

高等学校教材

线性代数

□ 盛骤 谢式千 于渤 编

 高等教育出版社
HIGHER EDUCATION PRESS

高等学校教材

线性代数

Xianxing Daishu

盛骤 谢式千 于渤 编



高等教育出版社·北京
HIGHER EDUCATION PRESS BEIJING

内容简介

本书共7章,内容包括:矩阵,行列式,线性方程组,向量空间,矩阵的特征值与特征向量、实二次型,线性空间与线性变换,用 MATLAB 软件作线性代数计算。

本书涵盖了大学本科理工科(非数学类专业)线性代数课程的基本要求的全部内容。第7章以示例的形式给出各章中有关计算涉及的公式、命令以及在计算机上的操作过程。读者只需在计算机上输入数据和命令,就能迅速地完成任务,得到结果,十分便捷。

本书可作为高等学校理工科(非数学类专业)各专业线性代数课程的教材,也可作为工程技术人员的参考书。

图书在版编目(CIP)数据

线性代数/盛骤,谢式千,于渤编. --北京:高等教育出版社,2012.8

ISBN 978-7-04-035196-5

I. ①线… II. ①盛… ②谢… ③于… 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(2012)第 161762 号

策划编辑 李蕊	责任编辑 李蕊	封面设计 张志	版式设计 余杨
插图绘制 尹文军	责任校对 殷然	责任印制 韩刚	

出版发行	高等教育出版社	咨询电话	400-810-0598
社址	北京市西城区德外大街4号	网址	http://www.hep.edu.cn
邮政编码	100120		http://www.hep.com.cn
印刷	高教社(天津)印务有限公司	网上订购	http://www.landaco.com
开本	787mm × 960mm 1/16		http://www.landaco.com.cn
印张	13.5	版次	2012年8月第1版
字数	240千字	印次	2012年8月第1次印刷
购书热线	010-58581118	定价	18.90元

本书如有缺页、倒页、脱页等质量问题,请到所购图书销售部门联系调换
版权所有 侵权必究
物料号 35196-00

前 言

.....

线性代数是大学理工科本科学生的一门重要的必修基础课程,本书可用作大学本科理工科(非数学类专业)线性代数课程的教材,也可作为工程技术人员的参考书。

本书内容包括7章:矩阵,行列式,线性方程组,向量空间,矩阵的特征值与特征向量、实二次型,线性空间与线性变换,用MATLAB软件作线性代数计算。

本书内容涵盖了线性代数课程的基本要求。本书在编写时注意适当选材,使教师容易教学,学生容易掌握。例如,我们用逐次递归的方法来定义 n 阶行列式,而避免用逆序方法定义行列式,使得学生容易理解和掌握。

线性代数课程需要进行大量的计算。我们在第7章中给出了在计算中用到的公式和命令,学生只要在计算机上输入数据和命令,就能迅速地得出计算结果,非常便捷,还大大降低了手算和用计算器计算所产生的错误率。

诚恳地希望读者提出意见。

盛 骤 谢式千 于 渤
2012年7月

目 录

.....

第 1 章 矩阵	1
1.1 矩阵及其运算	1
1.2 分块矩阵	13
1.3 矩阵的初等变换和初等矩阵	19
习题	27
第 2 章 行列式	33
2.1 行列式的定义	33
2.2 行列式的性质	35
2.3 行列式的展开	41
2.4 逆矩阵的表达式和克拉默法则	46
2.5 矩阵的秩	53
习题	56
第 3 章 线性方程组	61
3.1 向量组的线性相关性	61
3.2 极大线性无关向量组	68
3.3 线性方程组	73
习题	87
第 4 章 向量空间	91
4.1 向量空间	91
4.2 向量空间的基、维数和坐标	92
4.3 欧氏空间	100
4.4 正交矩阵	106
习题	108

第 5 章 矩阵的特征值与特征向量、实二次型	111
5.1 矩阵的特征值与特征向量	111
5.2 特征值与特征向量的基本性质	116
5.3 矩阵的对角化	121
5.4 实对称矩阵的对角化	124
5.5 实二次型及其简化	128
5.6 正定二次型	140
习题	142
第 6 章 线性空间与线性变换	145
6.1 线性空间	145
6.2 基、维数与坐标	148
6.3 线性空间的子空间	156
6.4 线性空间的同构	158
6.5 线性变换	161
6.6 线性变换的矩阵	165
6.7 正交变换	171
习题	174
第 7 章 用 MATLAB 软件作线性代数计算	177
7.1 第 1 章“矩阵”例题的计算	177
7.2 第 2 章“行列式”例题的计算	182
7.3 第 3 章“线性方程组”例题的计算	185
7.4 第 4 章“向量空间”例题的计算	191
7.5 第 5 章“矩阵的特征值与特征向量、实二次型”例题的计算	194
习题	199
习题答案	200

第 1 章 矩 阵

矩阵是线性代数的主要研究对象之一,在自然科学和工程技术中,它是一个常用的重要数学工具.它的应用十分广泛.

本章讲述矩阵的概念及运算、分块矩阵以及矩阵的初等变换和初等矩阵.

1.1 矩阵及其运算

1.1.1 矩阵的定义

矩阵产生于线性方程组的求解问题.我们知道二元一次方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2, \end{cases}$$

当 $\frac{a_{11}}{a_{21}} \neq \frac{a_{12}}{a_{22}}$ 时,方程组有惟一的一组解;

当 $\frac{a_{11}}{a_{21}} = \frac{a_{12}}{a_{22}} \neq \frac{b_1}{b_2}$ 时,方程组是矛盾方程组,无解;

当 $\frac{a_{11}}{a_{21}} = \frac{a_{12}}{a_{22}} = \frac{b_1}{b_2}$ 时,方程组有无数多组解.

讨论表明,上述方程组解的情况与系数 a_{ij} 及常数项 $b_i (i, j=1, 2)$ 有关,即与数表

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & b_2 \end{bmatrix}$$

的结构有关.这就启发我们,对于一般的线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots\dots\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \quad (1.1.1)$$

(其中方程个数 m 不必等于未知数个数 n) 解的情况的研究可归结为对下列数表结构的研究:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}, \quad (1.1.2)$$

于是产生了一个新的数学工具:矩阵.

矩阵的定义如下:

定义 由 $m \times n$ 个数 a_{ij} ($i=1, 2, \dots, m, j=1, 2, \dots, n$) 排成的具有 m 个行、 n 个列的长方表

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \quad (1.1.3)$$

称为 m 行、 n 列矩阵或 $m \times n$ 矩阵, 简称为矩阵. 横排叫矩阵的行, 竖排叫矩阵的列. 矩阵中的数, 称为它的元素, 简称为元.

元素 a_{ij} 的两个角标 i, j 表示它处于矩阵的第 i 行与第 j 列交叉点处^①. 例如 a_{12} 是处于第一行与第二列交叉点处的数.

$m \times n$ 矩阵(1.1.3)常写成 $(a_{ij})_{m \times n}$. 在无需指出矩阵的行数和列数时, 可简写成 (a_{ij}) . 也可用一个大写字母表示一个矩阵, 如将矩阵(1.1.3)写成 $A_{m \times n}$ 或 A .

例如, $\begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 5 & 6 & 8 \\ 7 & 4 & 9 \end{bmatrix}$, $(2, 3, 1)$, $\begin{bmatrix} 2 \\ 5 \\ 7 \end{bmatrix}$ 分别是 $2 \times 3, 3 \times 3, 1 \times 3, 2 \times 1$

矩阵.

$n \times n$ 矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad (1.1.4)$$

称为方阵, 也称为 n 阶矩阵或 n 阶方阵. 方阵既可用 $(a_{ij})_{n \times n}$ 或 $A_{n \times n}$ 来表示, 也可用 A_n 或 A 来表示.

在 n 阶矩阵(1.1.4)中从左上角到右下角的连线称为主对角线, 元素 a_{ii} ($i=$

^① 以后简称 (i, j) 处的元素为 a_{ij} .

$1, 2, \dots, n$)叫做**对角线元素**.

只有一个行与一个列的矩阵 $(a)_{1 \times 1}$ 约定它就是数 a ,即

$$(a)_{1 \times 1} = a.$$

若 (a_{ij}) 与 (b_{ij}) 都是 $m \times n$ 矩阵,则称它们是**同型的**.例如, $\begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 3 & 2 & 3 \end{bmatrix}$ 与

$\begin{bmatrix} a & b & c \\ a_1 & b_1 & c_1 \end{bmatrix}$ 是同型的矩阵.

定义 两同型矩阵 $(a_{ij})_{m \times n}$ 与 $(b_{ij})_{m \times n}$,当且仅当它们所有相同位置的元素分别相等时,即当且仅当 $m \times n$ 个等式

$$a_{ij} = b_{ij} \quad (i=1, 2, \dots, m, j=1, 2, \dots, n)$$

成立时,称这两个矩阵是**相等的**,并记作

$$(a_{ij}) = (b_{ij}).$$

例如,当且仅当 $a=2, b=1, c=5, a_1=3, b_1=2, c_1=3$ 时有

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 3 & 2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b & c \\ a_1 & b_1 & c_1 \end{bmatrix}.$$

定义 将 $m \times n$ 矩阵 $A = (a_{ij})$ 的行与列依次互换,得到的 $n \times m$ 矩阵称为 A 的**转置矩阵**,记作 A^T 或 A' ,即若 A 具有(1.1.3)的形式,则

$$A^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nm} \end{bmatrix}. \quad (1.1.5)$$

显然

$$(A^T)^T = A.$$

例如,设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 5 & 6 & 8 \end{bmatrix}$,则 $A^T = \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 6 \\ 1 & 8 \end{bmatrix}$.

1.1.2 一些常见的矩阵

零矩阵 若 $m \times n$ 矩阵中的元素都等于零,则称它为 $m \times n$ 零矩阵,记作 $O_{m \times n}$.特别地,在行数、列数能自明时,简记为 O ,并简称为零矩阵.

实对称矩阵 设 n 阶矩阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 的元素都是实数,并且 $A^T = A$,即

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

则称 A 为实对称矩阵.

因为 A 的元素 a_{ij} 就是 A^T 的 (j, i) 处的元素, 现在 $A^T = A$, 故有 $a_{ij} = a_{ji}$ ($i, j = 1, 2, \dots, n$). 这就是说, 在实对称矩阵中, 以主对角线为对称轴, 位置对称的元两两相等.

例如, $\begin{bmatrix} 1 & -5 \\ -5 & 7 \end{bmatrix}$, $\begin{bmatrix} 1 & -5 & 3 \\ -5 & 7 & 0 \\ 3 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ 分别是 2 阶和 3 阶实对称矩阵.

三角形矩阵 若方阵的主对角线下方的元素都等于零, 就称它为上三角形矩阵; 若方阵的主对角线上方的元素都等于零, 就称它为下三角形矩阵.

例如, $\begin{bmatrix} 1 & 7 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 3 & 0 \\ 3 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ 分别是 3 阶上三角形矩阵和 3 阶下三角形

矩阵.

对角矩阵 不在主对角线上的元素都等于零的方阵, 称为对角矩阵.

例如, $\begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $\begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ 分别是 3 阶、2 阶对角矩阵. 对于对角矩阵不在

主对角线上的元素, 常略去不写. 例如上述两对角矩阵可分别写成

$$\begin{bmatrix} -2 & & \\ & 2 & \\ & & 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 4 & \\ & 2 \end{bmatrix}.$$

一般地, n 阶对角矩阵

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

常简记为

$$\text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n).$$

例如, 上述两个对角矩阵又可记作 $\text{diag}(-2, 2, 1)$, $\text{diag}(4, 2)$.

单位矩阵 主对角线上的元素都是 1 的 n 阶对角矩阵 $\text{diag}(1, 1, \dots, 1)$ 称为 n 阶单位矩阵, 记作 I_n , 简记为 I .

例如, $I_2 = \text{diag}(1, 1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$,

$$I_3 = \text{diag}(1, 1, 1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

n 维列矩阵 $n \times 1$ 矩阵称为 n 维列矩阵, 常用小写黑体字母表示为

$$\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \quad (1.1.6)$$

其中第 i 行的元素 a_i 称为 $\boldsymbol{\alpha}$ 的第 i 个分量.

n 维列矩阵是由 n 个有序数 a_1, a_2, \dots, a_n 组成的有序数组, 我们也称 n 维列矩阵为 **n 维列向量**.

使用矩阵的转置, 可将(1.1.6)式所示的列矩阵 $\boldsymbol{\alpha}$ 表示成 $\boldsymbol{\alpha} = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$.

n 维行矩阵 $1 \times n$ 矩阵 (a_1, a_2, \dots, a_n) 称为 n 维行矩阵, 它也是由 n 个有序数 a_1, a_2, \dots, a_n 组成的有序数组, 也称为 **n 维行向量**.

下面, 我们来介绍矩阵的代数运算.

1.1.3 数乘矩阵, 矩阵的加(减)法

定义 设 λ 是一个数, $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$ 是一个矩阵, 则称 $m \times n$ 矩阵 (λa_{ij}) 为数 λ 与矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 的乘积, 记作 $\lambda \mathbf{A}$ 或 $\mathbf{A}\lambda$, 即

$$\lambda \mathbf{A} = \mathbf{A}\lambda = \begin{bmatrix} \lambda a_{11} & \lambda a_{12} & \cdots & \lambda a_{1n} \\ \lambda a_{21} & \lambda a_{22} & \cdots & \lambda a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda a_{m1} & \lambda a_{m2} & \cdots & \lambda a_{mn} \end{bmatrix}.$$

定义 设 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 与 $\mathbf{B} = (b_{ij})$ 是同型矩阵, 若它们都是 $m \times n$ 矩阵, 则称矩阵 $(a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$ 为矩阵 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 的和, 记作 $\mathbf{A} + \mathbf{B}$, 即

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

矩阵的加法及数乘运算称为矩阵的**线性运算**.

对于一个矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$, 易知恒存在矩阵 $\mathbf{B} = (-a_{ij})_{m \times n}$, 使 $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{O}$, 称 \mathbf{B} 为 \mathbf{A} 的负矩阵, 记作 $-\mathbf{A}$, 即

$$-\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & -a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{m1} & -a_{m2} & \cdots & -a_{mn} \end{bmatrix}.$$

有了负矩阵,我们就将 A 与 $-B$ 之和称为矩阵 A 与 B 之差,记作 $A-B$,即

$$A-B=A+(-B)=\begin{bmatrix} a_{11}-b_{11} & a_{12}-b_{12} & \cdots & a_{1n}-b_{1n} \\ a_{21}-b_{21} & a_{22}-b_{22} & \cdots & a_{2n}-b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1}-b_{m1} & a_{m2}-b_{m2} & \cdots & a_{mn}-b_{mn} \end{bmatrix}.$$

注意:矩阵的和、差运算只能在同型矩阵中进行.

例1 设 $A=\begin{bmatrix} 2 & 1 & 4 \\ -3 & 0 & 2 \end{bmatrix}$, $B=\begin{bmatrix} 3 & -5 & 1 \\ 2 & -1 & 3 \end{bmatrix}$, 求 $4A$, $-A$, $A+B$, $B+A$ 及 $A-B$.

$$\text{解 } 4A=\begin{bmatrix} 4 \cdot 2 & 4 \cdot 1 & 4 \cdot 4 \\ 4 \cdot (-3) & 4 \cdot 0 & 4 \cdot 2 \end{bmatrix}=\begin{bmatrix} 8 & 4 & 16 \\ -12 & 0 & 8 \end{bmatrix},$$

$$-A=\begin{bmatrix} -2 & -1 & -4 \\ 3 & 0 & -2 \end{bmatrix},$$

$$A+B=\begin{bmatrix} 2+3 & 1+(-5) & 4+1 \\ -3+2 & 0+(-1) & 2+3 \end{bmatrix}=\begin{bmatrix} 5 & -4 & 5 \\ -1 & -1 & 5 \end{bmatrix}.$$

$$B+A=\begin{bmatrix} 3+2 & -5+1 & 1+4 \\ 2+(-3) & -1+0 & 3+2 \end{bmatrix}$$

$$=\begin{bmatrix} 5 & -4 & 5 \\ -1 & -1 & 5 \end{bmatrix}$$

$$=A+B,$$

$$A-B=\begin{bmatrix} 2-3 & 1-(-5) & 4-1 \\ -3-2 & 0-(-1) & 2-3 \end{bmatrix}$$

$$=\begin{bmatrix} -1 & 6 & 3 \\ -5 & 1 & -1 \end{bmatrix}.$$

□

零矩阵在矩阵加法中起着数 0 在数的加法中的作用,即

$$A_{m \times n} + O_{m \times n} = A_{m \times n}, \quad A_{m \times n} - A_{m \times n} = O_{m \times n}.$$

若用 λ, μ 表示数, A, B, C 表示同型的矩阵. 容易验证, 以下性质成立:

- (1) $A+B=B+A$ (交换律);
- (2) $A+(B+C)=(A+B)+C$ (结合律);
- (3) $\lambda(A+B)=\lambda A+\lambda B$ (分配律);
- (4) $(\lambda+\mu)A=\lambda A+\mu A$ (分配律);
- (5) $\lambda(\mu A)=(\lambda\mu)A$ (结合律);
- (6) $(\lambda A)^T=\lambda A^T$;
- (7) $(A+B)^T=A^T+B^T$.

由结合律,当三个或三个以上矩阵相加时,可不加括号,即

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C}) = (\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C}.$$

例 2 设 n 维列矩阵 $\boldsymbol{\alpha} = (a_1, a_2, \dots, a_n)^\top$, $\boldsymbol{\beta} = (b_1, b_2, \dots, b_n)^\top$, 求 $k\boldsymbol{\alpha}$ (k 为常数) 及 $\boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{\beta}$.

解 按数乘矩阵及矩阵加法的定义,有

$$\begin{aligned} k\boldsymbol{\alpha} &= (ka_1, ka_2, \dots, ka_n)^\top, \\ \boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{\beta} &= (a_1 + b_1, a_2 + b_2, \dots, a_n + b_n)^\top \quad \square \end{aligned}$$

1.1.4 矩阵与矩阵的乘积

先定义行矩阵 $\boldsymbol{\alpha}^\top = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ 与列矩阵 $\boldsymbol{\beta} = (b_1, b_2, \dots, b_n)^\top$ 的乘积为

$$\boldsymbol{\alpha}^\top \boldsymbol{\beta} = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n. \quad (1.1.7)$$

(1.1.7)右方常简记为

$$\boldsymbol{\alpha}^\top \boldsymbol{\beta} = \sum_{i=1}^n a_i b_i.$$

例如,

$$(2, 0, 1, 3) \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix} = 2 \cdot 1 + 0 \cdot 2 + 1 \cdot 3 + 3 \cdot 1 = 8.$$

下面给出两矩阵乘积的定义:

定义 设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times p}$, $\mathbf{B} = (b_{jk})_{p \times n}$, 则称矩阵 $\mathbf{C} = (c_{ik})_{m \times n}$ 为矩阵 \mathbf{A} , \mathbf{B} 的乘积, 并记作 $\mathbf{AB} = \mathbf{C}$, 其中

$$\begin{aligned} c_{ik} &= (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{ip}) \begin{bmatrix} b_{1k} \\ b_{2k} \\ \vdots \\ b_{pk} \end{bmatrix} \\ &= a_{i1} b_{1k} + a_{i2} b_{2k} + \dots + a_{ip} b_{pk} = \sum_{j=1}^p a_{ij} b_{jk} \\ &(i = 1, 2, \dots, m; k = 1, 2, \dots, n). \end{aligned} \quad (1.1.8)$$

这就是说 \mathbf{AB} 的 (i, k) 处元素 c_{ik} 是 \mathbf{A} 的第 i 行行矩阵与 \mathbf{B} 的第 k 列列矩阵的乘积. 即 \mathbf{A} 的第 i 行每一元素与 \mathbf{B} 的第 k 列之相应元素乘积之和, 如下所示:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1p} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{ip} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mp} \end{bmatrix}_{m \times p} \times \begin{bmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1k} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{p1} & \cdots & b_{pk} & \cdots & b_{pn} \end{bmatrix}_{p \times n} = \begin{bmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1k} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ c_{i1} & \cdots & c_{ik} & \cdots & c_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ c_{m1} & \cdots & c_{mk} & \cdots & c_{mn} \end{bmatrix}_{m \times n} .$$

必须注意,只有在 A 的列数与 B 的行数相等时,乘积 AB 才有意义.乘积 AB 的运算,称为用 A 左乘 B ,或称用 B 右乘 A .

例3 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$, $C = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$, 求 $AB, BA, BC,$

$B^T B, (AB)C$ 及 $A(BC)$.

解

$$\begin{aligned}
 AB &= \begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 2 \times 3 + 1 \times (-1) + 5 \times 2 & 2 \times 4 + 1 \times 2 + 5 \times 1 \\ 1 \times 3 + 3 \times (-1) + 2 \times 2 & 1 \times 4 + 3 \times 2 + 2 \times 1 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 15 & 15 \\ 4 & 12 \end{bmatrix}, \\
 BA &= \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 3 \times 2 + 4 \times 1 & 3 \times 1 + 4 \times 3 & 3 \times 5 + 4 \times 2 \\ -1 \times 2 + 2 \times 1 & -1 \times 1 + 2 \times 3 & -1 \times 5 + 2 \times 2 \\ 2 \times 2 + 1 \times 1 & 2 \times 1 + 1 \times 3 & 2 \times 5 + 1 \times 2 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 10 & 15 & 23 \\ 0 & 5 & -1 \\ 5 & 5 & 12 \end{bmatrix} \quad (\text{注意:在这里 } AB \text{ 不等于 } BA), \\
 BC &= \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \begin{bmatrix} 3 \times 1 + 4 \times (-1) & 3 \times 3 + 4 \times (-1) \\ -1 \times 1 + 2 \times (-1) & -1 \times 3 + 2 \times (-1) \\ 2 \times 1 + 1 \times (-1) & 2 \times 3 + 1 \times (-1) \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} -1 & 5 \\ -3 & -5 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}.
 \end{aligned}$$

$$\mathbf{B}^T \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 4 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 & 12 \\ 12 & 21 \end{bmatrix},$$

$$(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 15 & 15 \\ 4 & 12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 30 \\ -8 & 0 \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{A}(\mathbf{BC}) = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 5 \\ -3 & -5 \\ 1 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 30 \\ -8 & 0 \end{bmatrix}$$

(注意: $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$).

□

例 4 设 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求 \mathbf{AB} , \mathbf{BA} .

解

$$\mathbf{AB} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{BA} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

□

注意: 一般来说, 矩阵乘法是不可交换的. 因为 (i) \mathbf{AB} 与 \mathbf{BA} 未必都有意义 (见矩阵乘积定义); (ii) 即使 \mathbf{AB} 与 \mathbf{BA} 都有意义, 它们可能不是同型的 (见例 3); (iii) 即使 \mathbf{AB} 与 \mathbf{BA} 是同型的, 一般地, \mathbf{AB} 也不一定等于 \mathbf{BA} (见例 4). 其中 (iii) 是应该特别注意的一种情形.

矩阵乘法不满足消去律, 即若 $\mathbf{AB} = \mathbf{AC}$, 且 $\mathbf{A} \neq \mathbf{O}$, 但不一定有 $\mathbf{B} = \mathbf{C}$.

例 5

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 a_{11} & \lambda_1 a_{12} & \cdots & \lambda_1 a_{1n} \\ \lambda_2 a_{21} & \lambda_2 a_{22} & \cdots & \lambda_2 a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_m a_{m1} & \lambda_m a_{m2} & \cdots & \lambda_m a_{mn} \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 b_1 \\ \lambda_2 b_2 \\ \vdots \\ \lambda_m b_m \end{bmatrix}.$$

□

矩阵的乘法具有以下性质(设所述运算都有意义):

- (1) $\mathbf{A}(\mathbf{B}+\mathbf{C})=\mathbf{AB}+\mathbf{AC}$ (分配律);
 $(\mathbf{B}+\mathbf{C})\mathbf{A}=\mathbf{BA}+\mathbf{CA}$ (分配律);
 (2) $(\mathbf{AB})\mathbf{C}=\mathbf{A}(\mathbf{BC})$ (结合律);
 (3) $\lambda(\mathbf{AB})=(\lambda\mathbf{A})\mathbf{B}=\mathbf{A}(\lambda\mathbf{B})$, λ 是常数;
 (4) $(\mathbf{AB})^T=\mathbf{B}^T\mathbf{A}^T$.

下面只就(2)加以证明.

设 $\mathbf{A}=(a_{ij})_{m \times p}$, $\mathbf{B}=(b_{jk})_{p \times q}$, $\mathbf{C}=(c_{kl})_{q \times n}$, 此时 $(\mathbf{AB})\mathbf{C}$ 与 $\mathbf{A}(\mathbf{BC})$ 都有意义. 它们都是 $m \times n$ 矩阵. 下面来证明 $(\mathbf{AB})\mathbf{C}$ 与 $\mathbf{A}(\mathbf{BC})$ 两个矩阵第 i 行第 k 列 ($i=1, 2, \dots, m, k=1, 2, \dots, n$) 的元素相同. 我们采用记号 $\{\mathbf{A}\}_{ik}$ 表示矩阵 \mathbf{A} 的第 i 行第 k 列的元素. 即有

$$\begin{aligned} \{(\mathbf{AB})\mathbf{C}\}_{ik} &= \sum_{j=1}^q \{\mathbf{AB}\}_{ij} \{\mathbf{C}\}_{jk} = \sum_{j=1}^q \left(\sum_{l=1}^p a_{il} b_{lj} \right) c_{jk} = \sum_{j=1}^q \sum_{l=1}^p a_{il} b_{lj} c_{jk}, \\ \{\mathbf{A}(\mathbf{BC})\}_{ik} &= \sum_{l=1}^p \{\mathbf{A}\}_{il} \{\mathbf{BC}\}_{lk} = \sum_{l=1}^p a_{il} \left(\sum_{j=1}^q b_{lj} c_{jk} \right) = \sum_{l=1}^p \sum_{j=1}^q a_{il} b_{lj} c_{jk}. \end{aligned}$$

由于二重连加号可以交换次序, 所以上两式右端相等, 即得

$$\{(\mathbf{AB})\mathbf{C}\}_{ik} = \{\mathbf{A}(\mathbf{BC})\}_{ik} \quad (i=1, 2, \dots, m, k=1, 2, \dots, n), \text{ 故得 } (\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC}). \quad \square$$

例 6 设矩阵 \mathbf{A}, \mathbf{B} 如例 3, 验证等式 $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T\mathbf{A}^T$.

解 在例 3 中已求得 $\mathbf{AB} = \begin{bmatrix} 15 & 15 \\ 4 & 12 \end{bmatrix}$, 故

$$(\mathbf{AB})^T = \begin{bmatrix} 15 & 4 \\ 15 & 12 \end{bmatrix},$$

又
$$\mathbf{A}^T = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \\ 5 & 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B}^T = \begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 4 & 2 & 1 \end{bmatrix}.$$

故

$$\begin{aligned} \mathbf{B}^T\mathbf{A}^T &= \begin{bmatrix} 3 \times 2 + (-1) \times 1 + 2 \times 5 & 3 \times 1 + (-1) \times 3 + 2 \times 2 \\ 4 \times 2 + 2 \times 1 + 1 \times 5 & 4 \times 1 + 2 \times 3 + 1 \times 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 15 & 4 \\ 15 & 12 \end{bmatrix} = (\mathbf{AB})^T. \end{aligned} \quad \square$$

容易验证, 单位矩阵在矩阵乘法中起着数 1 在数的乘法中的作用, 即有

$$\begin{aligned} \mathbf{I}_m \mathbf{A}_{m \times n} &= \mathbf{A}_{m \times n}, & \mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{I}_n &= \mathbf{A}_{m \times n}, \\ \mathbf{I}_n \mathbf{A}_{n \times n} &= \mathbf{A}_{n \times n} \mathbf{I}_n &= \mathbf{A}_{n \times n}, \end{aligned}$$

矩阵为方阵时,也可作乘幂的运算. 设 $A=A_{n \times n}$, p 为一正整数, 则矩阵

$$A^p = \underbrace{AA \cdots A}_{p \uparrow}$$

称为 A 的 p 次幂. 定义 A 的零次幂 A^0 为 A 的同阶单位矩阵 I .

容易验证, 若 $A=A_{n \times n}$, p, q 都是非负整数, 则有

$$A^p A^q = A^{p+q}, \quad (A^p)^q = A^{pq}.$$

例 7 (i) 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$, 则有

$$A^2 = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -4 \\ 0 & 4 \end{bmatrix},$$

$$A^3 = A^2 A = \begin{bmatrix} 4 & -4 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 & -12 \\ 0 & 8 \end{bmatrix}.$$

(ii) 设 $A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$, p 为正整数, 则有

$$A^p = \text{diag}(\lambda_1^p, \lambda_2^p, \dots, \lambda_n^p). \quad \square$$

1.1.5 逆矩阵

以上我们定义了矩阵的加法和它的逆运算——减法. 那么, 对于矩阵的乘法是否也可以定义它的逆运算? 对于数 $a (a \neq 0)$, 其倒数 $a^{-1} = 1/a$. 倒数 a^{-1} 满足关系式 $a^{-1}a = aa^{-1} = 1$. 有了 a 的倒数 a^{-1} , 那么数 b 除以 a 就是 $b \times \frac{1}{a}$, 这样就有了数的除法运算. 类似地, 对于矩阵 A , 我们定义 n 阶矩阵 A 的逆矩阵如下:

定义 设 A 为 n 阶矩阵, 若存在 n 阶矩阵 B , 使得

$$AB = BA = I, \quad (1.1.9)$$

则称 A 是可逆矩阵或非奇异矩阵. 而 B 称为 A 的逆矩阵, 简称逆阵. 若不存在这样的矩阵 B , 则 A 称为不可逆矩阵或奇异矩阵.

先来证明: 若 A 有逆阵, 则逆阵是惟一的.

为此, 设 B_1, B_2 都是 A 的逆阵, 按逆阵的定义有

$$AB_1 = B_1A = I, \quad AB_2 = B_2A = I,$$

因而

$$B_1 = IB_1 = (B_2A)B_1 = B_2(AB_1) = B_2I = B_2,$$

即逆阵是惟一的.

我们将矩阵 A 的逆阵(若存在的话)记为 A^{-1} , 于是(1.1.9)可改写成

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I. \quad (1.1.10)$$

不是任何 n 阶矩阵都有逆阵. 例如 $O_{n \times n}$ 就没有逆阵.