

数学地质丛书

线性代数

夏立显 矫希国 编

地质出版社

数学地质丛书

线 性 代 数

夏立显 矫希国 编

*

地质部书刊编辑室编辑

责任编辑：高书平

地质出版社出版

(北京西四)

地质印刷厂印刷

(北京安德路47号)

新华书店北京发行所发行·各地新华书店经售

*

开本：850×1168¹/₃₂ 印张：5³/₈ 字数：140,000

1981年9月北京第一版·1981年9月北京第一次印刷

印数1—6,980册·定价1.00元

统一书号：15038·新660

前 言

本书是在长春地质学院“线性代数讲义”的基础上修改而成的，目的在于为学习数学地质，特别是多元统计分析提供必要的基础知识。在取材方面力求实用，在讲法上尽量避免复杂的数学推导，期望在通俗易懂的基础上讲清一些概念和方法的精神实质。本书可供具有高等数学初步知识的读者，尤其是地质科技工作者和地质院校学生自学参考。

这里没有涉及复线性空间和非对称矩阵化标准型的问题，对行列式的理论讲得也少，重点放在欧氏空间、特征值和特征向量、二次型和正定矩阵等用得较多的几个方面，另外还介绍了一些基本的可用于电子计算机上的计算方法，把它们分散在有关的章节中。由于现代多元统计分析文献中常用广义逆矩阵处理各种问题，本书利用最后一章对这方面内容作个通俗的介绍，初学者可以略去不读。

在本书编写过程中，得到了景毅教授的热情指导和周光亚、王世称副教授的鼓励支持。几年以来，先后有牛凤文、周国华、朱政嘉、马生忠、肖凤和、苑清扬、范继璋等老师仔细审阅了各次书稿，特别是武汉地质学院蒋耀淞、张一球老师对本书作了极为认真的审校，他们都提出了许多宝贵意见。陈觉婷、曾汝淑同志也为本书付出了许多劳动。若没有这些同志的指导和帮助，本书是难以完成的，编者借此机会向他们表示衷心的感谢！

编者

目 录

第一章 向量和矩阵	1
§ 1. 向量	1
§ 2. 矩阵	8
第二章 线性方程组和行列式	24
§ 1. 解线性方程组的消去法和矩阵的初等变换	24
§ 2. 行列式	36
§ 3. 解线性方程组的主元素消去法	47
第三章 n 维线性空间	58
§ 1. 向量组的线性相关和线性无关	58
§ 2. n 维线性空间	62
§ 3. 向量组和矩阵的秩数	68
§ 4. 一般线性方程组解的结构	73
第四章 n 维欧氏空间	82
§ 1. 内积和基本度量概念	82
§ 2. 正规直交基和正交矩阵	88
§ 3. 向量到子空间上的投影和垂线——最小二乘法的几何解释	95
§ 4. 解线性方程组的豪斯浩得尔方法	101
第五章 特征值和特征向量	111
§ 1. 中心二次曲线的主轴	111
§ 2. 特征值和特征向量	118
§ 3. 对称矩阵和二次型的标准型	124
§ 4. 求对称矩阵特征值和特征向量的雅可比方法	131

第六章 矩阵的奇值分解和广义逆	141
§ 1. 矩阵的奇值分解	141
§ 2. 线性方程组和广义逆矩阵	149
§ 3. Moore—Penrose 逆 A^+ 和 g 逆 A^-	156
附录一 向量函数的求导法则	163
附录二 求多元函数条件极值的拉格朗日不	
定乘数法	165

第一章 向量和矩阵

§ 1. 向 量

§ 1.1 几何空间中的向量及其基本运算

通常遇到的物理量，一般可以分为两类：一类仅由量值的大小来表示，如质量、能量等，叫做数量或纯量；另一类由量值的大小和方向共同确定，如速度、力等，叫做向量或矢量。

向量可用几何方法在平面（二维空间）或空间（三维空间）中表示成有向线段（图1.1）。这里约定：任意两个向量，只要它们的长度相等，方向一致，不管其始点位置是否重合，就认为它们是相等的。这就是说，向

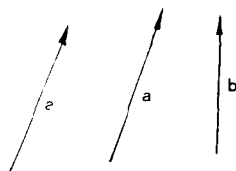


图 1.1

量可以随便平行移动位置，所以向量也叫做自由向量。若把所有向量的始点都移到坐标原点，则每个向量都可以由它终点的位置唯一确定，所以可以说，每个向量都能用平面或空间中的一个点来表示。

在给定坐标系以后，空间中的每一点都有对应的按一定顺序排列的三个数值——三个坐标值。若把向量的始点放在坐标原点，它的终点的三个坐标，叫做向量的分量或向量的坐标，可以代数形式表示，通常记为

$$\mathbf{a} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix}$$

为了书写方便，有时也记为 $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)'$ 或 $\mathbf{a}' = (a_1, a_2, a_3)$ 。平

面向量有两个坐标或分量，可类似地记为

$$\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = (a_1, a_2)' \text{ 或 } \alpha' = (a_1, a_2)$$

因此，平面上或空间中任何两个坐标相同的向量都是相等的。

对向量可以进行如下的运算：

1. 加法

两个向量 $\alpha = (a_1, a_2)'$ ， $\beta = (b_1, b_2)'$ 之和定义为

$$\alpha + \beta = (a_1 + b_1, a_2 + b_2)' \quad (1.1)$$

这相当于在力学中根据平行四边形法则或三角形法则求合力（图 1.2）。

2. 向量乘以数

按向量的加法法则，两个相同的向量相加，得

$$\alpha + \alpha = (a_1 + a_1, a_2 + a_2)' = (2a_1, 2a_2)'$$

这个向量的方向与原来向量 α 一致，长度等于 α 的 2 倍，可以把它记为

$$2\alpha = (2a_1, 2a_2)'$$

一般地说，对任意一个实数 λ ①， $\lambda\alpha = \beta$ 表示这样一个向量：当 $\lambda > 0$ 时， $\lambda\alpha$ 与 α 同向；当 $\lambda < 0$ 时， $\lambda\alpha$ 与 α 反向； $\lambda\alpha$ 的长度等于 α 的长度的 $|\lambda|$ 倍；当 $\lambda = 0$ 时， $\lambda\alpha$ 是长度为零的向量，即一个点。

关系式 $\beta = \lambda\alpha$ 表示向量 α ， β 平行（共线）；反之，任意互相平行（共线）的两个向量，也都可以表示成这种关系。

根据相似三角形原理， $\lambda\alpha$ 的各坐标都等于 α 的相应坐标的 λ 倍（图 1.3），于是这种运算可用坐标表示成

$$\lambda(a_1, a_2)' = (\lambda a_1, \lambda a_2)'$$

对空间向量来说，可表成

$$\lambda(a_1, a_2, a_3)' = (\lambda a_1, \lambda a_2, \lambda a_3)' \quad (1.2)$$

这两种运算有下面的一些基本性质：

$$(1) \alpha + \beta = \beta + \alpha \quad (\text{交换律})$$

① 本书只讨论实线性空间，因此如果没有特别声明，所涉及的都是实数。

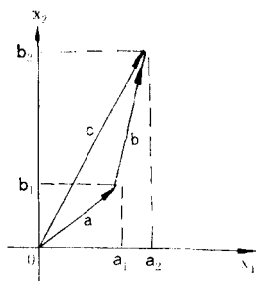


图 1.2

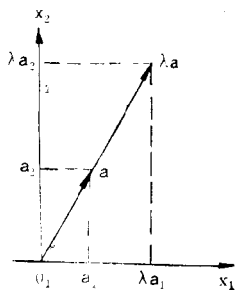


图 1.3

(2) $(a+b)+c=a+(b+c)$ (结合律)

(3) 令 θ 表示坐标全为 0 的向量, 它的终点与始点重合, 显然有

$$a+\theta=a$$

它在向量加法中的作用相当于 0 在数的加法中的作用, 叫做零向量。

(4) 作为加法的逆运算, 向量之间可以相减, 两个向量之差定义为

$$a-b=a+(-b)=(a_1-b_1, a_2-b_2, a_3-b_3)'$$

(5) 向量乘以数的运算有如下两种形式的分配律

$$\lambda(a \pm b) = \lambda a \pm \lambda b \quad (\lambda \pm \mu)a = \lambda a \pm \mu a$$

(6) 向量乘以数的运算本身还有如下性质

$$\lambda(\mu a) = (\lambda\mu)a$$

3. 内积

我们从力学中知道, 当作用在物体上的力 a 和物体的位移 b 方向不一致时, 这个力所作的功是

$$w = \|a\| \|b\| \cos(\widehat{a, b}) = \|a\| \|b\| \cos \varphi$$

其中 $\|a\|, \|b\|$ 分别表示向量 a, b 的长度, $\varphi = \widehat{a, b}$ 表示向量 a, b 之间的夹角。w 叫做向量 a, b 的内积, 记为

$$a \cdot b = a'b' = \|a\| \cdot \|b\| \cos \varphi \quad (1.3)$$

这可以看作一般的两个向量 a, b 内积的定义。内积的结果

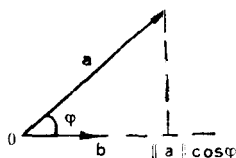


图 1.4

是数量，而不是向量。这里我们认为零向量的长度为0，其方向是任意的（也可以看做是与任何向量垂直的），因此，零向量与任何向量内积都是0。

由图 1.4 可以看出， $\|a\|\cos\varphi$ 是 a 在 b 上投影（当 $\varphi < \frac{\pi}{2}$ 时，投影为正；当

$\varphi > \frac{\pi}{2}$ 时，投影为负），相当于作用力 a 在位移方向 b 上的分力。

向量 a, b 的内积可以看成是 a 在 b 上投影乘以 b 的长度。当 $\|b\|=1$ 时， $a \cdot b = \|a\|\cos\varphi$ ，内积 $a \cdot b$ 就等于 a 在 b 上的投影。

对于任意向量 a, b, c 和任意数 λ ，内积运算有如下几条基本性质：

- (1) $a \cdot b = b \cdot a$;
- (2) $(a + b) \cdot c = a \cdot c + b \cdot c$;
- (3) $(\lambda a) \cdot b = \lambda(a \cdot b)$;
- (4) $a \cdot a \geq 0$ ，等号当且仅当 a 为零向量时成立。

这里的内积是用向量的长度和夹角定义出来的，反之，也可以将向量的长度和夹角用内积表示出来，当 $b=a$ 时有

$$a \cdot a = \|a\|\|a\|\cos 0 = \|a\|^2$$

即

$$\|a\| = \sqrt{a \cdot a} \quad (1.4)$$

对任意两个非零向量 a, b ，可以用内积算出它们的夹角余弦

$$\cos \varphi = \frac{a \cdot b}{\|a\|\|b\|} = \frac{a \cdot b}{\sqrt{a \cdot a} \sqrt{b \cdot b}} \quad (1.5)$$

两个向量垂直，即 $\varphi = \frac{\pi}{2}$ 或 $\cos \varphi = 0$ 的充分必要条件是

$$a \cdot b = 0 \quad (1.6)$$

在三维空间中引进直角坐标系，设 i, j, k 是指向三个坐标轴正向的单位长向量，它们之间两两互相垂直。用内积表示，它们

应满足如下六个条件

$$\begin{cases} \mathbf{i} \cdot \mathbf{j} = \mathbf{i} \cdot \mathbf{k} = \mathbf{j} \cdot \mathbf{k} = 0 \\ \mathbf{i} \cdot \mathbf{i} = \mathbf{j} \cdot \mathbf{j} = \mathbf{k} \cdot \mathbf{k} = 1 \end{cases} \quad (1.7)$$

我们称这样的三个向量为三维空间中的一组正规直交基。

对于任意向量 $\mathbf{a}$ ，设它在这个坐标系之下的坐标为 $(a_1, a_2, a_3)'$ ，即有

$$\mathbf{a} = a_1 \mathbf{i} + a_2 \mathbf{j} + a_3 \mathbf{k}$$

将等式两端同与向量 $\mathbf{i}$ 作内积，得到

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{i} = (a_1 \mathbf{i} + a_2 \mathbf{j} + a_3 \mathbf{k}) \cdot \mathbf{i} = a_1 (\mathbf{i} \cdot \mathbf{i}) + a_2 (\mathbf{j} \cdot \mathbf{i}) + a_3 (\mathbf{k} \cdot \mathbf{i}) = a_1$$

这说明坐标 a_1 是向量 $\mathbf{a}$ 在第一个坐标向量 $\mathbf{i}$ 上的投影。类似地有

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \cdot \mathbf{j} &= a_2 \\ \mathbf{a} \cdot \mathbf{k} &= a_3 \end{aligned} \quad (1.8)$$

我们可用内积将向量的坐标简单地表示出来，反之，也可以用向量的坐标表示内积。设还有

$$\mathbf{b} = b_1 \mathbf{i} + b_2 \mathbf{j} + b_3 \mathbf{k}$$

则由内积的性质及条件 (1.7) 得

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} &= (a_1 \mathbf{i} + a_2 \mathbf{j} + a_3 \mathbf{k}) \cdot (b_1 \mathbf{i} + b_2 \mathbf{j} + b_3 \mathbf{k}) \\ &= a_1 b_1 \mathbf{i} \cdot \mathbf{i} + a_1 b_2 \mathbf{i} \cdot \mathbf{j} + a_1 b_3 \mathbf{i} \cdot \mathbf{k} + a_2 b_1 \mathbf{j} \cdot \mathbf{i} + a_2 b_2 \mathbf{j} \cdot \mathbf{j} \\ &\quad + a_2 b_3 \mathbf{j} \cdot \mathbf{k} + a_3 b_1 \mathbf{k} \cdot \mathbf{i} + a_3 b_2 \mathbf{k} \cdot \mathbf{j} + a_3 b_3 \mathbf{k} \cdot \mathbf{k} \\ &= a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3 \end{aligned} \quad (1.9)$$

这说明两个向量的内积等于它们的对应坐标乘积之和。

因此，前面的关于向量的度量性质的几个公式就可以用坐标表示成

$$\|\mathbf{a}\| = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + a_3^2} \quad (1.10)$$

$$\cos \varphi = \frac{a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3}{\sqrt{a_1^2 + a_2^2 + a_3^2} \sqrt{b_1^2 + b_2^2 + b_3^2}} \quad (1.11)$$

两个向量垂直的条件是

$$a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3 = 0 \quad (1.12)$$

§ 1.2 n 元数组所构成的向量

将几何空间中的向量和它的坐标——有序数组对应起来，为

用代数研究几何问题提供了条件,但对我们来说,更重要的是这种对应给有序数组提供了直观的几何形象,而这些有序数组可能来自与几何根本无关的问题。这种几何思想不但有助于研究三个数组成的有序数组,而且可用于研究由许多数组成的有序数组。线性代数学就是按这种思想发展起来的。

在许多实际问题中,往往需要用多个指标来刻画事物的特征。例如,为了刻画测线上 n 个测点的观测值,需要用 n 个数值 $x_1, x_2, \dots, x_n$;为了刻画一块标本的化学成分,往往分析若干种元素的含量;为了知道某种化学元素的分布状况,往往要对许多块标本进行分析。

刻画某个事物特征的多个指标可以排成一个有序数组。由不超过三个数组成的有序数组可对应于几何空间中的向量。对于某一正整数 n ,由 n 个数 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 组成的有序数组叫 n 维向量,记为

$$\mathbf{a} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$$

或

$$\mathbf{a}' = (a_1, a_2, \dots, a_n)$$

前面对几何空间中的向量所引进的三种运算,都可用代数方法推广到 n 维向量。

设 $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n)'$, $\mathbf{b} = (b_1, \dots, b_n)$ 是任意两个 n 维向量, λ 是任意实数,可以对它们施行如下三种运算:

(1) 加减法

$$\begin{aligned} \mathbf{a} + \mathbf{b} &= (a_1, \dots, a_n)' + (b_1, \dots, b_n) \\ &= (a_1 + b_1, \dots, a_n + b_n) \end{aligned} \quad (1.13)$$

(2) 乘以数

$$\lambda \mathbf{a} = \lambda (a_1, \dots, a_n)' = (\lambda a_1, \dots, \lambda a_n) \quad (1.14)$$

(3) 内积

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = a_1 b_1 + \dots + a_n b_n \quad (1.15)$$

几何空间中向量的运算和性质,虽然都有明显的几何背景,

但从逻辑上讲, 它们都可以不依赖于几何学中的概念和结论, 只从坐标出发进行研究, 当坐标的个数增加到 n 个时, 并没有给代数上的讨论带来任何本质的困难, 因此, 几何空间中向量的三种运算的全部性质都完全适用于 n 维向量。

例如, 有了内积运算以后, 我们同样可以定义 n 维向量的“长度”和“夹角”:

$$\|\mathbf{a}\|^2 = \mathbf{a} \cdot \mathbf{a} = a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2 = \sum_{i=1}^n a_i^2 \quad (1.16)$$

$$\begin{aligned} \cos(\widehat{\mathbf{a}, \mathbf{b}}) &= \frac{\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}}{\|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\|} \\ &= \sum_{i=1}^n \frac{a_i b_i}{\left(\sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n b_i^2} \right)} \end{aligned} \quad (1.17)$$

关于 n 维向量的运算, 将在以后的章节中作详细讨论。

例1.1 设有四维向量

$$\mathbf{a} = (1, -1, 3, 4)$$

$$\mathbf{b} = (2, 0, 1, 2)'$$

按上边定义的运算, 可算得

$$\mathbf{a} + \mathbf{b} = (1+2, -1+0, 3+1, 4+2)' = (3, -1, 4, 6)'$$

$$\begin{aligned} 2\mathbf{a} &= 2(1, -1, 3, 4)' = (2 \times 1, 2 \times (-1), 2 \times 3, 2 \times 4) \\ &= (2, -2, 6, 8)' \end{aligned}$$

$$\|\mathbf{a}\| = \sqrt{1^2 + (-1)^2 + 3^2 + 4^2} = \sqrt{27} = 3\sqrt{3}$$

$$\|\mathbf{b}\| = \sqrt{2^2 + 0^2 + 1^2 + 2^2} = \sqrt{9} = 3$$

$$\begin{aligned} \cos(\widehat{\mathbf{a}, \mathbf{b}}) &= \frac{\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}}{\|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\|} = \frac{1 \times 2 + (-1) \times 0 + 3 \times 1 + 4 \times 2}{3\sqrt{3} \times 3} \\ &= \frac{13}{9\sqrt{3}} = \frac{13\sqrt{3}}{27} \end{aligned}$$

§ 2. 矩 阵

§ 2.1 矩阵的定义

在许多实际问题中，有些客观对象不能用一个有序数组（向量）来刻画，需要用多个向量或矩形数表来刻画。

例如，从某地区取 n 块标本，对每块标本测得 m 种氧化物的百分含量（有时称为 m 个变量），于是可将数据列成下表

变 量 号	1	2		n
1	a_{11}	a_{12}		a_{1n}
2	a_{21}	a_{22}		a_{2n}
				
m	a_{m1}	a_{m2}		a_{mn}

其中的 $a_{ij} (i=1, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 表示第 i 种氧化物在第 j 块标本中的含量百分数。

再如，在某测区中取 m 条测线，在每条测线上取 n 个测点，也可以将测得的数据（可以是某地层的标高数据，某地质体的地球化学指标，也可以是磁异常数据等）列成类似的数表，这时 $a_{ij} (i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 代表第 i 条测线的第 j 个测点上的数据。

若不管数据的具体含意，可把数据按上面数表中的位置写成下面的表格形式

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

定义1.1 由 $m \times n$ 个数 $a_{ij} (i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 排成的矩形数表叫 $m \times n$ 阶矩阵（当 $m=n$ 时叫 n 阶方阵），

记为 $A_{m \times n}$ 或 $(a_{ij})_{m \times n}$, 一般简记为 A 。

矩阵中的每个横排叫做行, 每个纵排叫做列。 a_{ij} 表示矩阵的第 i 行第 j 列的元素。

例如, 下面有三个矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & 5 & -4 \\ 2 & 6 & 3 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 4 \\ 1 & 3 & 7 \end{pmatrix} \quad C = (2 \ 6 \ 0 \ 8)$$

其中的 A 为 3 阶方阵, B 为 2×3 阶矩阵, C 为 1×4 阶矩阵。

如果两个矩阵 A 和 B 的行数和列数相等, 而且对应的元素也相等, 就说 A 和 B 相等, 并记成 $A=B$ 。

§ 2.2 矩阵的运算

和向量的情形类似, 对矩阵也可以定义三种运算。

1. 矩阵的加法

定义1.2 设矩阵 A, B 有相同的行数和列数, 把它们的对应位置的元素相加, 所得到的新矩阵叫做 A, B 的和。

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

即

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix} \quad (1.18)$$

例如

$$\begin{pmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 1 & 0 & 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 & 3 & 0 \\ -3 & 2 & -2 \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} 3+2 & -1+3 & 2+0 \\ 1-3 & 0+2 & 4-2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 2 \\ -2 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

2. 矩阵乘以数

定义1.3 用实数 α 乘矩阵 A 的每个元素, 所得到的矩阵叫做数 α 与矩阵 A 的乘积, 记为

$$\alpha A = \alpha (a_{ij})_{m \times n} = (\alpha a_{ij})_{m \times n}$$

即

$$\alpha A = \alpha \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha a_{11} & \alpha a_{12} & \cdots & \alpha a_{1n} \\ \alpha a_{21} & \alpha a_{22} & \cdots & \alpha a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \alpha a_{m1} & \alpha a_{m2} & \cdots & \alpha a_{mn} \end{pmatrix} \quad (1.19)$$

例如

$$3 \begin{pmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 1 & 5 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \times 2 & 3 \times 3 & 3 \times 0 \\ 3 \times 1 & 3 \times 5 & 3 \times 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 9 & 0 \\ 3 & 15 & 9 \end{pmatrix}$$

$$-1 \begin{pmatrix} 3 & 4 & 2 \\ -1 & 2 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 & -4 & -2 \\ 1 & -2 & 0 \\ -1 & -3 & -1 \end{pmatrix}$$

上述两种运算和向量的前两种运算具有相同的性质, 主要的有如下几条:

- (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) $\lambda(\mu A) = (\lambda\mu)A$.

所有元素全为 0 的矩阵称为**零矩阵**, 记为 Θ 。对任意矩阵 A , 都有

$$A + \Theta = A$$

对于任意两个同行同列的矩阵 A, B 来说, 减法运算定义为

$$A - B = A + (-1)B$$

例如,

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

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix}$$

3. 矩阵的乘法

为了定义矩阵的乘法，我们先研究如下形式的 向量 变换 关系

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 \end{cases}$$

这个变换关系由矩阵

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

所决定，它把向量 $\mathbf{x} = (x_1, x_2)'$ 变换为向量 $\mathbf{y} = (y_1, y_2)'$ 。

设向量 $\mathbf{x}$ 是由向量 $\mathbf{t} = (t_1, t_2)'$ 按下述公式变换而来的

$$\begin{cases} x_1 = b_{11}t_1 + b_{12}t_2 \\ x_2 = b_{21}t_1 + b_{22}t_2 \end{cases}$$

相应的矩阵为

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix}$$

将这两个变换关系连结起来，得到从 $\mathbf{t}$ 到 $\mathbf{y}$ 的变换公式

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}(b_{11}t_1 + b_{12}t_2) + a_{12}(b_{21}t_1 + b_{22}t_2) \\ \quad = (a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21})t_1 + (a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22})t_2 \\ y_2 = a_{21}(b_{11}t_1 + b_{12}t_2) + a_{22}(b_{21}t_1 + b_{22}t_2) \\ \quad = (a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21})t_1 + (a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22})t_2 \end{cases}$$

相应的矩阵为

$$\begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} \\ c_{21} & c_{22} \end{pmatrix} = \mathbf{C}$$

矩阵 $\mathbf{C}$ 所代表的变换是 $\mathbf{B}$ 和 $\mathbf{A}$ 所代表的变换连续施行的结果，它的第 i 行第 j 列 ($i, j = 1, 2$) 元素 c_{ij} 等于 $\mathbf{A}$ 的第 i 行和 $\mathbf{B}$ 的第 j 列对应元素乘积之和，我们就将 $\mathbf{C}$ 定义为 $\mathbf{A}$ 与 $\mathbf{B}$ 的乘积，记为

$$\mathbf{C} = \mathbf{AB}$$

例如，若

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}$$

则有

$$\begin{aligned} C &= AB = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ 4 & 5 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 \times (-1) + 2 \times 4 & 1 \times 3 + 2 \times 5 \\ 3 \times (-1) + (-1) \times 4 & 3 \times 3 + (-1) \times 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 & 13 \\ -7 & 4 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

矩阵乘法的一般定义为:

定义3.4 $m \times n$ 阶矩阵 $A_{m \times n}$ 和 $n \times r$ 阶矩阵 $B_{n \times r}$ 的乘积是一个 $m \times r$ 阶矩阵 $C_{m \times r}$, 它的第 i 行第 j 列元素是 A 的第 i 个行向量和 B 的第 j 个列向量的对应元素乘积之和。即有

$$A_{m \times n} B_{n \times r} = C_{m \times r}$$

$C_{m \times r}$ 中的元素为

$$\begin{aligned} c_{ij} &= a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} \\ &= \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}, \quad i=1, 2, \cdots, m_j \quad j=1, 2, \cdots, r \quad (1.20) \end{aligned}$$

在矩阵乘法中, 各元素间的运算关系可用下面的记法来表示

$$\begin{aligned} & \begin{matrix} & j \text{ 列} \\ i \text{ 行} & \left(\begin{array}{c} \vdots \\ \cdots c_{ij} \cdots \\ \vdots \end{array} \right)_{m \times r} \end{matrix} \\ &= \left(\begin{array}{c} \cdots \cdots \cdots \\ a_{i1} a_{i2} \cdots a_{in} \\ \cdots \cdots \cdots \end{array} \right)_{m \times n} \left(\begin{array}{c} \cdots \cdots b_{1j} \cdots \\ \cdots \cdots b_{2j} \cdots \\ \vdots \\ \cdots \cdots b_{nj} \cdots \end{array} \right)_{n \times r} \end{aligned}$$

下面给出几个具体的计算实例。

例1.2

$$(1 \ 2 \ 0 \ 3) \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 0 \\ 3 \end{pmatrix} = 4 + 2 + 0 + 9 = 15$$

例1.3