无关.

(五) 一个重要定理

定理 1 若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 而 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta$ 线性相关, 则 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表出, 且表出系数唯一.

(六) 两个向量组之间的关系

(1) 定义 5 给出两个向量组 (I) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, (II) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$, 若 (I) 中每个向量都可由 (II) 中向量线性表出, 则称 (I) 可由 (II) 线性表出, 若 (I) 与 (II) 可以相互表出, 则称 (I) 与 (II) 等价.

(2) 定理 2 给出两个向量组 (I) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, (II) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$, 如果 (I) 可由 (II) 线性表出, 若 $s > t$, 则 (I) 线性相关.

推论 $n+1$ 个 n 维向量组线性相关.

定理 3 (上定理的逆否命题) 给出两个向量组 (I) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, (II) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$, 如果 (I) 可由 (II) 线性表出, 若 (I) 线性无关, 则 $s \leq t$.

(七) 极大线性无关组

(1) 定义 6 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的一个部分组 ($1 \leq r \leq s$), 若满足 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 本身线性无关, 从向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 中任添一个向量到 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 上, 新部分组线性相关, 称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 为向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的一个极大线性无关组.

性质: 极大线性无关组与原向量组等价.

(2) 定理 4 一个向量组的极大无关组不一定唯一, 但每个极大无关组所含向量的个

数都相等,这个数称为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的秩,记为 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$,显然 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关 $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = s$,即满秩, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关 $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) < s$,即不满秩.

注意:向量组等价要求维数相等,但不要求所含向量的个数相等,向量组(I)与(II)等价,则 $r(I) = r(II)$,反之不成立;矩阵等价要求同型,矩阵A与B等价 $\Leftrightarrow r(A) = r(B)$.

(八) 如何求向量组的秩,极大无关组及其他向量用极大无关组表出

(1) 矩阵的行向量组成的向量组的秩称为矩阵的行秩,矩阵的列向量组成的向量组的秩称为矩阵的列秩.

注意:对矩阵做一次初等变换,不改变矩阵的行秩,也不改变矩阵的列秩.

(2) 定理5 矩阵的行秩与矩阵的列秩相等,称为矩阵的秩,记为 $r(A)$.

(3) 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是列向量,做矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$,对A进行初等行变换, $A \rightarrow B$,找出B的列向量的极大无关组,则A中相应于B的那些列向量,就是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的极大线性无关组.

(九) 克莱姆法则

$$(1) \text{ 线性方程组 } \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}, \text{ 系数矩阵 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

若 $|A| \neq 0$,则方程组有解且仅有唯一解,且 $x_i = \frac{|A_i|}{|A|}$.

(2) 上方程组的矩阵形式 $AX = b$,克莱姆法则还可叙述为,A可逆时,方程组有唯一解.

(3) 齐次线性方程组 $AX = 0$,若 $|A| \neq 0$,则方程组仅有零解.

(十) 线性方程组解的性质

(1) 设 ξ_1, ξ_2 为 $AX = 0$ 的解,则 $x = \xi_1 \pm \xi_2$,也是 $AX = 0$ 的解.

(2) 设 ξ 为 $AX = 0$ 的解,则 $x = k\xi$,也是 $AX = 0$ 的解.

由(1)(2),若 ξ_1, ξ_2 为 $AX = 0$ 的解,则 $x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2$,也是 $AX = 0$ 的解.

(3) 设 η_1, η_2 都是 $AX = b$ 的解,则 $x = \eta_1 - \eta_2$ 是其导出组 $AX = 0$ 的解.

(4) 设 ξ 为 $AX = 0$ 的解, η 为 $AX = b$ 的解,则 $x = \xi + \eta$ 为 $AX = b$ 的解.

(十一) 齐次线性方程组解的结构定理

(1) 齐次线性方程组的基础解系设 $AX = 0, r(A) = r$.

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 为 $AX = 0$ 的解,满足:① $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性无关;② $AX = 0$ 的任意解

均可由 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性表出, 我们称 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 是 $AX=0$ 的基础解系.

(2) $AX=0$ 的通解.

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 是 $AX=0$ 的一个基础解系, $r(A)=r$,

那么 $x=k_1\xi_1+k_2\xi_2+\dots+k_{n-r}\xi_{n-r}$ 为 $AX=0$ 的通解.

注意: ①解向量组的极大线性无关组即是一个基础解系, 它所含向量的个数唯一, 这个数是全体解向量组的秩 $=n-r(A)$, 而极大线性无关组(基础解系)不一定唯一; ②任意 $n-r$ 个线性无关解的向量都是全体解向量的极大线性无关组, 即基础解系.

(十二) 线性方程组有解的判定定理

(1) 齐次线性方程组 $AX=0$ 有非零解 $\Leftrightarrow r(A) < n$.

注意: A 为 $m \times n$ 矩阵, n 为未知数的个数.

(2) 线性方程组 $AX=b$ 有解 $\Leftrightarrow r(A)=r(\bar{A})$, $\bar{A}$ 为增广矩阵.

注意: $AX=b$ 有解判定可以更具体, ①当 $r(A) \neq r(\bar{A})$ 时, $AX=b$ 无解. ②当 $r(A)=r(\bar{A})=n$ 时, $AX=b$ 有唯一解. ③当 $r(A)=r(\bar{A}) < n$ 时, 方程组有无穷多个解.

特别地: 当 A 为方阵时, $|A| \neq 0 \Leftrightarrow AX=b$ 有唯一解.

(3) 非齐次线性方程组的通解.

设 $AX=b$, 若 $r(A)=r$, 设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 是 $AX=0$ 的一个基础解系, η 为 $AX=b$ 的一个特解, 则 $x=\eta+k_1\xi_1+k_2\xi_2+\dots+k_{n-r}\xi_{n-r}$ 为 $AX=b$ 的通解.

二、常用习题

1. 向量组 (I) 与 (II) 等价, 则 $r(I)=r(II)$, 反之不成立.
2. (I) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ (II) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta$, 若 $r(I)=r(II)$, 则 (I) 与 (II) 等价.
3. 给出两个向量组 (I) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, (II) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$, 如果 (I) 可由 (II) 线性表出, 则 $r(I) \leq r(II)$.
4. 已知 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)=r$, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 中任意 $r+1$ 个向量线性相关.
5. 已知 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)=r$, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 中任意 r 个无关向量组必是极大无关组.
6. n 个 n 维列向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关 $\Leftrightarrow |\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n| \neq 0$.
7. n 个 n 维列向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性相关 $\Leftrightarrow |\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n| = 0$.
8. 设 α_i 为列向量, A 为 $m \times n$ 矩阵, 则 $(A\alpha_1, A\alpha_2, \dots, A\alpha_s) = A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$.

$$9. \beta = a_1\alpha_1 + a_2\alpha_2 + \dots + a_n\alpha_n = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}.$$