

SLAM理论与系统

同济大学计算机科学与技术学院
—朱亚萍




第二讲 三维空间的刚体运动

1. 点与坐标系
2. 旋转矩阵
3. 旋转向量和欧拉角
4. 四元数
5. 实践: Eigen

1. 点与坐标系

1. 点与坐标系

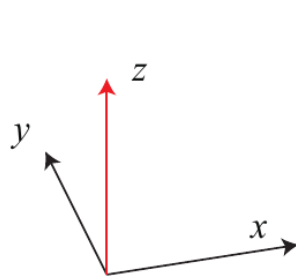
- 刚体：
 - ◆ 一种理想化的物理模型
 - ◆ 在任何外力作用下，其形状、大小和内部各点的相对位置保持不变的物体
- 不光有位置，还有自身的姿态  位姿
 - ◆ 相机：三维空间的刚体 -- “处于空间 $(0, 0, 0)$ 处，朝向正前方”



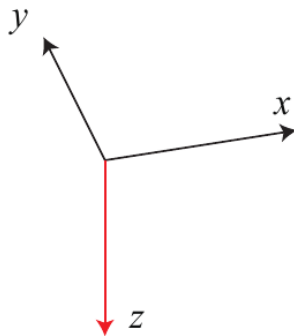
数学语言描述

1. 点与坐标系

- **点**：空间中的基本元素，没有长度、体积
- **向量**：某点指向另一点的箭头
- 向量的**坐标**：三维空间如何描述？
- **坐标系**（参考系）：通常由3个正交的坐标轴组成（三维）



右手系



左手系

1. 点与坐标系

- 向量的坐标：三维空间如何描述？

- 选定空间的一组基 $(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3)$,

组成空间的一组线性无关的向量 $\rightarrow (i, j, k)$

那么，任意向量 \mathbf{a} ：

$$\mathbf{a} = [\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3] \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = a_1 \mathbf{e}_1 + a_2 \mathbf{e}_2 + a_3 \mathbf{e}_3$$

在这组基下的坐标为 $(a_1, a_2, a_3)^T$ 。

- 坐标的取值：一是与向量本身有关，二是与坐标系（基）的选取有关。

1. 点与坐标系

- 向量的 运算 可由坐标运算表达
- 加法和减法：对应坐标相加/减
- 内积：（可以描述向量间的 投影 关系）

$\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle$: 向量 \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 之间的夹角

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

- 外积：（ 向量 ，方向垂直于两个向量，模为 $|\mathbf{a}| |\mathbf{b}| \sin \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle$ ，两个向量组成的四边形的 有向面积 ）

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_2 & a_3 \\ b_2 & b_3 \end{vmatrix} \mathbf{e}_1 + \begin{vmatrix} a_1 & a_3 \\ b_1 & b_3 \end{vmatrix} \mathbf{e}_2 + \begin{vmatrix} a_1 & a_2 \\ b_1 & b_2 \end{vmatrix} \mathbf{e}_3 = \begin{bmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{bmatrix}$$

1. 点与坐标系

- 外积:

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix} \mathbf{b} \triangleq \mathbf{a}^\wedge \mathbf{b}$$

- ♦ 定义 \mathbf{a} 的反对称矩阵:

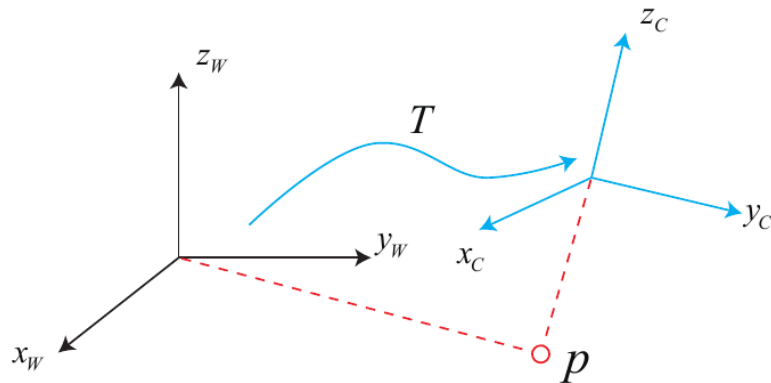
$$\mathbf{a}^\wedge = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix}$$

任意向量对应唯一一个反对称矩阵

外积 $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ 写成 \mathbf{a} 的反对称矩阵与 \mathbf{b} 的乘法, 即 $\mathbf{a}^\wedge \mathbf{b}$ 。

1. 点与坐标系

- SLAM中：
 - 固定的世界坐标系 VS 移动的机器人坐标系
 - 不同的传感器坐标系

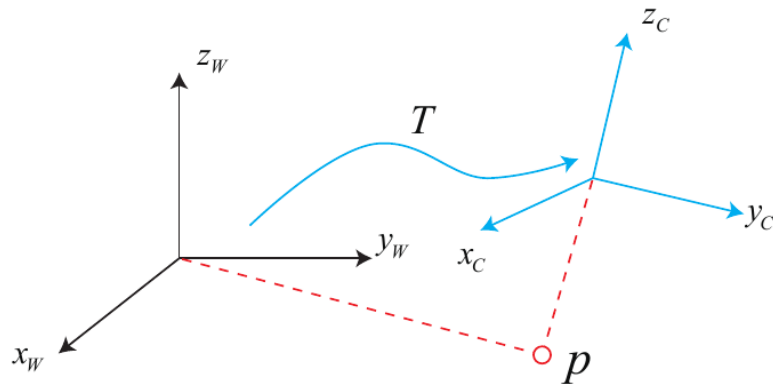


对于同一个向量 p ，它在世界坐标系下的坐标 p_w 和在相机坐标系下的坐标 p_c 是不同的。

- 问题
 - 相机视野中的向量 p ，在相机坐标系下 p_c ，世界坐标系下 p_w
 - ◆ 两个坐标之间如何转换？
 - ◆ 如何计算同一个向量在不同坐标系里的坐标？

1. 点与坐标系

- 坐标系之间的运动：
 - 原点间的平移
 - 三个轴的旋转
- 刚体运动：由一个旋转加上一个平移组成
 - 同一个向量在各个坐标系下的长度和夹角不变
 - 相机运动（SLAM）
 - 相机坐标系到世界坐标系之间相差了一个**欧式变换**



由旋转和平移组成

平移用向量表示，旋转是什么？ ➡

旋转矩阵

2. 旋转矩阵

2. 旋转矩阵

- 考虑一次旋转
 - 坐标系 (e_1, e_2, e_3) 发生了旋转, 变成 (e'_1, e'_2, e'_3)
 - 向量 a 不动, 那么它的坐标如何变化?

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

2. 旋转矩阵

- \mathbf{R} 称为旋转矩阵

- 可以验证：

- \mathbf{R} 是一个正交矩阵 ($\mathbf{R}\mathbf{R}^T = \mathbf{I}$) ；

- \mathbf{R} 的行列式为1。

- 满足这两个性质的矩阵称为旋转矩阵。

- n 维旋转矩阵的集合：

$$SO(n) = \{\mathbf{R} \in \mathbb{R}^{n \times n} | \mathbf{R}\mathbf{R}^T = \mathbf{I}, \det(\mathbf{R}) = 1\}.$$

- $SO(n)$: Special Orthogonal Group (特殊正交群)

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1^T \mathbf{e}'_1 & \mathbf{e}_1^T \mathbf{e}'_2 & \mathbf{e}_1^T \mathbf{e}'_3 \\ \mathbf{e}_2^T \mathbf{e}'_1 & \mathbf{e}_2^T \mathbf{e}'_2 & \mathbf{e}_2^T \mathbf{e}'_3 \\ \mathbf{e}_3^T \mathbf{e}'_1 & \mathbf{e}_3^T \mathbf{e}'_2 & \mathbf{e}_3^T \mathbf{e}'_3 \end{bmatrix}$$



两组基的内积

2. 旋转矩阵

- 把坐标系2的向量变换到坐标系1: \mathbf{R}_{12}
- 于是: 从1到2的旋转可表达为: $\mathbf{a}_2 = \mathbf{R}_{21}\mathbf{a}_1$

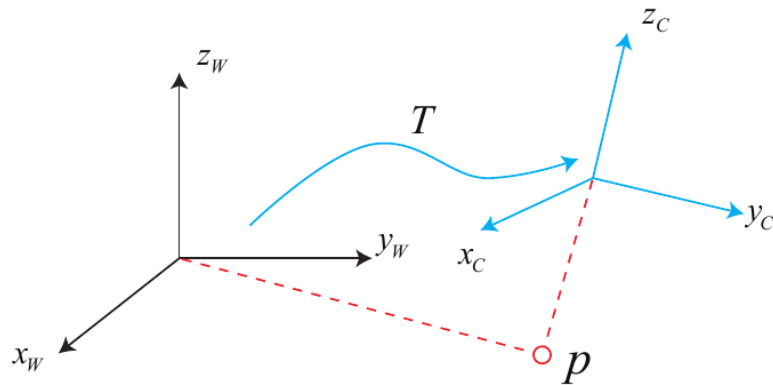
反之, $\mathbf{a}_1 = \mathbf{R}_{12}\mathbf{a}_2 \rightarrow$ 从2到1

- 矩阵关系: $\mathbf{R}_{21} = \mathbf{R}_{12}^{-1} = \mathbf{R}_{12}^T$
- 旋转矩阵为正交阵: 它的逆 (转置) 表示相反的旋转

$$\mathbf{a}' = \mathbf{R}^{-1}\mathbf{a} = \mathbf{R}^T\mathbf{a}$$



\mathbf{R}^T 刻画了一个相反的旋转



2. 旋转矩阵

- 欧式变换包含旋转和平移。

t : 平移向量

- 向量 a 经过一次旋转 (R) 和一次平移 (t) , 得到 a'

$$a' = Ra + t.$$

- 两个坐标系间的运动可用 R, t 完全描述
- 定义坐标系1、坐标系2, 向量 a 在两个坐标系下的坐标为 a_1, a_2 , 它们之间的关系为

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

- 平移 t_{12} 对应坐标系1的原点指向坐标系2的原点的向量

2. 旋转矩阵

- 齐次坐标与变换矩阵

$$\mathbf{a}' = \mathbf{R}\mathbf{a} + \mathbf{t}.$$

- 旋转加平移在表达复合情况（两次及以上的旋转）下有不便之处：

$$\mathbf{b} = \mathbf{R}_1\mathbf{a} + \mathbf{t}_1, \quad \mathbf{c} = \mathbf{R}_2\mathbf{b} + \mathbf{t}_2. \quad \longrightarrow \quad \mathbf{c} = \mathbf{R}_2(\mathbf{R}_1\mathbf{a} + \mathbf{t}_1) + \mathbf{t}_2.$$

形式上不再统一

- 齐次形式 (Homogeneous) : 末尾添1

$$\begin{bmatrix} \mathbf{a}' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{a} \\ 1 \end{bmatrix} \triangleq \mathbf{T} \begin{bmatrix} \mathbf{a} \\ 1 \end{bmatrix}$$

齐次坐标

变换矩阵

$$\tilde{\mathbf{b}} = \mathbf{T}_1 \tilde{\mathbf{a}}, \quad \tilde{\mathbf{c}} = \mathbf{T}_2 \tilde{\mathbf{b}} \quad \Rightarrow \quad \tilde{\mathbf{c}} = \mathbf{T}_2 \mathbf{T}_1 \tilde{\mathbf{a}}.$$

齐次坐标

线性关系

2. 旋转矩阵

- 齐次坐标: $\tilde{a} = \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix}$

乘以任意非零常数时仍表示同一坐标: $\tilde{a} = \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix} = k \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix}$

- 变换矩阵: 左上角为旋转矩阵, 右侧为平移向量, 左下角零向量, 右下角为1
- 变换矩阵 (三维) 的集合称为特殊欧氏群 SE(3) (Special Euclidean Group):

$$SE(3) = \left\{ T = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 4} \mid \mathbf{R} \in SO(3), \mathbf{t} \in \mathbb{R}^3 \right\}.$$

表示反向变换

逆形式:

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{R}^T & -\mathbf{R}^T \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix}.$$

下一讲将深入介绍SO(3)和SE(3)。

2. 旋转矩阵

- T_{12} : 从2到1的变换
- $b=Ta$: 默认使用了齐次坐标; $b=Ra$: 默认非齐次坐标
- C++: 运算重载符

回顾:

- ◆ 坐标间的运动由欧式变换描述（平移加旋转）
- ◆ 旋转: $SO(3)$ --**旋转矩阵** R ; 平移: 向量--**平移向量** t
- ◆ 平移+向量: $SE(3)$ --**变换矩阵** T

除了旋转矩阵/变换矩阵之外, 还存在其他的表示方式。

3. 旋转向量和欧拉角

3. 旋转向量与欧拉角

- 矩阵表示的缺点：
 - R 有9个元素，但仅包含3个自由度
 - 变换矩阵用16个量表示6自由度的变换
 - 旋转矩阵必须是正交阵，且行列式为1；变换矩阵同理--估计/优化时受约束

} 冗余

- 能否以更少的元素表达旋转？

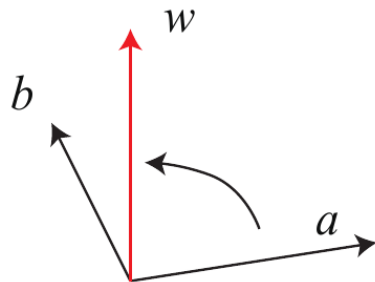
任意旋转都可以用一个旋转轴和一个旋转角刻画



- 旋转向量（Rotation Vector）or 角轴/轴角（Angle Axis）
 - 方向为旋转轴，长度为转过的角度
 - 只需一个三维向量即可描述旋转
 - 变换：旋转向量+平移向量 --6维

优势：

- 仅三个量
- 无约束
- 更直观



3. 旋转向量与欧拉角

- 旋转向量 $\theta \mathbf{n}$ ：旋转轴为**单位长度**的向量 \mathbf{n} ，角度为 θ
- 旋转矩阵 \mathbf{R} 和旋转向量 $\theta \mathbf{n}$ 是**同一个旋转**的不同表达方式
 - ◆ 旋转向量 \rightarrow 旋转矩阵：

罗德里格斯公式 (Rodrigues' s Formula) :

https://en.wikipedia.org/wiki/Rodrigues%27_rotation_formula

$$\mathbf{R} = \cos \theta \mathbf{I} + (1 - \cos \theta) \mathbf{n} \mathbf{n}^T + \sin \theta \mathbf{n}^\wedge.$$

- ◆ 旋转矩阵 \rightarrow 旋转向量：

角度: $\theta = \arccos\left(\frac{\text{tr}(\mathbf{R}) - 1}{2}\right).$

轴: $\mathbf{R} \mathbf{n} = \mathbf{n}.$

欧拉定理 (Euler's rotation theorem) : 刚体在三维空间里的一般运动, 可分解为刚体上某一点的平移, 以及绕经过此点的旋转轴的转动。

$$\begin{aligned} \text{tr}(\mathbf{R}) &= \cos \theta \text{tr}(\mathbf{I}) + (1 - \cos \theta) \text{tr}(\mathbf{n} \mathbf{n}^T) + \sin \theta \text{tr}(\mathbf{n}^\wedge) \\ &= 3 \cos \theta + (1 - \cos \theta) \\ &= 1 + 2 \cos \theta. \end{aligned}$$

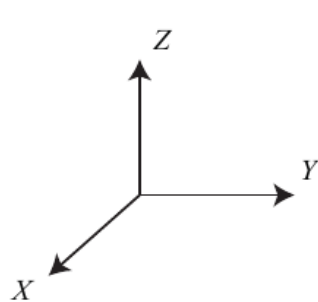
矩阵 \mathbf{R} 的特征值1对应的特征向量

旋转轴上的向量在旋转之后不发生改变

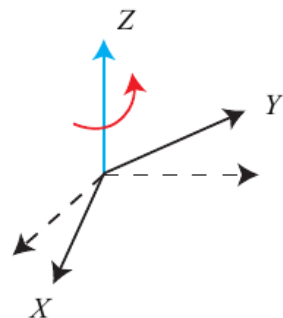
3. 旋转向量与欧拉角

- 欧拉角 (Euler Angles) --**直观**地描述旋转
 - 将一个旋转分解成**3次绕不同轴**的转动
 - 例, 按Z-Y-X顺序转动 (XYZ, ZYZ等)
 - 轴可以是**固定轴**或旋转之后的轴 (**动轴**)
 - 常见的有: yaw-pitch-roll (偏航-俯仰-滚转) --ZYX
 - 不同领域的习惯有所不同

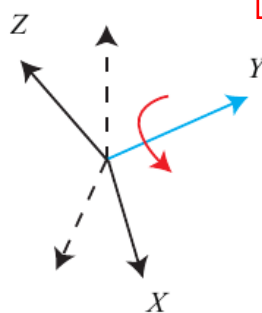
1. 绕物体的Z轴旋转, 得到偏航角yaw;
2. 绕**旋转之后**的Y轴旋转, 得到俯仰角pitch;
3. 绕**旋转之后**的X轴旋转, 得到滚转角roll。



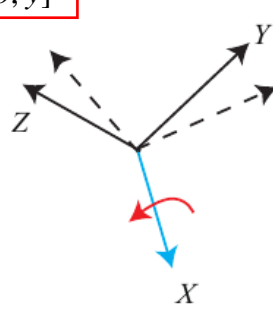
原始坐标系



第一次旋转



第二次旋转



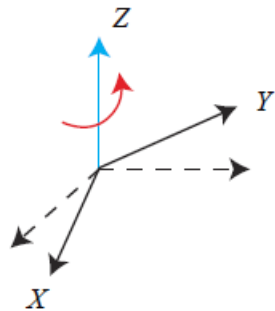
第三次旋转

$[r, p, y]^T$

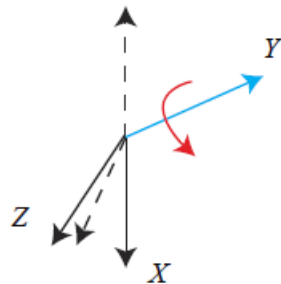
3. 旋转向量与欧拉角

Z轴 → 旋转之后的y轴 → 旋转之后的x轴

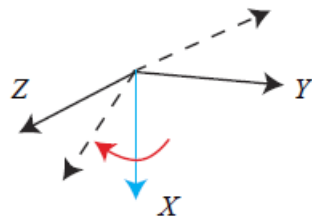
- 万向锁 (Gimbal Lock)
 - 欧拉角的奇异性问题
 - 在特定值时, 旋转自由度减1;
 - Yaw-pitch-roll顺序下, 当pitch为90度时, 存在奇异性



第一次旋转



第二次旋转为90度



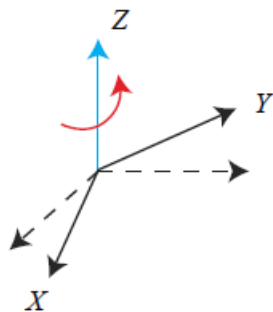
第三次旋转变成和第一次相同

倘若绕向顺序为z-y-x, 那么绕y旋转90度的时候, 当前的x轴正方向就会变得朝上或朝下, 换言之x轴与z轴本身重合, 而绕y轴的下一步操作就是绕x轴旋转, 于是就相当于绕着初始z轴方向旋转, 相当于少了一个自由度, 所以称为万向锁。归根结底, 欧拉角到旋转的映射并不是一个覆盖映射。

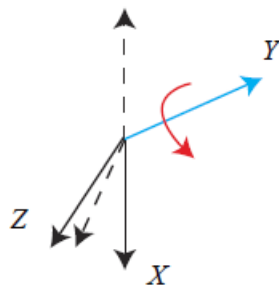
3. 旋转向量与欧拉角

- 万向锁 (Gimbal Lock)

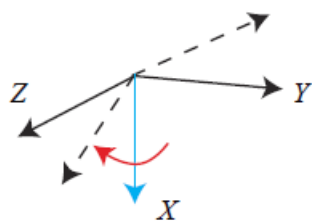
- 欧拉角表示旋转:



第一次旋转



第二次旋转为90度



第三次旋转变成和第一次相同

$$R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \alpha & -\sin \alpha \\ 0 & \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \beta & 0 & \sin \beta \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin \beta & 0 & \cos \beta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \gamma & -\sin \gamma & 0 \\ \sin \gamma & \cos \gamma & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- 当pitch为90° 时:

$$R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \alpha & -\sin \alpha \\ 0 & \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \gamma & -\sin \gamma & 0 \\ \sin \gamma & \cos \gamma & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- 进一步转化:

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

丢失了一个自由度

3. 旋转向量与欧拉角

- 由于万向锁的存在，欧拉角不适合插值或迭代，往往只用于人机交互中

- SLAM中很少直接用欧拉角表达姿态

旋转向量也有奇异性，发生在转角超过 2π 时而产生周期性

- 可以证明：仅用三个实数表达旋转时，不可避免地存在奇异性问题

- 2D场合（扫地机、无人驾驶等），采用欧拉角，其中一个（如偏航角）作为定位信息输出

4. 四元数

4. 四元数

- 旋转矩阵：9个量描述3个自由度的旋转，冗余性
- 欧拉角和旋转向量：紧凑但有奇异性

找不到不带奇异性的三维向量描述方式

复数：

- ◆ 乘 i 即转90度，乘 $-i$ 转-90度
- ◆ 复平面的向量旋转 θ 角：复向量乘以 $e^{i\theta}$

$$e^{i\theta} = \cos \theta + i \sin \theta$$

- ◆ 2D 情况下，可用单位复数表达旋转

四元数：

- ◆ 复数的扩充
- ◆ 描述三维旋转
- ◆ 3D 情况下，可用单位四元数表达旋转

4. 四元数

- 四元数 (Quaternion)

- 有三个虚部和一个实部:

$$\mathbf{q} = q_0 + q_1 i + q_2 j + q_3 k,$$

- 虚部之间满足关系:

$$\begin{cases} i^2 = j^2 = k^2 = -1 \\ ij = k, ji = -k \\ jk = i, kj = -i \\ ki = j, ik = -j \end{cases}.$$

自己与自己的乘法像复数
相互之间的乘法像外积

- 用一个标量和一个向量表示:

$$\mathbf{q} = [s, \mathbf{v}], \quad s = q_0 \in \mathbb{R}, \mathbf{v} = [q_1, q_2, q_3]^T \in \mathbb{R}^3$$

4. 四元数

- 如何描述旋转？
 - ◆ 复数中乘以 i 表示旋转 90° ，在四元数中，乘以 i 时绕 i 轴旋转 90° 吗？
 - ◆ $ij=k$ ，是否意味着先绕 i 轴旋转 90° ，再绕 j 轴旋转 90° ，等于绕 k 轴旋转 90° 呢？
- 为理解旋转的计算方式，先看四元数间如何运算。

4. 四元数

- 四元数的运算：四则运算、共轭、求逆、数乘

两个四元数： $\mathbf{q}_a = [s_a, \mathbf{v}_a] = s_a + x_a \mathbf{i} + y_a \mathbf{j} + z_a \mathbf{k}$

$$\mathbf{q}_b = [s_b, \mathbf{v}_b] = s_b + x_b \mathbf{i} + y_b \mathbf{j} + z_b \mathbf{k}$$

$$\mathbf{q}_a \pm \mathbf{q}_b = [s_a \pm s_b, \mathbf{v}_a \pm \mathbf{v}_b].$$

$$\begin{aligned}\mathbf{q}_a \mathbf{q}_b &= s_a s_b - x_a x_b - y_a y_b - z_a z_b \\ &\quad + (s_a x_b + x_a s_b + y_a z_b - z_a y_b) i \\ &\quad + (s_a y_b - x_a z_b + y_a s_b + z_a x_b) j \\ &\quad + (s_a z_b + x_a y_b - y_b x_a + z_a s_b) k.\end{aligned}$$

$$\mathbf{q}_a \mathbf{q}_b = [s_a s_b - \mathbf{v}_a^T \mathbf{v}_b, s_a \mathbf{v}_b + s_b \mathbf{v}_a + \mathbf{v}_a \times \mathbf{v}_b]$$

$$\begin{cases} i^2 = j^2 = k^2 = -1 \\ ij = k, ji = -k \\ jk = i, kj = -i \\ ki = j, ik = -j \end{cases}.$$



$$\mathbf{q}_a^* = s_a - x_a i - y_a j - z_a k = [s_a, -\mathbf{v}_a].$$

$$\|\mathbf{q}_a\| = \sqrt{s_a^2 + x_a^2 + y_a^2 + z_a^2}.$$

$$\mathbf{q}^{-1} = \mathbf{q}^* / \|\mathbf{q}\|^2.$$

$$k\mathbf{q} = [ks, k\mathbf{v}].$$

$$\mathbf{q}_a \cdot \mathbf{q}_b = s_a s_b + x_a x_b i + y_a y_b j + z_a z_b k.$$

4. 四元数

- 设点 p 经过旋转矩阵 R 之后变成 p' :

$$p' = Rp$$

- 如何用四元数旋转一个空间点？

- 将 p 的坐标用四元数表示（虚四元数）： $p = [0, x, y, z] = [0, v]$
- 经过单位四元数 q 指定的旋转之后的关系为：

$$p' = qpq^{-1}$$

- 取出 p' 的虚部作为相应坐标。
- 四元数相比于角轴、欧拉角的优势：紧凑、无奇异性

4. 四元数

- 旋转向量到四元数：

$$\mathbf{q} = \left[\cos \frac{\theta}{2}, n_x \sin \frac{\theta}{2}, n_y \sin \frac{\theta}{2}, n_z \sin \frac{\theta}{2} \right]^T.$$

- 四元数到旋转向量：

$$\begin{cases} \theta = 2 \arccos q_0 \\ [n_x, n_y, n_z]^T = [q_1, q_2, q_3]^T / \sin \frac{\theta}{2} \end{cases}$$

实际中应选择最方便的形式

小结

- 本章介绍了：
 - 坐标系、点、向量的表达
 - 旋转矩阵/变换矩阵
 - 旋转向量、欧拉角
 - 四元数

实践

- Eigen库的使用

- 输入一个随机矩阵，使用工具计算：转置、迹、逆、所有元素和、数乘
- 坐标变换：

例子 设有小萝卜一号和小萝卜二号位于世界坐标系中。记世界坐标系为 W ，小萝卜们的坐标系为 R_1 和 R_2 。小萝卜一号的位姿为 $\mathbf{q}_1 = [0.35, 0.2, 0.3, 0.1]^T, \mathbf{t}_1 = [0.3, 0.1, 0.1]^T$ 。小萝卜二号的位姿为 $\mathbf{q}_2 = [-0.5, 0.4, -0.1, 0.2]^T, \mathbf{t}_2 = [-0.1, 0.5, 0.3]^T$ 。这里的 \mathbf{q} 和 \mathbf{t} 表达的是 $\mathbf{T}_{R_k, W}, k = 1, 2$ ，也就是世界坐标系到相机坐标系的变换关系。现在，小萝卜一号看到某个点在自身的坐标系下坐标为 $\mathbf{p}_{R_1} = [0.5, 0, 0.2]^T$ ，求该向量在小萝卜二号坐标系下的坐标。

- 显示运动轨迹