

## 1.3 矩阵

1  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$  是一个  $3 \times 2$  矩阵:  $m = 3$  行且  $n = 2$  列。

2  $A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$  是一个列组合  $A\mathbf{x} = x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix}$ 。

3  $A\mathbf{x}$  的三个分量是  $A$  的三个行与向量  $\mathbf{x}$  的点积:

$$\text{一次一行} \quad A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 7 + 2 \cdot 8 \\ 3 \cdot 7 + 4 \cdot 8 \\ 5 \cdot 7 + 6 \cdot 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 23 \\ 53 \\ 83 \end{bmatrix}$$

4 方程的矩阵形式  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ :  $\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$  取代  $\begin{cases} 2x_1 + 5x_2 = b_1 \\ 3x_1 + 7x_2 = b_2 \end{cases}$ 。

5  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  的解可写作  $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$ 。但有的矩阵不给予  $A^{-1}$ 。

本节从三个向量  $\mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w}$  开始。我将利用矩阵来组合它们。

$$\text{三个向量} \quad \mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}。$$

它们在三维空间中的线性组合为  $x_1\mathbf{u} + x_2\mathbf{v} + x_3\mathbf{w}$ :

$$\text{向量的组合} \quad x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}。 \quad (1)$$

现有一件重要的事: 利用矩阵来重写这个组合。向量  $\mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w}$  成为矩阵  $A$  的列。这个矩阵“乘以”向量  $(x_1, x_2, x_3)$ :

$$\text{矩阵乘以向量的组合} \quad A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}。 \quad (2)$$

数  $x_1, x_2, x_3$  均为向量  $\mathbf{x}$  的分量。矩阵  $A$  乘以向量  $\mathbf{x}$  与方程 (1) 中三个列的组合  $x_1\mathbf{u} + x_2\mathbf{v} + x_3\mathbf{w}$  相同。

由于此改写造成了在视角上的重要改变，所以这不仅仅是  $A\mathbf{x}$  的定义。起初，数  $x_1, x_2, x_3$  乘上了向量。现在矩阵乘上了这些数。矩阵  $A$  作用于向量  $\mathbf{x}$ 。  $A\mathbf{x}$  的结果是  $A$  列的组合  $\mathbf{b}$ 。

为了理解该运算行为，我将  $A\mathbf{x}$  的分量写为  $b_1, b_2, b_3$ ：

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \mathbf{b}. \quad (3)$$

其输入是  $\mathbf{x}$ ，输出是  $\mathbf{b} = A\mathbf{x}$ 。因为  $\mathbf{b}$  包含输入向量  $\mathbf{x}$  的差分，所以这个  $A$  是一个“差分矩阵”。顶部的差是  $x_1 - x_0 = x_1 - 0$ 。以下是个展示  $\mathbf{x} = (1, 4, 9)$  差分的例子： $\mathbf{x}$  含平方数， $\mathbf{b}$  含奇数。

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 9 \end{bmatrix} = \text{平方数} \quad A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 - 0 \\ 4 - 1 \\ 9 - 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} = \mathbf{b}. \quad (4)$$

这种模式会延续到  $4 \times 4$  差分矩阵。下一个方阵应当是  $x_4 = 16$ 。下一个差分应该是  $x_4 - x_3 = 16 - 9 = 7$  (下一个奇数)。矩阵一下求出了所有的差 1, 3, 5, 7。重要记：一次乘以一行。你可能已经学过  $A\mathbf{x}$  相乘，一个矩阵乘以一个向量。或许有不同的阐述，利用行而不是列。通常的方法是取每行与  $\mathbf{x}$  的点积：

$$\begin{array}{l} A\mathbf{x} \text{ 也是} \\ \text{与行的} \\ \text{点积} \end{array} \quad A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (1, 0, 0) \cdot (x_1, x_2, x_3) \\ (-1, 1, 0) \cdot (x_1, x_2, x_3) \\ (0, -1, 1) \cdot (x_1, x_2, x_3) \end{bmatrix}. \quad (5)$$

这些点积与我们在方程 (3) 中写的  $x_1, x_2 - x_1, x_3 - x_2$  相同。新方法是一次使用  $A\mathbf{x}$  的一列。线性组合是线性代数的关键， $A\mathbf{x}$  的结果是  $A$  列的线性组合。

对于数，你可以按行将  $A\mathbf{x}$  相乘。对于字母，按列是好的方法。第 2 章将重复这些矩阵乘法法则，并解释其中思想。

## 线性方程

另一个视角改变至关重要。到目前为止，数  $x_1, x_2, x_3$  已知。右手边的  $\mathbf{b}$  未知。我们通过将  $A$  与  $\mathbf{x}$  相乘来求出差分向量。现在我们设想  $\mathbf{b}$  为已知然后我们找  $\mathbf{x}$ 。

旧问题：计算线性组合  $x_1\mathbf{u} + x_2\mathbf{v} + x_3\mathbf{w}$  来求  $\mathbf{b}$ 。

新问题： $\mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w}$  的哪种组合产生一个特定向量  $\mathbf{b}$ ？

这是逆问题——求能得出期望输出  $\mathbf{b} = A\mathbf{x}$  的输入  $\mathbf{x}$ 。你以前见过这个问题，它作为一个关于  $x_1, x_2, x_3$  的线性方程组。方程右边是  $b_1, b_2, b_3$ 。我现在要解方程组  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  来求  $x_1, x_2, x_3$ ：

$$\begin{array}{lcl} \text{方程} & \begin{array}{l} x_1 = b_1 \\ -x_1 + x_2 = b_2 \\ -x_2 + x_3 = b_3 \end{array} & \text{解} \\ A\mathbf{x} = \mathbf{b} & & \mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b} \end{array} \quad \begin{array}{l} x_1 = b_1 \\ x_2 = b_1 + b_2 \\ x_3 = b_1 + b_2 + b_3 \end{array} \quad (6)$$

允许我马上承认——大多数线性方程组都不易解出。在此例中，第一个方程决定了  $x_1 = b_1$ 。然后第二个方程得出  $x_2 = b_1 + b_2$ 。因为  $A$  是一个三角矩阵，所以该方程可按顺序解出（从顶到底）。

看一下右边  $b_1, b_2, b_3$  的两个特定选择 0, 0, 0 和 1, 3, 5：

$$\mathbf{b} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ 得 } \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} \text{ 得 } \mathbf{x} = \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1+3 \\ 1+3+5 \end{bmatrix} = \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 9 \end{bmatrix}.$$

第一个解（全零）比它看上去要重要。用句话说：若输出为  $\mathbf{b} = \mathbf{0}$ ，则输入必为  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 。这句陈述对这个矩阵  $A$  来说是对的。它并不对所有矩阵是对的。我们的第二个例子将演示（对一个不同的矩阵  $C$ ）当  $C \neq 0$  且  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  时我们如何使  $C\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 。

这个矩阵  $A$  是“可逆的”。我们可从  $\mathbf{b}$  重新得出  $\mathbf{x}$ 。我们将  $\mathbf{x}$  写作  $A^{-1}\mathbf{b}$ 。

## 可逆矩阵

让我复述一遍方程（6）的解  $\mathbf{x}$ 。将会出现一个和矩阵！

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \text{ 的解为 } \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \\ b_1 + b_2 + b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}. \quad (7)$$

若  $x$  的差是  $b$ ，则  $b$  的和是  $x$ 。这对于奇数  $\mathbf{b} = (1, 3, 5)$  与平方数  $\mathbf{x} = (1, 4, 9)$  成立。它对所有向量都成立。方程（7）中的和矩阵是差分矩阵  $A$  的逆  $A^{-1}$ 。

例： $\mathbf{x} = (1, 2, 3)$  的差分为  $\mathbf{b} = (1, 1, 1)$ 。于是  $\mathbf{b} = A\mathbf{x}$  且  $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$ ：

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad A^{-1}\mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

解向量  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)$  的方程（7）告诉我们两个重要事实：

1. 对每个  $\mathbf{b}$ ， $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  都有唯一解。 2. 矩阵  $A^{-1}$  得出  $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$ 。

下一章会问到其它方程  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 。有解么？怎么求解？

微积分注记。让我将这些特殊矩阵与微积分联系起来。向量  $\mathbf{x}$  转为函数  $x(t)$ 。差分  $A\mathbf{x}$  变成导数  $dx/dt = b(t)$ 。在反方向上，加和  $A^{-1}\mathbf{b}$  变成  $b(t)$  的积分。对差分加和就像对导数积分一样。

微积分的基本定理表示：积分是微分的逆过程。

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \text{ 与 } \mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b} \quad \frac{dx}{dt} = b \text{ 及 } x(t) = \int_0^t b \, dt \quad (8)$$

平方数  $0, 1, 4, 9$  的差分是奇数  $1, 3, 5$ 。 $x(t) = t^2$  的导数是  $2t$ 。一个理想的类推是要在  $t = 1, 2, 3$  时刻产生偶数  $b = 2, 4, 6$ 。然而差分与导数不一致，并且我们的矩阵  $A$  要得出  $2t$  而不是  $2t - 1$ ：

$$\text{后向差分} \quad x(t) - x(t-1) = t^2 - (t-1)^2 = t^2 - (t^2 - 2t + 1) = 2t - 1. \quad (9)$$

随后的学业中将证明“前向差分”得出  $2t+1$ 。其最佳选择（微积分课程中不常见）是运用  $x(t+1) - x(t-1)$  的“中心差分”。将那个  $\Delta t$  除以从  $t-1$  到  $t+1$  的距离——2：

$$\mathbf{x}(t) = t^2 \text{ 的中心差分} \quad \frac{(t+1)^2 - (t-1)^2}{2} = 2t \text{ 一点不差} \quad (10)$$

差分矩阵是重要的。中心差分是最佳的。我们的第二个例子是不可逆的。

## 循环差分

本例除了将  $w$  改为新向量  $w^*$  外，保持相同的列  $u$  和  $v$ ：

第二个例子  $u = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad w^* = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。如今  $u, v, w^*$  导出了一个循环差分矩阵  $C$ ：

$$\text{循环差分} \quad Cx = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = b. \quad (11)$$

这个矩阵  $C$  不是三角阵。当我们给出  $b$  时，并不易解出  $x$ 。事实上三个方程要么有无穷多解（有时）要么无解（通常），因此求出  $Cx = b$  的解挺重要的：

$$\begin{array}{l} Cx = 0 \\ \text{无穷多解} \end{array} \quad \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \text{的解为所有向量} \quad \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c \\ c \\ c \end{bmatrix}. \quad (12)$$

当我们循环计算时，每个像  $x = (3, 3, 3)$  的常数向量都具有零差分。不定常数  $c$  就像我们往积分中添加的  $+C$  一样。循环差分的第一个分量是循环回到  $x_1 - x_3$ ，而不是从  $x_0 = 0$  开始。

$Cx = b$  的最大可能性是根本就无解：

$$Cx = b \quad \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{左边加起来为 } 0 \\ \text{右边加起来为 } 9 \\ x_1, x_2, x_3 \text{ 无解} \end{array} \quad (13)$$

从几何上看下这个例子。没有  $u, v, w^*$  的组合会产生向量  $b = (1, 3, 5)$ 。它们的组合不会占满整个三维空间。因为方程左边  $x_1 - x_3, x_2 - x_1, x_3 - x_2$  总是加起来为 0，所以右边必须为  $b_1 + b_2 + b_3 = 0$  才能容许  $Cx = b$  有解。换句话说：

所有线性组合  $x_1 u + x_2 v + x_3 w^*$  均位于由  $b_1 + b_2 + b_3 = 0$  给定的平面上。

本节课突然将代数和几何联系起来。线性组合可以充满整个空间，或仅仅一个平面。我们需要一张图来展示  $u, v, w$ （第一个例子）与  $u, v, w^*$ （都在同一平面）间至关重要的差别。

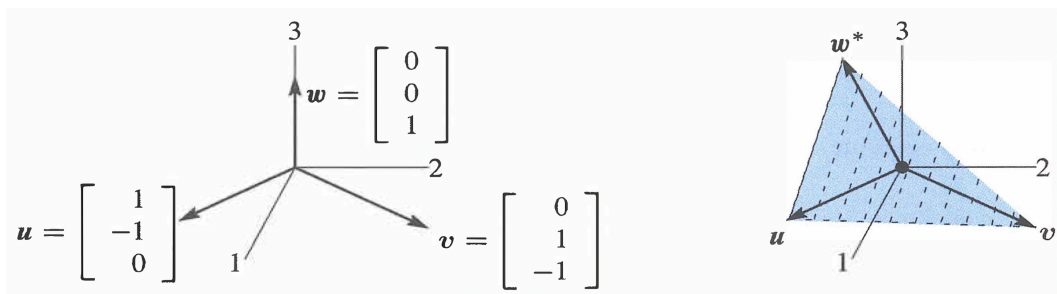


图 1.10: 无关向量  $u, v, w$ 。相关向量  $u, v, w^*$  在一平面内。

## 线性无关与线性相关

图 1.10 展示了那些列向量，先是矩阵  $A$  的然后是  $C$  的。在两个图中，头两列  $u$  和  $v$  都是相同的。如果我们只考虑这两个向量的组合，我们将会得到一个二维平面。关键问题是第三条向量是否在此平面上：

**无关**  $w$  不在  $u$  和  $v$  张成的平面内。

**相关**  $w^*$  在  $u$  和  $v$  张成的平面内。

最重要的一点是新向量  $w^*$  是  $u$  和  $v$  的线性组合：

$$u + v + w^* = 0 \quad w^* = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = -u - v. \quad (14)$$

三个向量  $u, v, w$  的全部分量加和为 0。因此它们的全部分量将会使  $b_1 + b_2 + b_3 = 0$ （正如我们在前文所看到的，通过将三个方程相加）。这是关于  $u$  和  $v$  所有组合的平面方程。由于  $w^*$  已经在该平面上，因此凭借囊括进  $w^*$  我们也无法得到新向量。

最初的  $w = (0, 0, 1)$  不在那平面上：  $0 + 0 + 1 \neq 0$ 。  $u, v, w$  的组合占满整个三维空间。我们对此早有知晓，是因为方程 (6) 中的解  $x = A^{-1}b$  给出了构造任意  $b$  的正确组合。

带有第三列  $w$  与  $w^*$  的两个矩阵  $A$  与  $C$ ，让我论及两个线性代数关键词：（线性）无关与相关。课程的前半部分将进一步深入这些思想——如果你能较早的从这两个例子中理解它们的话那我很高兴：

$u, v, w$  是无关的。除了  $0u + 0v + 0w = 0$  外没有组合可得  $b = 0$ 。

$u, v, w^*$  是相关的。其它组合如  $u + v + w^*$ ，得出  $b = 0$ 。

在三维中你可以将这些描绘出来。三个向量位于一个平面或并非如此。第 2 章在  $n$  维空间中拿  $n$  个向量。无关与相关是关键点。向量成为  $n \times n$  矩阵的列：

列无关： $Ax = 0$  有唯一解。 $A$  是可逆矩阵。

列相关： $Cx = 0$  有多个解。 $C$  是奇异矩阵。

最终我们将在  $m$  维空间中拿  $n$  个向量。带这  $n$  个列的矩阵  $A$  现在是矩形 ( $m \times n$ )。弄懂  $Ax = b$  是第 3 章的问题。

## ■ 复习关键点 ■

1. 矩阵乘以向量： $A\mathbf{x} = A$  的列组合。
2. 当  $A$  是可逆矩阵时， $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  的解是  $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$ 。
3. 循环差分矩阵  $C$  没有逆。它的三个列位于同一平面。这些相关列的加和为零向量。 $C\mathbf{x} = \mathbf{0}$  有多个解。
4. 本节展望关键思想，并未做完整解释。