



工业和信息化“十二五”规划教材

同济大学


数学系列教材

LINEAR
ALGEBRA

线性代数

同济大学数学系 编

传承经典，演绎数学之美
配录微课，共享精品资源
紧扣大纲，符合考研需求

 中国工信出版集团

 人民邮电出版社
POSTS & TELECOM PRESS



工业和信息化“十二五”规划教材

数学系列教材

线性代数

同济大学数学系 编

人民邮电出版社

北京

图书在版编目(CIP)数据

线性代数 / 同济大学数学系编. — 北京: 人民邮电出版社, 2017.1
同济大学数学系列教材
ISBN 978-7-115-42275-0

I. ①线… II. ①同… III. ①线性代数—高等学校—教材 IV. ①O151.2

中国版本图书馆CIP数据核字(2016)第198307号

内 容 提 要

本书根据工科类本科“线性代数”课程教学基本要求,参考同济大学“线性代数”课程及教材建设的经验和成果,按照硕士研究生考研大纲的要求编写而成。编者在内容编排、概念叙述、定理证明等诸多方面都做了精心安排,以使全书结构流畅,主次分明,通俗易懂。

本书共分五章,包括线性方程组与矩阵、方阵的行列式、向量空间与线性方程组解的结构、相似矩阵及二次型、线性空间与线性变换。每小节配有习题,每章末配有拓展阅读和测试题,拓展阅读用于讲解线性代数发展的相关知识;测试题难度高于习题难度,用于学生加强练习,部分习题和测试题答案放于本书最后章节。另外,为了更加清楚地讲解每章的重点、难点以及典型例题,本书还配有微课视频。

本书可作为高等院校非数学类专业“线性代数”课程的教材,也可作为自学者的参考书。

◆ 编 同济大学数学系

责任编辑 税梦玲

责任印制 沈 蓉 彭志环

◆ 人民邮电出版社出版发行 北京市丰台区成寿寺路11号

邮编 100164 电子邮件 315@ptpress.com.cn

网址 <http://www.ptpress.com.cn>

北京昌平百善印刷厂印刷

◆ 开本: 787×1092 1/16

印张: 11.5

2017年1月第1版

字数: 274千字

2017年1月北京第1次印刷

定价: 24.00元

读者服务热线: (010)81055256 印装质量热线: (010)81055316

反盗版热线: (010)81055315

广告经营许可证: 京东工商广字第8052号

前 言

本书是同济大学数学系多年教学经验的总结，编者参考了近年来国内外出版的多本同类教材，吸取它们在内容安排、例题配置、定理证明等方面的优点，并结合工科院校的实际需求编写而成，本书主要特点如下。

一、优化编排，重点突出

本书第一章到第三章的内容以解线性方程组为主线，以矩阵为主要工具，内容由易到难、由浅入深、重点突出、层次分明。

第一章突出了初等变换在矩阵运算和求解线性方程组中的作用，首先通过线性方程组与矩阵的关系引入矩阵的定义，然后给出矩阵的各种运算和分块法，最后通过高斯消元法解线性方程组引入矩阵初等变换的概念，并利用矩阵的初等变换解线性方程组、求可逆阵的逆矩阵以及解矩阵方程，在求解线性方程组的同时给出了线性方程组的解的讨论。

第二章结合行列式和矩阵的初等变换，给出矩阵可逆的充分必要条件、求逆公式，以及克莱默法则。

第三章讨论向量组的线性相关性，引进向量组的秩和矩阵的秩的概念，给出两者之间的联系和求秩的方法，并利用矩阵的秩的概念完善对线性方程组的解的讨论。

二、难度降低，帮助理解

在第三章中，本书重点关注向量组的线性相关性、向量组的秩以及矩阵的秩的有关概念，通过概念和线性方程组的解来讨论有关问题，降低了关于矩阵的秩的应用难度。

因为向量的内积与正交性、特征值与特征向量、矩阵的相似对角化等内容不仅可以看成独立的内容体系，也可作为二次型的预备知识，所以本书将它们单独作为第四章，有助于学生学习。

书中将一些理论性较强的定理的证明用*号标出，以示区别，便于选读。如第二章中关于排列、对换的定理的证明以及关于行列式按行(列)展开的定理的证明。

三、习题丰富，题型多样

每小节和每章结束时均设置练习题，每小节后的习题与该小节内容匹配，用以帮助理解和巩固基本知识；每章的测试题在题型上更为多样，且难度高于每小节的习题，用于帮助学生提高。

本书将部分考研真题编入测试题中，可供学有余力的学生选做。

四、归纳总结，提升素养

设置章总结，并通过微课视频的形式呈现，总结的内容包括本章的基本要求、重点和难点、基本题型和综合例题等，帮助学生系统性地归纳该章所学重点。设置拓展阅读栏目，在增强趣味性的同时让学生能够了解学科背景。

本书第一章到第三章由同济大学濮燕敏编写，第四章、第五章由同济大学殷俊峰编写，并由濮燕敏统稿。中央民族大学李成岳和南京理工大学侯传志对书稿进行了审查，提出了很多可行的修改意见，在此表示感谢。

编者
2016年4月

目 录

第一章 线性方程组与矩阵 1

第一节 矩阵的概念及运算 1

一、矩阵的定义 1

二、矩阵的线性运算 3

三、矩阵的乘法 4

四、矩阵的转置 6

习题 1-1 7

第二节 分块矩阵 8

一、分块矩阵的概念 8

二、分块矩阵的运算 10

习题 1-2 13

第三节 线性方程组与矩阵的初等变换 14

一、矩阵的初等变换 14

二、求解线性方程组 18

习题 1-3 22

第四节 初等矩阵与矩阵的逆矩阵 23

一、方阵的逆矩阵 24

二、初等矩阵 25

三、初等矩阵与逆矩阵的应用 26

习题 1-4 29

本章小结 31

拓展阅读 32

测试题一 33

第二章 方阵的行列式 35

第一节 行列式的定义 35

一、排列 35

二、 n 阶行列式 37

三、几类特殊的 n 阶行列式的值 39

习题 2-1 41

第二节 行列式的性质 41

一、行列式的性质 41

二、行列式的计算举例 45

三、方阵可逆的充要条件 48

习题 2-2 50

第三节 行列式按行(列)展开 51

一、余子式与代数余子式 52

二、行列式按行(列)展开 52

习题 2-3 57

第四节 矩阵求逆公式与克莱默法则 58

一、伴随矩阵与矩阵的求逆公式 58

二、克莱默法则 59

习题 2-4 62

本章小结 63

拓展阅读 64

测试题二 65

第三章 向量空间与线性方程组解的结构 67

第一节 向量组及其线性组合 67

一、向量的概念及运算 67

二、向量组及其线性组合 69

三、向量组的等价 71

习题 3-1 74

第二节 向量组的线性相关性 74

一、向量组的线性相关与线性无关 75

二、向量组线性相关性的一些重要结论 77

习题 3-2 80

第三节 向量组的秩与矩阵的秩 81

一、向量组秩的概念 81

二、矩阵秩的概念	82	一、实对称矩阵的特征值和特征向量 的性质	125
三、矩阵秩的求法	83	二、实对称矩阵的相似对角化	126
四、向量组的秩与矩阵的秩的关系	85	习题 4-4	129
习题 3-3	87	第五节 二次型及其标准形	129
第四节 线性方程组解的结构	88	一、二次型及其标准形的定义	130
一、线性方程组有解的判定定理	88	二、用正交变换化二次型为标准形	131
二、齐次线性方程组解的结构	90	三、用配方法化二次型为标准形	134
三、非齐次线性方程组解的结构	94	习题 4-5	135
习题 3-4	96	第六节 正定二次型与正定矩阵	136
第五节 向量空间	97	一、惯性定理	136
一、向量空间及其子空间	97	二、正定二次型与正定阵	137
二、向量空间的基、维数与坐标	99	习题 4-6	138
三、基变换与坐标变换	101	本章小结	139
习题 3-5	103	拓展阅读	140
本章小结	105	测试题四	141
拓展阅读	106	第五章 线性空间与线性变换	143
测试题三	107	第一节 线性空间的定义与性质	143
第四章 相似矩阵及二次型	109	一、线性空间的定义	143
第一节 向量的内积、长度及正交性	109	二、线性空间的性质	145
一、向量的内积、长度	109	三、线性空间的子空间	146
二、正交向量组	110	习题 5-1	147
三、施密特正交化过程	112	第二节 维数、基与坐标	147
四、正交矩阵	113	一、线性空间的基、维数与坐标	147
习题 4-1	115	二、基变换与坐标变换	149
第二节 方阵的特征值与特征向量	115	习题 5-2	150
一、方阵的特征值与特征向量的概念 及其求法	116	第三节 线性变换	151
二、方阵的特征值与特征向量的性质	119	一、线性变换的定义	151
习题 4-2	121	二、线性变换的性质	153
第三节 相似矩阵	122	三、线性变换的矩阵表示式	154
一、方阵相似的定义和性质	122	习题 5-3	158
二、方阵的相似对角化	123	本章小结	161
习题 4-3	124	拓展阅读	162
第四节 实对称矩阵的相似对角化	125	测试题五	163
		部分习题答案	165

第一章 线性方程组与矩阵

第一节 矩阵的概念及运算

[课前导读]

线性方程组的求解是线性代数要研究的重要问题之一,而矩阵是求解线性方程组的核心工具.另一方面,矩阵理论在自然科学、工程技术、经济管理等领域中有着广泛的应用,是一些实际问题得以解决的基本工具.这一节我们通过线性方程组和矩阵的关系引出矩阵的定义,并给出矩阵的运算及运算性质.在正式学习矩阵之前,需要读者了解线性方程组的相关知识.

一、矩阵的定义

由 m 个方程 n 个未知量 x_1, x_2, \dots, x_n 构成的线性(即:一次)方程组可以表示为

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots\dots\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m. \end{cases} \quad (1-1)$$

在线性方程组中,未知量用什么字母表示无关紧要,重要的是方程组中未知量的个数以及未知量的系数和常数项.也就是说,线性方程组(1-1)由常数 $a_{ij}(i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 和 $b_i(i=1, 2, \dots, m)$ 完全确定,所以可以用一个 $m \times (n+1)$ 个数排成的 m 行 $n+1$ 列的数表

$$\tilde{\mathbf{A}} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$$

来表示线性方程组(1-1).这个数表的第 $j(j=1, 2, \dots, n)$ 列表示未知量 $x_j(j=1, 2, \dots, n)$ 前的系数,第 $i(i=1, 2, \dots, m)$ 行表示线性方程组(1-1)中的第 $i(i=1, 2, \dots, m)$ 个方程,这个数表 $\tilde{\mathbf{A}}$ 反映了线性方程组(1-1)的全部信息.反之,任意给定一个 m 行 $n+1$ 列的数表,可以通过这个数表写出一个线性方程组.因此,线性方程组与这样的数表之间有了一个对应关系.

定义 1 $m \times n$ 个数 $a_{ij}(i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 排成的 m 行 n 列的数表

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

称为一个 $m \times n$ 矩阵, 简记为 (a_{ij}) , 有时为了强调矩阵的行数和列数, 也记为 $(a_{ij})_{m \times n}$. 数 a_{ij} 位于矩阵 (a_{ij}) 的第 i 行第 j 列, 称为矩阵的 (i, j) 元素, 其中 i 称为元素 a_{ij} 的行标, j 称为元素 a_{ij} 的列标.

一般地, 常用英文大写字母 A, B, \dots 或字母 $\alpha, \beta, \gamma, \dots$ 表示矩阵, 如 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$, $A_{m \times n}$, $B_{m \times n}$ 等.

元素是实数的矩阵称为实矩阵, 元素是复数的矩阵称为复矩阵. 本书中的矩阵除特别指明外, 都是指实矩阵.

1×1 的矩阵 $A = (a)$ 就记为 $A = a$.

$1 \times n$ 的矩阵

$$(a_1, a_2, \dots, a_n)$$

称为行矩阵, 也称为 n 维行向量.

$n \times 1$ 的矩阵

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

称为列矩阵, 也称为 n 维列向量.

所有元素都是零的 $m \times n$ 矩阵称为零矩阵, 记为 $O_{m \times n}$, 或简记为 O .

$n \times n$ 矩阵

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

称为 n 阶方阵. 元素 $a_{ii} (i=1, 2, \dots, n)$ 所在的位置称为 n 阶方阵的主对角线.

一个 n 阶方阵主对角线上方的元素全为零, 即

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

称该 n 阶方阵为下三角矩阵. 下三角矩阵的元素特点是: 当 $i < j$ 时, $a_{ij} = 0$.

类似地, 有上三角矩阵

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

上三角矩阵的元素特点是：当 $i > j$ 时， $a_{ij} = 0$ 。

n 阶方阵

$$\begin{pmatrix} a_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_n \end{pmatrix}$$

称为 n 阶对角矩阵，简称对角阵，记为 $\text{diag}(a_1, a_2, \cdots, a_n)$ 。

如果 n 阶对角矩阵 $\text{diag}(a_1, a_2, \cdots, a_n)$ 对角线上的元素全相等，即 $a_1 = a_2 = \cdots = a_n$ ，则称其为数量矩阵。当 $a_1 = a_2 = \cdots = a_n = 1$ 时，这个数量矩阵就称为 n 阶单位矩阵，简称为单位阵，记为 E_n 或 E ，即

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

定义 2 两个矩阵的行数相等、列数也相等，则称这两个矩阵为同型矩阵。如果两个同型矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 中所有对应位置的元素都相等，即 $a_{ij} = b_{ij}$ ，其中 $i = 1, 2, \cdots, m$; $j = 1, 2, \cdots, n$ ，则称矩阵 A 和 B 相等，记为 $A = B$ 。

二、矩阵的线性运算

1. 矩阵的加法

定义 3 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 是两个同型矩阵，则矩阵 A 与 B 的和记为 $A+B$ ，规定

$$A+B = \begin{pmatrix} a_{11}+b_{11} & a_{12}+b_{12} & \cdots & a_{1n}+b_{1n} \\ a_{21}+b_{21} & a_{22}+b_{22} & \cdots & a_{2n}+b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1}+b_{m1} & a_{m2}+b_{m2} & \cdots & a_{mn}+b_{mn} \end{pmatrix}$$

同型矩阵的加法就是两个矩阵对应位置上元素的加法，由此易知矩阵的加法满足如下的运算规律：设 A, B, C 是任意三个 $m \times n$ 矩阵，则

- (1) 交换律： $A+B=B+A$ ；
- (2) 结合律： $(A+B)+C=A+(B+C)$ ；
- (3) $A+O_{m \times n} = O_{m \times n} + A = A$ 。

对于矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ，称矩阵 $(-a_{ij})_{m \times n}$ 为矩阵 A 的负矩阵，记为 $-A$ 。显然， $A+(-A) = O_{m \times n}$ 。由此可以定义矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 的减法为

$$A-B = A+(-B) = (a_{ij}-b_{ij})_{m \times n}$$

2. 矩阵的数乘

定义 4 用一个数 k 乘矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 的所有元素得到的矩阵 $(ka_{ij})_{m \times n}$ 称为矩阵的数乘，记为 kA 或者 Ak ，即 $kA = Ak = (ka_{ij})_{m \times n}$ 。

如果 k, l 是任意两个数, A, B 是任意两个 $m \times n$ 矩阵, 则矩阵的数乘运算满足:

- (1) $k(A+B) = kA+kB$;
- (2) $(k+l)A = kA+lA$;
- (3) $(kl)A = k(lA) = l(kA)$;
- (4) $1A = A$;
- (5) $(-1)A = -A$;
- (6) $0A = O_{m \times n}$.

矩阵的加法和矩阵的数乘统称为矩阵的线性运算.

例 1 设 $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix}$, 求 $A+B$ 和 $2A-B$.

$$\text{解 } A+B = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3-1 & 0+2 & 2+1 \\ 1+0 & 3+2 & 4+3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 1 & 5 & 7 \end{pmatrix};$$

$$\begin{aligned} 2A-B &= 2 \begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \times 2 & 0 \times 2 & 2 \times 2 \\ 1 \times 2 & 3 \times 2 & 4 \times 2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 6+1 & 0-2 & 4-1 \\ 2-0 & 6-2 & 8-3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 & -2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

三、矩阵的乘法

定义 5 设矩阵 $A = (a_{ij})$ 是一个 $m \times p$ 矩阵, 矩阵 $B = (b_{ij})$ 是一个 $p \times n$ 矩阵, 定义矩阵 A 与 B 的乘积是一个 $m \times n$ 矩阵 $C = (c_{ij})$, 其中矩阵 $C = (c_{ij})$ 的第 i 行第 j 列元素 c_{ij} 是由矩阵 A 的第 i 行元素 $a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{ip}$ 与矩阵 B 的第 j 列相应元素 $b_{1j}, b_{2j}, \dots, b_{pj}$ 乘积之和, 即

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kj} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \dots + a_{ip} b_{pj}. \quad (1-2)$$

必须注意: 只有当第一个矩阵(左边的矩阵)的列数与第二个矩阵(右边的矩阵)的行数相等时, 两个矩阵才能相乘.

例 2 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ 的乘积 AB .

解 因为矩阵 A 是 2×3 矩阵, 矩阵 B 是 3×3 矩阵, A 的列数等于 B 的行数, 所以矩阵 A 与 B 可以相乘, 乘积 AB 是一个 2×3 矩阵. 按公式(1-2)有

$$\begin{aligned} AB &= \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 3 \times 1 + (-1) \times 1 + 1 \times 2 & 3 \times (-1) + (-1) \times 1 + 1 \times 1 & 3 \times 0 + (-1) \times 1 + 1 \times (-1) \\ 2 \times 1 + 2 \times 1 + 0 \times 2 & 2 \times (-1) + 2 \times 1 + 0 \times 1 & 2 \times 0 + 2 \times 1 + 0 \times (-1) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 4 & -3 & -2 \\ 4 & 0 & 2 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

例3 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -6 & -3 \end{pmatrix}$ 的乘积 AB 及 BA .

解 $AB = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -6 & -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -8 & -4 \\ 16 & 8 \end{pmatrix}$; $BA = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -6 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$.

在例2中, 矩阵 A 是 2×3 矩阵, 矩阵 B 是 3×3 矩阵, 所以乘积 AB 有意义, 而矩阵 B 与 A 却不能相乘. 在例3中, 虽然乘积 AB 与乘积 BA 都有意义, 但是 $AB \neq BA$. 在例3中还看到, 尽管 $A \neq O$, $B \neq O$, 仍旧有 $BA = O$. 所以在做矩阵乘法时, 我们要注意:

- (1) 矩阵乘法不满足交换律, 即在一般情况下, $AB \neq BA$;
- (2) 尽管矩阵 A 与 B 满足 $AB = O$, 但是得不出 $A = O$ 或 $B = O$ 的结论.

但是, 矩阵乘法仍满足下列运算规律(假设运算都是可行的):

- (1) 结合律: $(AB)C = A(BC)$;
- (2) 矩阵乘法对矩阵加法的分配律: $A(B+C) = AB+AC$, $(A+B)C = AC+BC$;
- (3) $(kA)B = A(kB) = k(AB)$;
- (4) $E_m A_{m \times n} = A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}$;
- (5) $O_{m \times s} A_{s \times n} = O_{m \times n}$; $A_{m \times s} O_{s \times n} = O_{m \times n}$.

证明 这几个运算律的证明都是验证式的证明, 在此我们只写出结合律的证明, 而将其余证明留给读者.

设矩阵 $A = (a_{ij})$ 是一个 $m \times s$ 矩阵, 矩阵 $B = (b_{ij})$ 是一个 $s \times p$ 矩阵, 矩阵 $C = (c_{ij})$ 是一个 $p \times n$ 矩阵. 由矩阵乘法的定义知, 矩阵 $(A_{m \times s} B_{s \times p}) C_{p \times n}$ 与 $A_{m \times s} (B_{s \times p} C_{p \times n})$ 都有意义, 且都是 $m \times n$ 矩阵. 由矩阵相等的定义, 我们只需验证这两个矩阵在相应位置的元素相等即可.

矩阵 $A_{m \times s} B_{s \times p}$ 中第 i 行元素为 $\sum_{k=1}^s a_{ik} b_{k1}$, $\sum_{k=1}^s a_{ik} b_{k2}$, \dots , $\sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kp}$, 于是矩阵 $(A_{m \times s} B_{s \times p}) C_{p \times n}$ 中 (i, j) 元素为矩阵 $A_{m \times s} B_{s \times p}$ 中第 i 行元素与矩阵 $C_{p \times n}$ 中第 j 列对应元素 c_{1j} , c_{2j} , \dots , c_{pj} 乘积之和, 即

$$\left(\sum_{k=1}^s a_{ik} b_{k1} \right) c_{1j} + \left(\sum_{k=1}^s a_{ik} b_{k2} \right) c_{2j} + \dots + \left(\sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kp} \right) c_{pj} = \sum_{t=1}^p \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kt} c_{tj}.$$

同理可以验证矩阵 $A_{m \times s} (B_{s \times p} C_{p \times n})$ 中 (i, j) 元素也是 $\sum_{t=1}^p \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kt} c_{tj}$, 所以矩阵乘法的结合律成立.

例4 设有线性方程组

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

矩阵 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$ 称为该线性方程组的系数矩阵. 令 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$, $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$,

按公式(1-2)有

$$\mathbf{Ax} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}.$$

再根据矩阵相等的定义, 该线性方程组可以用矩阵形式来表示: $\mathbf{Ax} = \boldsymbol{\beta}$.

由于矩阵乘法满足结合律, 我们可以定义方阵的方幂如下:

$$\mathbf{A}^k = \underbrace{\mathbf{AA} \cdots \mathbf{A}}_{k \uparrow} \quad (\text{这里 } k \text{ 为正整数}).$$

并且规定: 对非零方阵 \mathbf{A} , 有 $\mathbf{A}^0 = \mathbf{E}$.

方阵的方幂满足以下运算规律(这里 k, l 均为非负整数):

$$\mathbf{A}^k \mathbf{A}^l = \mathbf{A}^{k+l}; \quad (\mathbf{A}^k)^l = \mathbf{A}^{kl}.$$

由于矩阵乘法不满足交换律, 一般来讲 $(\mathbf{AB})^k \neq \mathbf{A}^k \mathbf{B}^k$, $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^2 \neq \mathbf{A}^2 + 2\mathbf{AB} + \mathbf{B}^2$. 只有当 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 可交换(即 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$)时, 公式

$$(\mathbf{AB})^k = \mathbf{A}^k \mathbf{B}^k, \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^2 = \mathbf{A}^2 + 2\mathbf{AB} + \mathbf{B}^2, \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})(\mathbf{A} - \mathbf{B}) = \mathbf{A}^2 - \mathbf{B}^2$$

等才成立.

例 5 设矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 求 \mathbf{A}^2 和 \mathbf{A}^3 .

$$\text{解 } \mathbf{A}^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{A}^3 = \mathbf{A}^2 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

四、矩阵的转置

定义 6 设 $m \times n$ 矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$, 把矩阵 \mathbf{A} 的行换成同序数的列, 得到

的 $n \times m$ 矩阵称为矩阵 \mathbf{A} 的转置矩阵, 记为 \mathbf{A}^T , 即

$$\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}.$$

矩阵的转置满足下面的运算规律(这里 k 为常数, \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 为同型矩阵):

$$(1) (\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A};$$

$$(2) (A+B)^T = A^T + B^T;$$

$$(3) (AB)^T = B^T A^T;$$

$$(4) (kA)^T = kA^T.$$

证明 这些性质的证明仍属验证式的证明, 可仿照矩阵乘法性质的证明, 留给读者自己验证.

例 6 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$, 求 $(AB)^T$.

解法一

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix},$$

$$\text{所以 } (AB)^T = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

解法二

$$(AB)^T = B^T A^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

定义 7 n 阶方阵 A 如果满足 $A^T = A$, 则称 A 为对称矩阵, 如果满足 $A^T = -A$, 则称 A 为反对称矩阵.

由定义可知, 如果 n 阶方阵 $A = (a_{ij})$ 是对称矩阵, 则 $a_{ij} = a_{ji} (i \neq j; i, j = 1, 2, \dots, n)$. 如果 n 阶方阵 $A = (a_{ij})$ 是反对称矩阵, 则 $a_{ij} = -a_{ji} (i \neq j; i, j = 1, 2, \dots, n)$, 且 $a_{ii} = 0 (i = 1, 2, \dots, n)$.

例 7 设矩阵 A 是 $m \times n$ 矩阵, 证明: $A^T A$ 和 AA^T 都是对称矩阵.

证明 因为

$$(A^T A)^T = A^T (A^T)^T = A^T A, \quad (AA^T)^T = (A^T)^T A^T = AA^T,$$

所以 $A^T A$ 和 AA^T 都是对称矩阵.

习题 1-1

1. 设 $\tilde{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 3 & -1 & 3 \\ 1 & -1 & 1 & 4 & 5 \end{pmatrix}$, 写出 \tilde{A} 为增广矩阵的线性方程组.

2. 设等式 $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ a & b \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x & y \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -4 \\ 7 & 1 \end{pmatrix}$ 成立, 求 a, b, x, y .

3. 设 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 2 & 1 & -2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 5 & 1 \\ -2 & -1 & 0 \end{pmatrix}$, 计算

(1) $A+2B, 3A-B$; (2) AB^T 和 $A^T B$.

4. 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & -3 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}$, 求 $(A+B)(A-B)$.

5. 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 5 \\ 0 & 5 & 2 \end{pmatrix}$, 求 $A^2 + 3A - 2B$.

6. 计算下列各题:

(1) $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} (3, -2, 1)$; (2) $(2, 3, 1) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$;

(3) $(x, y, z) \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$; (4) $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^n$.

7. 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, 求所有与 A 可交换的矩阵.

8. 设 A 是 n 阶矩阵, 证明 $A^T + A$ 是对称矩阵, $A^T - A$ 是反对称矩阵.

9. 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 求 A^n .

第二节 分块矩阵

[课前导读]

当矩阵的行数和列数较高时, 为了证明或计算的方便, 常把矩阵分成若干小块, 把每个小块当作“数”来处理, 这便是矩阵的分块. 这一节我们将讨论矩阵的分块方式和分块矩阵的计算. 在学习这一节之前, 需要读者熟练掌握矩阵的线性运算、矩阵乘法和矩阵的转置运算.

一、分块矩阵的概念

对于行数和列数较高的矩阵 A , 运算时常用一些横线和竖线将矩阵 A 分划成若干个小矩阵, 每一个小矩阵称为 A 的子块, 以子块为元素的形式上的矩阵称为分块矩阵. 一个矩阵的分块方式会有很多种, 例如, 将 4×5 矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix}$$

划分成如下三种形式:

$$(1) \mathbf{A} = \left(\begin{array}{cc|ccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ \hline a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{array} \right); \quad (2) \mathbf{A} = \left(\begin{array}{cc|ccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ \hline a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{array} \right);$$

$$(3) \mathbf{A} = \left(\begin{array}{c|c|c|c|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{array} \right).$$

按(1)的分块, 我们可以记为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix},$$

其中

$$\mathbf{A}_{11} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{12} = \begin{pmatrix} a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{23} & a_{24} & a_{25} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{21} = \begin{pmatrix} a_{31} & a_{32} \\ a_{41} & a_{42} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{22} = \begin{pmatrix} a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix}.$$

按(2)的分块, 我们可以记为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \mathbf{A}_{13} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \mathbf{A}_{23} \\ \mathbf{A}_{31} & \mathbf{A}_{32} & \mathbf{A}_{33} \end{pmatrix},$$

其中

$$\mathbf{A}_{11} = (a_{11}, a_{12}), \quad \mathbf{A}_{12} = (a_{13}, a_{14}), \quad \mathbf{A}_{13} = a_{15},$$

$$\mathbf{A}_{21} = \begin{pmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{22} = \begin{pmatrix} a_{23} & a_{24} \\ a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{23} = \begin{pmatrix} a_{25} \\ a_{35} \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{A}_{31} = (a_{41}, a_{42}), \quad \mathbf{A}_{32} = (a_{43}, a_{44}), \quad \mathbf{A}_{33} = a_{45}.$$

按(3)的分块, 我们可以记为

$$\mathbf{A} = (\mathbf{A}_{11}, \mathbf{A}_{12}, \mathbf{A}_{13}, \mathbf{A}_{14}, \mathbf{A}_{15}),$$

其中

$$\mathbf{A}_{11} = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \\ a_{41} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{12} = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \\ a_{42} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{13} = \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \\ a_{43} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{14} = \begin{pmatrix} a_{14} \\ a_{24} \\ a_{34} \\ a_{44} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{15} = \begin{pmatrix} a_{15} \\ a_{25} \\ a_{35} \\ a_{45} \end{pmatrix}.$$

第三种分块方式称为矩阵的按列分块. 类似地, 也有矩阵的按行分块, 分块矩阵请读者写出.

对于线性方程组

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

其系数矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

按列分块可写成

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n),$$

其中, $\alpha_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$ 表示 A 的第 j 列. 记 $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$, 则该线性方程组的增广矩阵

$$\tilde{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$$

按分块矩阵的记法, 可记为

$$\tilde{A} = (A | \beta), \text{ 或 } \tilde{A} = (A, \beta) = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n, \beta).$$

二、分块矩阵的运算

分块矩阵的运算规则与普通矩阵的运算规则相类似, 不同的计算方式, 分块的原则不同, 下面分情况讨论.

(1) 分块矩阵加(减)运算: 设 A, B 都是 $m \times n$ 矩阵, 对两个矩阵的行和列采用相同的分块方式, 不妨设

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{st} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ B_{s1} & B_{s2} & \cdots & B_{st} \end{pmatrix},$$

其中 A_{ij} 和 B_{ij} 的行数相同、列数相同, 则有

$$A \pm B = \begin{pmatrix} A_{11} \pm B_{11} & A_{12} \pm B_{12} & \cdots & A_{1t} \pm B_{1t} \\ A_{21} \pm B_{21} & A_{22} \pm B_{22} & \cdots & A_{2t} \pm B_{2t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1} \pm B_{s1} & A_{s2} \pm B_{s2} & \cdots & A_{st} \pm B_{st} \end{pmatrix}.$$