

## 第 11 课 矩阵空间、秩 1 矩阵和小世界图

本章内容可分为三部分：第一部分延续上节课的内容，把向量空间的定义从向量扩展到矩阵和微分方程，第二部分介绍秩 1 矩阵，第三部分简单讲述了图的概念和图与矩阵之间的联系。

我们接着探究上一节课提到的矩阵空间的概念。我们仍然讨论所有的  $3 \times 3$  矩阵这样的矩阵空间，记之为  $M$ 。

对于  $M$ ，很容易找到其子空间，比如所有的上三角矩阵（记为  $U$ ）以及所有的对称矩阵（记为  $S$ ）等等。

- 所有的对称矩阵所组成的矩阵空间  $S$  其维数为 6。容易找出  $S$  的 6 个基：

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

- 所有的上三角矩阵所组成的矩阵空间  $U$  其维数为 6。容易找出  $U$  的 6 个基：

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

将  $S$  和  $U$  两个子空间相交，容易得到  $M$  的另外一个更小的子空间：

- 所有的对角矩阵（记为  $D$ ），其维数是 3。容易找出  $D$  的 3 个基：

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}。$$

在前面的课程中我们已经知道，两个子空间的并集并非是向量空间。现在我们不谈并集，我们谈和（再次强调，这里的和与并集不是一个概念！），因为两个向量空间的和是一个向量空间，在此例中将其记为  $S + U$ 。

$S + U$  也即任意  $S$  中的元素（任意对称矩阵）加上任意  $U$  中的元素（任意上三角矩阵）所组成的一个矩阵空间，容易看出来这个所组成的矩阵空间实际上就是  $M$ ，故  $S + U$  的维数为 9。

显然， $S + U$  和  $S \cup U$  是不同的， $S \cup U$  只包含了  $S$  和  $U$ ，而  $S + U$  包含的是  $S$  中元素和  $U$  中元素的线性组合（这样的线性组合显然包含了  $S$  和  $U$ ，也即  $(S \cup U) \subseteq (S + U)$ ）。

联系上面所有向量空间的维数，有这么一个等式：

$$\begin{array}{ccccccc} \dim(S) & + & \dim(U) & = & \dim(S \cap U) & + & \dim(S + U) \\ 6 & + & 6 & = & 3 & + & 9 \end{array}$$

同样的“向量空间”的概念还能进一步扩展，空间内元素不局限于向量和矩阵，其还可以是微分方程的解。

例如，求解如下微分方程：

$$\frac{d^2 y}{dx^2} + y = 0$$

只考虑实数范围，我们容易找到这个微分方程的解有： $y = \sin x$  和  $y = \cos x$ 。实际上，所有  $\sin x$  和  $\cos x$  的线性组合，也即  $c_1 \sin x + c_2 \cos x$  都是该微分方程的解。而该微分方程的所有解的集合实际上就可以看做是一个“向量空间”，我们可称其为解空间，解空间中的元素是解（而非向量或者矩阵），且这些解都满足线性组合封闭的条件。

从向量空间的角度思考这个解空间，那么**这个解空间的维数为 2，其具有两个基，恰为  $\sin x$  和  $\cos x$ 。**

---

秩 1 矩阵也即秩为 1 的矩阵。

**所有的秩 1 矩阵都可以表示为一列乘以一行的形式（因为行向量之间都线性相关，列向量之间都线性相关），如：**

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 5 \\ 2 & 8 & 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} [1 \quad 4 \quad 5] = UV^T$$

此外，**秩 1 矩阵还可以用来搭建其他矩阵。**假设有一个  $5 \times 17$  的矩阵其秩为 4，那么该矩阵可以通过四个秩 1 矩阵搭建出来，具体过程类似于我们在第 3 课中讲到的矩阵乘法中的“列乘行”形式：

$$C = \sum_{i=1}^n (\text{Col}_i \text{ of } A) \cdot (\text{Row}_i \text{ of } B)$$

从空间的角度看，所有秩为 4 的矩阵的集合（注意，是集合而不是线性组合）是一个向量空间吗？显然不是，因为**显然至少其中都不包含零矩阵。**

另外，**矩阵的加法存在这样的性质：** $\text{rank}(A + B) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B)$ 。

这个性质意味着，**对于同样规模的同秩矩阵所组成的集合，其加法是不封闭的。**两个  $5 \times 6$  的秩为 4 矩阵相加，结果的秩可能大于 4。

---

在介绍图的知识之前，我们先考虑下面这个例子：

四维空间中的向量都有四个分量  $v = [v_1 \quad v_2 \quad v_3 \quad v_4]^T$ ，设  $S$  为一个集合， $S$  中的向量都满足： $v_1 + v_2 + v_3 + v_4 = 0$ 。则  $S$  是一个向量空间吗？若是，那么其基和维数是多少？

$S$  显然是一个向量空间，因为  $v_1 + v_2 + v_3 + v_4 = 0$  这个特点，所以  $S$  对加法和数乘都封闭， $S$  中也显然包含零向量。那么， $S$  这样的向量空间其维数和基是什么呢？

我们考虑矩阵  $A = [1 \quad 1 \quad 1 \quad 1]$ ，由  $S$  中向量元素的特殊性质可得：

$$Av = [1 \quad 1 \quad 1 \quad 1] \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ v_4 \end{bmatrix} = v_1 + v_2 + v_3 + v_4 = 0$$

注意到，**所有满足条件的  $v$  对应的向量空间  $S$  正好是  $A$  的零空间，这样我们就把问题转化为求矩阵的零空间的基和维数了，这样的转换十分巧妙。**

矩阵  $A$  的秩  $r$  为 1，列数  $n = 4$ ，因此， $S$  的维数为  $n - r = 3$ ，其基为  $Av = 0$  的三个特解：

$$\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

再观察  $A$  的列空间和左零空间列，其列空间正好就为  $R^1$ ，其左零空间只包含数 0。

---

课程的最后，我们介绍图的概念，引出图与线性代数之间的关系。

**图是点和边的集合，边连通各个点。**

一个包含五个点六条边的图，完全可以使用一个  $5 \times 6$  的矩阵来表示该图中的所有信息。

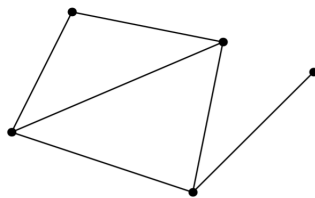


Figure 1: A graph with 5 nodes and 6 edges.

一个有趣的问题是：一个由很多点和很多条边组成的图，最大的两点距离是多少？有研究表明，通常不超过6步，这也即所谓的“六度分割理论”。

具体的关于图和矩阵之间的联系将在下一章中细讲。