

6.4 线性变换与矩阵

几何变换将空间中的点从一个位置变换到另一个位置。我们可以将几何变换看作函数，其自变量和因变量都是向量。比如，平面上的平移变换可以表示为

$$f(x, y) = (x + \Delta x, y + \Delta y) \quad , (\Delta x, \Delta y) \text{ 为平移量}$$

6.4.1 线性变换

线性变换是一种特殊的变换。

若变换 f 满足：

1. 和的变换等于变换的和：对定义域内任意 \vec{r}_1, \vec{r}_2 ，恒有 $f(\vec{r}_1 + \vec{r}_2) = f(\vec{r}_1) + f(\vec{r}_2)$
2. 数乘的变换等于变换的数乘：对定义域内任意 \vec{r} 和任意数 a ，有 $f(a \cdot \vec{r}) = a \cdot f(\vec{r})$

则变换 f 是 **线性** 的。

上述定义等价于：

若对变换 f ，线性组合的变换等于变换的线性组合：

对定义域内任意 \vec{r}_1, \vec{r}_2 和任意数 a, b ，恒有

$$f(a \cdot \vec{r}_1 + b \cdot \vec{r}_2) = a \cdot f(\vec{r}_1) + b \cdot f(\vec{r}_2)$$

则变换 f 是线性的。

例 1：平面上的放缩变换 $f(x, y) = (k_x x, k_y y)$ 。任取数 a, b 和向量 $\vec{r}_1 = (x_1, y_1)$ ， $\vec{r}_2 = (x_2, y_2)$ ，有

$$\begin{aligned} f(a \cdot \vec{r}_1 + b \cdot \vec{r}_2) &= f(ax_1 + bx_2, ay_1 + by_2) \\ &= (ak_x x_1 + bk_x x_2, ak_y y_1 + bk_y y_2) \\ a \cdot f(\vec{r}_1) + b \cdot f(\vec{r}_2) &= a \cdot (k_x x_1, k_y y_1) + b \cdot (k_x x_2, k_y y_2) \\ &= (ak_x x_1 + bk_x x_2, ak_y y_1 + bk_y y_2) \end{aligned}$$

所以该变换是线性的。

例 2：平移变换 $f(\vec{r}) = \vec{r} + \Delta\vec{r}$ 。取两个向量 \vec{r}_1, \vec{r}_2 ，有

$$\begin{aligned} f(\vec{r}_1 + \vec{r}_2) &= \vec{r}_1 + \vec{r}_2 + \Delta\vec{r} \\ f(\vec{r}_1) + f(\vec{r}_2) &= \vec{r}_1 + \Delta\vec{r} + \vec{r}_2 + \Delta\vec{r} \end{aligned}$$

只要平移量 $\Delta \vec{r} \neq \vec{0}$, 就有 $f(\vec{r}_1 + \vec{r}_2) \neq f(\vec{r}_1) + f(\vec{r}_2)$ 。所以平移变换不是线性的。

若 f 为线性变换, 对定义域内任意 \vec{r} , 有 $f(\vec{0}) = \vec{0}$ 。

也就是说, 如果原点在变换后不为原点, 该变换一定不是线性的。

常见的变换中, 平移变换一般是非线性的, 而许多以原点为中心的变换是线性的, 比如旋转、等比缩放等。

在 2.4 节我们讨论了向量基底, 接下来我们将看到, 一个线性变换可以用基底的形式表示。

以三维空间中的变换为例。设 f 为一个线性变换, 将向量 $\vec{r} = (x, y, z) = x\hat{i} + y\hat{j} + z\hat{k}$ 变换为

$$f(\vec{r}) = f(x\hat{i} + y\hat{j} + z\hat{k}) = xf(\hat{i}) + yf(\hat{j}) + zf(\hat{k})$$

我们发现, $f(\vec{r})$ 在基底 $(f(\hat{i}), f(\hat{j}), f(\hat{k}))$ 下的仿射坐标即为 (x, y, z) 。(注: 严格来说 $(f(\hat{i}), f(\hat{j}), f(\hat{k}))$ 不一定是一组基底, 因为基底要求三个向量不共面。)

我们可以用向量组 $(f(\hat{i}), f(\hat{j}), f(\hat{k}))$ 表示空间中的线性变换 f , 记作

$$f = (\vec{f}_1, \vec{f}_2, \vec{f}_3)$$

其中, $\vec{f}_1 = f(\hat{i})$, $\vec{f}_2 = f(\hat{j})$, $\vec{f}_3 = f(\hat{k})$ 。

此时, 对空间中任一向量 (x, y, z) , 有 $f(x, y, z) = x\vec{f}_1 + y\vec{f}_2 + z\vec{f}_3$ 。

6.4.2 矩阵

矩阵是一个按照长方形排列的数集, 我们将 m 行 n 列的矩阵称为 $m \times n$ 的矩阵, 例如下面是一个 2×3 的矩阵:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

在讨论矩阵时, 我们将向量也写成矩阵的形式。对 n 维的向量 (a_1, \dots, a_n) , 可以写成 $1 \times n$ 的矩阵

$$\begin{bmatrix} a_1 & \cdots & a_n \end{bmatrix}$$

称为行矩阵或行向量; 也可以写成 $n \times 1$ 的矩阵

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

称为列矩阵或列向量。默认将向量写成行向量还是列向量，各类资料没有统一

的规范。本教程默认把向量写成列向量 $\begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$

我们可以将线性变换 $f = (\vec{f}_1, \vec{f}_2, \vec{f}_3)$ 写成矩阵形式：

$$F = \begin{bmatrix} \vec{f}_1 & \vec{f}_2 & \vec{f}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_{11} & f_{21} & f_{31} \\ f_{12} & f_{22} & f_{32} \\ f_{13} & f_{23} & f_{33} \end{bmatrix}$$

其中 f_{ij} ($i, j = 1, 2, 3$) 为矩阵中第 i 列、第 j 行的元素，同时也是向量 \vec{f}_i 的第 j 个分量。

关于线性变换与矩阵的关联，以及矩阵的运算法则，推荐观看 3B1B 的线性代数教程。

[【官方双语/合集】线性代数的本质 - 系列合集](#)

6.4.3 旋转矩阵

前面我们讨论过空间向量的定轴旋转，这是一类线性变换，因此可以写成矩阵形式，比如绕 x, y, z 轴的旋转矩阵

$$R_x(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\alpha) & -\sin(\alpha) \\ 0 & \sin(\alpha) & \cos(\alpha) \end{bmatrix}$$

$$R_y(\alpha) = \begin{bmatrix} \cos(\alpha) & 0 & \sin(\alpha) \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin(\alpha) & 0 & \cos(\alpha) \end{bmatrix}$$

$$R_z(\alpha) = \begin{bmatrix} \cos(\alpha) & -\sin(\alpha) & 0 \\ \sin(\alpha) & \cos(\alpha) & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

罗德里格斯旋转公式也可以写成矩阵形式，不过这不重要。

重要的是，旋转变换的三个基底向量满足这样的性质：

1. 基底向量都是单位向量；

2. 基底向量两两垂直。

这给旋转矩阵带来了一个良好的性质：

■ 旋转矩阵的逆矩阵一定存在，且逆矩阵与原矩阵的转置相等。

我们称这样的矩阵为正交矩阵。正交矩阵与单位正交基是一一对应的。

旋转矩阵的这一性质使得求解一个旋转变换的逆变换变得足够容易，只需将旋转矩阵转置即可。

更多关于空间旋转的知识可以参考以下资料：

- [轴角法](#)
- [四元数](#)
- [欧拉角](#)
- [旋转矩阵](#)
- [旋转矩阵 / 四元数相互转化](#)