

这一章开始有一些数学公式上的推导和定义的理解，但是还不算太难😊

# 三维空间刚体运动

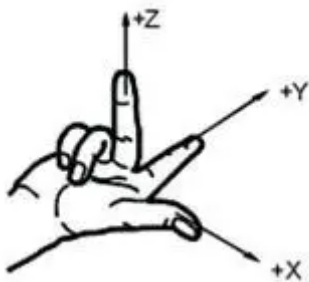
## 旋转矩阵

### 1.点，向量和坐标系

- 点是指空间中的基本元素，向量是指某点指向某点的有方向的箭头，而点和向量都只有在坐标系中讨论才有意义。
- 复习一下线代的知识，关于向量的运算！
  - 基底：不共线的向量 $e_1, e_2$ 叫做这一平面内所有向量的一组基底，平面上任何向量（包括零向量）都可以用基底表示。  
空间中也是如此，任意向量 $a$ 在空间的一组基 $(e_1, e_2, e_3)$ 有这样一个坐标：

$$a = \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & e_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = a_1 e_1 + a_2 e_2 + a_3 e_3$$

- 坐标系：右手系为伸开右手，大拇指是X轴正方向，食指是Y轴正方向，其他三个手指是Z轴正方向，左手系同理。



- 向量内积：内积可理解为第一个向量投影到第二个向量上（无所谓向量的顺序），可以表示为

$$a \cdot b = a^T b = \sum_{i=1}^3 a_i b_i = |a||b| \cos \langle a, b \rangle$$

$a, b \in R^3$

- 向量外积： $a$ 和 $b$ 的外积结果是一个法向量，垂直于 $a$ 和 $b$ 构成的平面。  
还有一个用途是通过两个向量的外积，生成第三个垂直于 $a, b$ 的法向量，从而构建X、Y、Z坐标系。

$$\text{外积可以表示为 } a \times b = \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & e_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix} b \stackrel{\text{def}}{=} a \wedge b$$

式中 $\wedge$ 符号，可以理解为反对称符号，将向量 $a$ 写成一个矩阵，这样两个向量的乘法就变成了矩阵和向量的乘法，把它变成线性运算。

## 2. 坐标系间的欧式变换

- 欧式变换：由两个坐标系间的旋转和平移运动组成。
- 描述坐标系间的运动：旋转矩阵和平移矩阵
  - 书中关于旋转矩阵的推导：用一个正交正交基 $(e_1, e_2, e_3)$ 很形象的代表一个三维坐标系，现在这个坐标系动了一下，变成 $(e'_1, e'_2, e'_3)$ ，而曾经在坐标系中有一个向量小 $a$ ，自身在坐标系中的位置也随着坐标系在变化，前后变化是 $[a_1 \ a_2 \ a_3]^T$ 和 $[a'_1 \ a'_2 \ a'_3]^T$ 。

接下来的推导其实很简单，正交基和这个向量在坐标系的位置相乘就等于向量本身，所以可以得出

$$\begin{bmatrix} e_1 & e_2 & e_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e'_1 & e'_2 & e'_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a'_1 \\ a'_2 \\ a'_3 \end{bmatrix}$$

将等式简化，可以两边同时左乘 $\begin{bmatrix} e_1 & e_2 & e_3 \end{bmatrix}^T$ ，这样左边的系数就会变为1，整个式子会变成这个样子

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e_1^T e'_1 & e_1^T e'_2 & e_1^T e'_3 \\ e_2^T e'_1 & e_2^T e'_2 & e_2^T e'_3 \\ e_3^T e'_1 & e_3^T e'_2 & e_3^T e'_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a'_1 \\ a'_2 \\ a'_3 \end{bmatrix} \stackrel{\text{def}}{=} R a'$$

是的，中间那一大块就是旋转矩阵了。

看上去比较复杂难懂，但其实旋转矩阵就是绕三个轴的基本旋转的序列复合。

- 平移矩阵
 

同理，平移矩阵也是在三个轴方向不同移动的复合。坐标系1到坐标系2的平移移动中，向量 $a$ 在两个坐标系下的坐标为 $a_1, a_2$ ，它们的关系是：

$$a_1 = R_{12} a_2 + t_{12}$$

其中 $R_{12}$ 指坐标系2的向量变换到坐标系1中， $t_{12}$ 指从坐标系1到坐标系2的平移向量。

## 3. 变换矩阵与齐次坐标

- 变换矩阵：当我们拥有旋转矩阵和平移矩阵后，人们更喜欢用一个统一简单的形式来描述欧式变换，这就诞生了变换矩阵： $T = \begin{bmatrix} R & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix}$
- 齐次坐标：当旋转矩阵和平移矩阵并排放在一起形成一个4X3的矩阵时，一切都显得那么不和谐，所以我们在三维向量底部添加1，使之变为4X4的向量，称为齐次坐标。

## 旋转向量和欧拉角

用几何的方式来描述旋转

- 旋转向量：是一个三维向量，其方向与旋转轴一致，长度等于旋转角。相比起旋转矩阵来说可以更紧凑简洁的描述旋转信息。

旋转向量到旋转矩阵的转换——由罗德里格斯公式完成。

$$R = \cos\theta I + (1 - \cos\theta)nn^T + \sin\theta\hat{n}$$

转角 $\theta = \arccos \frac{\text{tr}(R)-1}{2}$ , 转轴 $Rn = n$ , 因此，转轴 $n$ 是矩阵 $R$ 特征值对应的特征向量。

- 欧拉角：假设一架飞机在天上飞行，飞机正前方为X轴，飞机右侧为Y轴，正上方为Z轴，那么可以把任意的旋转分解为这三个轴上的转角。

1. 绕飞机的Z轴旋转，得到偏航角yaw；
2. 绕**旋转后的**Y轴旋转，得到俯仰角pitch；
3. 绕**旋转后的**X轴旋转，得到滚转角roll。

用这样三个分离的转角欧拉角，可以很形象的看到旋转的变化，不像矩阵那样难懂。

- 万向锁：选择 $\pm 90^\circ$ 作为pitch角，就会导致第一次旋转和第三次旋转等价，整个旋转表示系统被限制在只能绕竖直轴旋转，丢失了一个表示维度。

对万向锁的理解：在网上有解释比较详细，是以手机为例，长边为X轴，短边为Y轴，屏幕方向为Z轴，假如绕Y轴不是90度，那么手机可以任意旋转；假如绕Y轴旋转了90度，接下来的旋转不管是绕X轴还是绕Z轴，Z轴会永远平行与桌面。

## 四元数

人们喜欢紧凑，精巧的表达旋转的方式，同时既不像旋转矩阵那样有冗余性，又不像欧拉角那样有奇异性，这就诞生了四元数，其在计算机图形学，物理学上有大量的应用。

- 什么是四元数：四元数是数学家Hamilton找到的一种扩展的复数，形如 $q = q_0 + q_1i + q_2j + q_3k$ （其中， $i^2 = k^2 = j^2 = ijk = -1$ ），四元数也可以写成标量和向量的有序对形式，即实

部与虚部分开，并用一个三维的向量表示虚部。

$$q = [s, v] \left( v = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} s, x, y, z \in R \right)$$

- 四元数的简单理解：复数的运算可以形象的表示在二维中向量的运动，两个复数相乘实际上是旋转与缩放的组合。到三维空间中，也有相应的四元数可以表示向量的旋转。
- 四元数表示旋转：

定义点 $p(x, y, z)$ , 点 $p$ 用虚四元数表示为

$$p = [0, x, y, z]^T = [0, v]^T$$

，这样可以看作四元数三个虚部与空间中的三个轴对应，旋转后的点 $p' = qpq^{-1}$ ，最后把 $p'$ 的虚部取出，即为旋转之后点的坐标。

- 四元数到旋转矩阵的变换关系：设 $q = [s, v]^T$

$$\text{则有 } R = vv^T = s^2 I + 2s\hat{v} + (\hat{v})^2$$

- 四元数到旋转向量的转换公式：
$$\begin{cases} \theta = 2\arccos q_0 \\ [n_x, n_y, n_z]^T = [q_1, q_2, q_3]^T / \sin \frac{\theta}{2} \end{cases}$$

## 相似，仿射，射影变换

- 相似变换：允许物体均匀缩放。

$$T_s = \begin{bmatrix} sR & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix}$$

- 仿射变换：对物体平移+线性变换，平行关系，比例关系都不变。

$$T_A = \begin{bmatrix} A & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix}$$

- 射影变换（透视变换），像油画里的透视关系一样，满足近大远小。

$$T_P = \begin{bmatrix} A & t \\ a^T & v \end{bmatrix}$$