

1.3 线性代数关键思想的概述（这就像是一个对线性代数发展史的一个讲解，里面包含了线性代数一些核心的思想）

线性代数的发展是从向量发展到矩阵再发展到子空间。
那么我们从这三个方面去详细讲解。

1向量

你会用向量拿来做什么？

我想我们会回答的是：线性组合

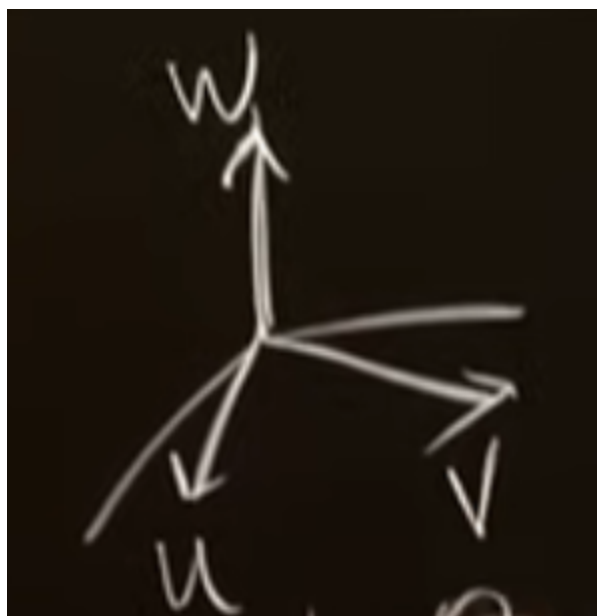
那么当我们有三个向量的时候。分别为 u ， v ， w
那么

$$x_1u + x_2v + x_3w = b。$$

这便是他们的线性组合。

当假设暂时是一个三维的向量

$$u = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, v = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, w = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$



当我们只是取 u 与 v 时，那么他们所有线性组合（加和乘）所得到的所有线段得到了一个平面（前提是他们不在一条直线上）。

而当我们加入 w 一起之后，不出意外的是我们会得到整个三维空间。

所以这便是在向量上的理解。

当然通过这样的加或者乘是效率低下的，我们可以把三个 u, v, w 放入一个矩阵当中，这样的效率是很高的，这便进入到了线性代数发展的下一个阶段，矩阵！

2. 矩阵

矩阵 A 由向量 u 、 v 和 w 构成：

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

矩阵 A 与向量 x 的乘积为：

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ -x_1 + x_2 \\ -x_2 + x_3 \end{bmatrix}$$

这等于 $x_1u + x_2v + x_3w = b$ 。矩阵与向量的乘积是矩阵列向量的线性组合。

给个例子的具体计算过程，如下：

$$A \begin{bmatrix} 14 \\ 9 \\ 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 14 \\ 9 \\ 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 \\ -14 + 9 \\ -9 + 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 \\ -5 \\ -2 \end{bmatrix}$$

一个更深入的问题是从向量 b 开始，问“对于哪些向量 x ， $Ax=b$ ？”。在我们的例子中，这意味着要解三个未知数的三个方程：

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ -x_1 + x_2 \\ -x_2 + x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

相当于解：

$$\begin{cases} x_1 = b_1 \\ -x_1 + x_2 = b_2 \\ -x_2 + x_3 = b_3 \end{cases}$$

我们看到 $x_1 = b_1$ ，因此 x_2 必须等于 $b_1 + b_2$ 。用向量形式表示，解为：

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \\ b_1 + b_2 + b_3 \end{bmatrix}$$

或者

$$x = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

或者

$$x = A^{-1}b$$

。如果矩阵 A 是可逆的，我们可以在等式两边同时乘以 A^{-1} ，从而找到唯一的解 x 满足 $Ax=b$ 。

特别地，如果 $b = 0$ ，那么 $x = 0$ 。

第二个例子使用了相同的列向量 u 和 v ，但用另一个向量替换了列向量 w ：

$$C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

那么：

$$Cx = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

我们得到的三个未知数的三个方程组变成了循环的。

以前 $Ax = 0$ 意味着 $x = 0$ ，但现在存在非零向量 x 使得 $Cx = 0$ 。对于任何满足 $x_1 = x_2 = x_3$ 的向量 x ，都有 $Cx = 0$ 。

矩阵 C 编码的方程组是：

$$\begin{cases} x_1 - x_3 = b_1 \\ x_2 - x_1 = b_2 \\ x_3 - x_2 = b_3 \end{cases}$$

如果我们把这三个方程相加，我们得到：

$$0 = b_1 + b_2 + b_3$$

这两个例子告诉我们，只有当 b 的分量之和为零时，

$$Cx = b$$

才有解 x 。在一个物理系统中，这可能告诉我们，只要作用在系统上的力是平衡的，系统就是稳定的。

3子空间

从几何角度看，矩阵 C 的列向量位于同一个平面内（它们是线性相关的；而矩阵 A 的列向量是线性独立的）。在 \mathbb{R}^3 中，有许多向量并不在这个平面上。这些向量无法表示为矩阵 C 的列向量的线性组合，因此对应的向量 b 使得方程 $Cx = b$ 无解。矩阵 C 的列向量的线性组合构成了 \mathbb{R}^3 中的一个二维子空间。

这个由 u 、 v 和 w 的组合构成的平面可以描述为“所有向量 Cx ”。但我们知道，满足 $Cx = b$ 的向量 b 需要满足条件 $b_1 + b_2 + b_3 = 0$ 。因此，所有 u 和 v 的组合构成的平面包括了所有分量之和为零的向量。

如果我们取所有向量 u 、 v 和 w 的线性组合：

$$u = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, v = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, w = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

我们得到整个空间 \mathbb{R}^3 ；方程 $Ax = b$ 对于 \mathbb{R}^3 中的每一个 b 都有解。我们说 u 、 v 和 w 构成了 \mathbb{R}^3 的一个基。

\mathbb{R}^n 的一个基是由 n 个线性独立的向量组成的集合。等价地，一个基是由 n 个向量组成的集合，这些向量的线性组合覆盖了整个空间。或者，当一个矩阵的列向量构成一个基时，这个矩阵是可逆的。

一个向量空间是由向量组成的集合，这个集合在进行线性组合时是封闭的。一个子空间是一个向量空间内部的另一个向量空间；例如，通过原点的平面是 \mathbb{R}^3 中的一个子空间。一个子空间可以等于它所在的向量空间；最小的子空间只包含零向量。

\mathbb{R}^3 的子空间包括：

- 原点，
- 通过原点的直线，
- 通过原点的平面，
- 整个 \mathbb{R}^3 。

上面关于子空间的内容是一个前瞻性的提及，不理解没有关系，我们后面会讲到！

总结：

当你看到一个矩阵时，试着去理解“它在做什么？”

比如当我们看到一个矩阵时，不仅要关注它的具体数值，还要思考它在数学运算中所代表的含义。例如：

- **矩阵乘法：**矩阵 A 乘以向量 x 可以看作是对向量 x 进行某种变换（如旋转、缩放、投影等）。
- **线性方程组：**矩阵 A 在方程 $Ax=b$ 中表示一组线性方程，矩阵的作用是将输入向量 x 映射为输出向量 b 。

理解矩阵的作用可以帮助我们更好地分析问题，而不仅仅是进行机械的计算。

矩阵可以是矩形的；我们可以有七个方程和三个未知数。矩形矩阵是不可逆的，但在研究矩形矩阵时经常出现的对称方阵 $A^T A$ 可能是可逆的。就是说：

矩阵可以是矩形的

矩阵不一定总是方阵（行数和列数相等），也可以是矩形矩阵（行数和列数不相等）。例如：

- **方阵**：行数和列数相等，如 3×3 矩阵。
- **矩形矩阵**：行数和列数不相等，如 7×3 矩阵（7行3列）。

矩形矩阵在实际应用中非常常见，例如在数据科学中，数据通常以矩形矩阵的形式存储（行表示样本，列表示特征）。

当然，老教授在课程中补充了一点，就是结果矩阵总是与右侧的两个矩阵是对称的！也就是上一节最后一道题目揭示的定理！

讨论课讲解了一个题目：

题: $AX=b$, 而有 $x = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} + c \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix}$, 请给出关于A的所有信息!

可知 $AX=b$, $x = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} + c \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, 那么设 $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 为 x_p , $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 为 x_s , 代入可得:

$$A(x_p + cx_s) = b \Rightarrow Ax_p + cAx_s = b \quad ①$$

当 $c=0$ 时:

$$① \text{ 为 } Ax_p = b$$

$$\text{那么 } Ax_s = 0$$

当 $c=1$ 时

$$① \text{ 为 } Ax_p + Ax_s = b$$

设 A 为 $\begin{bmatrix} \{ & \{ & \{ \\ c_1 & c_2 & c_3 \\ \{ & \{ & \{ \end{bmatrix}$ 代入到 $c=0$ 时, 那么 $\begin{bmatrix} \{ & \{ & \{ \\ c_1 & c_2 & c_3 \\ \{ & \{ & \{ \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix} = c_2 + c_3 \quad ②$

$$\text{可得 } c_2 + c_3 = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{代入到 } c=1 \text{ 时, } \begin{bmatrix} \{ & \{ & \{ \\ c_1 & c_2 & c_3 \\ \{ & \{ & \{ \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 2c_2 + c_3 = 0 \quad ③$$

$$\text{那由 ②, ③ 得 } c_3 = -2c_2, \text{ 那么 } -c_2 = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix} \text{ 所以 } c_2 = \begin{bmatrix} -4 \\ -1 \end{bmatrix} \quad c_3 = \begin{bmatrix} 8 \\ 2 \end{bmatrix}$$

现在解决 c_1 的相关信息.

~~当 $c=0$ 时, $A \cdot x_p = b$, 那么我们有~~

令通解 x 表示为 $x_p + cx_s$, 而 x_p 是一个特解, x_s 为一个特解向量,

而 x_s 是满足 $A \cdot x_s = 0$ 的, 这时 A 的零空间维度为 1

由秩-零化度定理知, A 的秩为 2, 那么 c_1 就得为 0 的倍数, 不然秩会小于 2.

这里附上题解, 为什么要手写, 因为有些符号在公式软件中无法识别, 所以就将就吧!

还有需要注意的是在讨论 c_1 的信息的时候, 有许多未学到的理论, 入秩, 零化度定理, 特解向量

等，这个不必勉强，以后学习中会有涉及，但是前面的C2，C3的讨论还是要尽量看懂的。

对于本节推荐去看introduction to Linear Algebra的1.3节。