

# Part 2 导论

---

这是线性代数的第二部分：向量空间，本章以向量空间的角度审视  $Ax = b$  的含义，这是理解  $Ax = b$  的第二层次。

- **2.1 向量空间和子空间** ——介绍向量空间和子空间的概念，引入矩阵的两种子空间：列空间、零空间
- **2.2 求解  $Ax = 0$ ：主变量、特解** ——介绍求解矩阵零空间的求解算法
- **2.3 求解  $Ax = b$ ：可解性、解的结构** ——介绍  $Ax = b$  的可解性与解的结构，不同秩下解的个数
- **2.4 线性相关性、基、维数** ——解析向量组线性相关或线性无关、向量组生成一个空间、向量组作为子空间的一组基、子空间的维数等概念
- **2.5 四个基本子空间** ——介绍矩阵的四个基本子空间的基、维数的求解方法——消元
- **2.6 矩阵空间、秩1矩阵** ——深入“向量空间”的核心概念，引出矩阵空间，介绍一种特殊的矩阵：秩1矩阵。
- **2.7 图与网络** ——举例介绍线性代数在图论中的应用。

## &2.1 向量空间和子空间

---

### 一、概述

---

本节将介绍向量空间和子空间的概念。

**首先** 介绍向量空间的定义，举例说明了向量空间的特征。**然后** 介绍了子空间的定义，讨论了  $R^n$  的全部子空间。**最后** 简单介绍了矩阵的两种子空间：列空间与零空间。

要点：

- 向量空间
- 子空间
- 列空间
- 零空间

### 二、向量空间

---

在引入向量空间之前，我们先来看看向量有什么运算？

对于向量  $u$  和  $v$ ，有

- 相加： $u + v$
- 数乘： $kv$ ，其中  $k$  为标量 ( scalar )

有了上面的认识后，下面我们来讨论向量空间的概念。

#### · 定义

设  $V$  是一组向量的非空集合，若有

- $\forall u, v \in V, (u + v) \in V$  (对加法封闭)
- $\forall v \in V, kv \in V$ , 其中 $k$ 为标量( scalar ) (对数乘封闭)

成立, 则称集合  $V$  为**向量空间**( **Vector Space** )。【严格定义见百度百科】

因此, 向量空间必须对加法和数乘封闭, 也就是说, 对线性组合封闭。

## · 举例

设  $R^2$  为所有二维实向量的集合, 我们可以把  $R^2$  称为一个平面( plane ), 则  $R^2$  为一个向量空间。

我们设想一下, 如果一个向量集合  $V$  包含  $R^2$  除原点  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$  外的所有向量, 那  $V$  是一个向量空间吗? 显然不是。因为  $0 \cdot v = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} = v + (-v) \notin V$ , 不满足数乘封闭性与加法封闭性。

**结论1**: 向量空间一定包含零向量。

这里我们再补充约定俗成的两点:

- 我们所说的向量  $v$  默认为列向量, 行向量用  $v^T$  表示。
- $R^n$  默认表示所有  $n$  维实向量的集合。

## 三、子空间

前面我们介绍了向量空间的概念, 举了向量空间  $R^n$  的例子。 $R^n$  是很重要的向量空间, 但我们一般更关心  $R^n$  的非空子集。如果  $R^n$  非空子集  $V$  为向量空间的话, 则  $V$  为向量空间  $R^n$  的子空间。

## · 定义

对于非空集合  $V \subseteq R^n$ , 若有

- $\forall u, v \in V, (u + v) \in V$  (对加法封闭)
- $\forall v \in V, kv \in V$ , 其中 $k$ 为标量( scalar ) (对数乘封闭)

成立, 则称  $V$  为向量空间  $R^n$  的**子空间**( **subspace** )。

## · $R^n$ 的全部子空间

要想知道  $R^n$  的全部子空间, 我们先来看看  $R^2$  和  $R^3$  的全部子空间。

$R^2$

$R^2$  的全部子空间:

- $R^2$
- any line through the origin  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

- zero vector (  $Z = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$  )

$R^3$

$R^3$  的全部子空间:

- $R^3$
- plane through the origin  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ , 即  $R^3$  中的  $R^2$
- line through the origin  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ , 即  $R^3$  中的  $R^1$
- $Z = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ , 即  $R^3$  中的  $R^0$

$R^n$

- $R^n$
- 超平面( hyperplane ), 即  $R^n$  中的  $R^{n-1}$
- $\vdots$
- plane through the origin  $\begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ , 即  $R^n$  中的  $R^2$
- line through the origin  $\begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ , 即  $R^n$  中的  $R^1$
- $Z = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ , 即  $R^n$  中的  $R^0$

## 四、矩阵的子空间

---

举例,  $A = [v_1, v_2, v_3] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix}$ 。

### • 列空间

$A$  的三列  $v_1, v_2, v_3$  都在  $R^4$  中, 子空间中已经有了这三个列向量, 则  $v_1, v_2, v_3$  所有的**线性组合**构成一个子空间, 这个子空间被称为矩阵  $A$  的**列空间( column space )**, 记作  $C(A)$ 。 ( $C(A) \subseteq R^m$  )

$$\begin{aligned} C(A) &= \{ \text{all linear combinations of columns} \} \\ &= \{ v \in R^4 | v = a \cdot v_1 + b \cdot v_2 + c \cdot v_3 \} \end{aligned}$$

## (1)

现在我们把列空间与线性方程组联系起来，思考一个问题，对于任意右侧向量  $b$ ， $Ax = b$  是否都有解？

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ b_4 \end{bmatrix}$$

答案是否定的。因为

- $Ax = b$  有四个方程、三个未知数。
- 3个列向量的线性组合无法充满整个四维空间。

那么什么样的  $b$ ，可以使  $Ax = b$  有解？

**结论2**：当且仅当右侧向量  $b \in C(A)$ ，即  $b$  是各列的线性组合时， $Ax = b$  有解。

## (2)

再思考一个问题，将  $A$  各列进行线性组合，最终得到的是三维子空间吗？也就是说，这三个列向量相互独立、线性无关吗？不是，当将  $v_3$  去掉的话， $C(A)$  不变， $v_3$  对线性组合毫无贡献，因为  $v_3 = v_1 + v_2$ 。

- $C(A)$  为  $R^4$  中的二维子空间，过原点的平面。
- 我们将前两列  $v_1, v_2$  称为**主列**(pivot column)。
- 关于主列的选取，优选选取前面线性无关的列。

## · 零空间

**零空间**(nullspace)是线性方程组  $Ax = 0$  所有的解  $x$  构成的集合，记作  $N(A)$ 。(  $N(A) \subseteq R^n$  )

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (x \in R^3)$$

### (1) 零空间是向量空间

证明：对于  $\forall u, v \in N(A)$ ，有

$$Au = 0 \quad Av = 0$$

则

$$A \cdot (u + v) = 0$$

$$A \cdot (kv) = 0$$

即

$$(u + v) \in N(A)$$

$$kv \in N(A)$$

满足加法封闭性与数乘封闭性， $N(A)$  是向量空间。

**(2) 例题  $N(A)$  求解**

零空间的一般求解算法是我们下节的主要内容，现在我们只把这个简单例子的零空间求出来。

由观察可知， $N(A)$  包含  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 、 $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ 。

$$N(A) = c \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad c \in R$$

$N(A)$ 是三维空间的一条直线。