1 什么是 slam 1

2 刚体的三维运动 1

# 1 什么是 slam

### 运动方程

机器人或者一个物体在空间中的运动都可以抽象为一个数学模型

$$\mathbf{x}_k = f(\mathbf{x}_{k-1}, \mathbf{u}_k, \mathbf{w}_k) \tag{1.1}$$

其中, $\mathbf{u}_k$  表示运动传感器的读书或者输入, $\mathbf{w}_k$  表示该过程中加入的噪声, $\mathbf{x}_k$  表示该时刻运动物体所在位置,函数 f 描述这一个过程,即使不清楚这个过程的具体数学表达。

## 观测方程

与运动方程相对应的还有一个观测方程,它描述的是运动机器人在  $textbfx_k$  位置上观测到某些物体  $\mathbf{y}_k$  产生的一个观测数据  $textbfz_{k,i}$ ,同样可以用一个抽象的函数 h 来表示这样一个关系:

$$\mathbf{z}_{k,j} = h(\mathbf{y}_i, \mathbf{x}_k, \mathbf{v}_{k,j}) \tag{1.2}$$

这里  $\mathbf{v}_{k,i}$  是这一次的观测噪声。

上述两个方程描述了最基本的 SLAM 问题,当知道运动测量读书 u,以及传感器的读书 z 时,如何求解定位问题 (估计  $\mathbf{x}$ ) 和建图问题 (估计  $\mathbf{y}$ ),这样就把 SLAM 问题建模成了一个状态估计问题: 如何通过带有噪声的测量数据,估计内部的,隐藏着的状态变量。

# 2 刚体的三维运动

内积

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \mathbf{a}^T \mathbf{b} = \sum_{i=1}^3 a_i b_i = |\mathbf{a}| |\mathbf{b}| \cos \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle$$
 (2.1)

外积

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} a_2b_3 - a_3b_2 \\ a_3b_1 - a_1b_3 \\ a_1b_2 - a_2b_1 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix} \mathbf{b} \stackrel{def}{=} \mathbf{a} \wedge \mathbf{b}$$
 (2.2)

外积的结果是一个向量,它的方向垂直于这两个向量,大小为  $|\mathbf{a}||\mathbf{b}|\sin < \mathbf{a}, \mathbf{b} >$ ,是两个向量张成的四边形的有向面积。

### 旋转矩阵

旋转矩阵各分量从定义推导上来看是两个坐标系基的内积,由于基向量的长度为 1,所以实际上是各个基向量的夹角的余弦值,因此也称作**方向余弦矩阵**,它实际上是一个行列式为 1 的正交矩阵。

对于 n 维旋转矩阵集合定义如下:

$$SO(n) = \{ \mathbf{R} \in \mathbb{R}^{n \times n} \mathbf{R} \mathbf{R}^T = \mathbf{I}, det(\mathbf{R}) = 1 \}$$
(2.3)

特别的 SO(3) 指三维空间的旋转,通过旋转矩阵就可以直接讨论两个坐标系之间的转换,而不用再从基开始谈起。

由于旋转矩阵为正交矩阵,它的逆 (即转置) 描述了一个相反的旋转,即  $\mathbf{R}^{-1}$ ,  $\mathbf{R}^{T}$  刻画来了一个与  $\mathbf{R}$  相反的旋转矩阵。

对于两个坐标系 1 和坐标系 2 来说,向量 a 在两个坐标系下的坐标为  $a_1, a_2$ ,它们之间的关系应该为:

$$\mathbf{a}_1 = \mathbf{R}_{12}\mathbf{a}_2 + \mathbf{t}_{12} \tag{2.4}$$

这里的  $\mathbf{R}_{12}$  是指把坐标系 2 的向量变换到坐标系 1 中,关于平移  $\mathbf{t}_{12}$ ,它实际意义上指的是坐标系 1 的原点指向坐标系 2 原点的向量。注意在两个坐标系的相互变换中,其中的  $\mathbf{t}_{12}$  和  $\mathbf{t}_{21}$  并不存在  $\mathbf{t}_{12} = -\mathbf{t}_{21}$  这样的关系,因为这两个坐标系之间还有旋转变换关系。**尽管从空间上看两个平移向量确实为相反方向,但在数值上**并不是简单的取反操作

上述坐标系之间的变换关系在实现多次变换时会显得十分繁琐,如进行了两次变换的表达式为  $\mathbf{c} = \mathbf{R}_2(\mathbf{R}_1\mathbf{a} + \mathbf{t}_1) + \mathbf{t}_2$ 。因此引入齐次坐标系(齐次坐标系的由来是个巧妙的):

$$\begin{bmatrix} \mathbf{a}' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{a} \\ 1 \end{bmatrix} \stackrel{def}{=} \mathbf{T} \begin{bmatrix} \mathbf{a} \\ 1 \end{bmatrix}$$
 (2.5)

矩阵 **T** 称为**变换矩阵**,变换为齐次坐标系后可以将旋转和平移写在同一个矩阵中,使得整个变换关系变为 线性关系,多次坐标系变换就可以直接右乘。

$$\widetilde{\mathbf{c}} = \mathbf{T}_2 \mathbf{T}_1 \widetilde{\mathbf{a}} \tag{2.6}$$

像上述这种变换矩阵的形式,又称之为特殊欧氏群:

$$SE(3) = \left\{ \mathbf{T} = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 4} | \mathbf{R} \in SO(3), \mathbf{t} \in \mathbb{R}^3 \right\}$$
 (2.7)

同样的求解该矩阵的一个逆表示一个反向的变换:

$$\mathbf{T}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{R}^T & -\mathbf{R}^T \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix}$$
 (2.8)

### 旋转向量和欧拉角

对于旋转矩阵来说用了 9 个量来表示坐标系的旋转,变换矩阵更是用了 16 个量来表示刚体坐标系的变换,这种表达方式有些冗余但直观。算了直接给出旋转向量的定义 (为了解决旋转矩阵的冗余表达),任何的旋转都可以用一个旋转轴和一个旋转角来表示,于是可以用一个三维向量来描述旋转,**三维向量方向与旋转轴一致,而长度等于旋转角**。这样的向量称为**旋转向量**,因此,对于变换矩阵可用一个旋转向量和一个平移向量表示,这时变量个数为 6 个。

假设旋转轴为一个单位长度的向量  $\mathbf{n}$ , 旋转角为  $\theta$ , 那么向量  $\theta \mathbf{n}$  也可以描述一个旋转过程, 同旋转矩阵  $\mathbf{R}$  一样。两种表达方式可以由**罗德里格斯公式**表明,推导过程较复杂,直接给出结果:

$$\mathbf{R} = \cos \theta \mathbf{I} + (1 - \cos \theta) \mathbf{n} \mathbf{n}^{T} + \sin \theta \mathbf{n}^{\wedge}$$
(2.9)

符号 / 是向量到反对称矩阵的转化符。

计算一个旋转矩阵到旋转向量的转换,对于旋转角,可以计算上面旋转向量到旋转矩阵等式两边的迹的到:

$$tr(\mathbf{R}) = \cos \theta tr(\mathbf{I}) + (1 - \cos \theta)tr(\mathbf{n}\mathbf{n}^{T}) + \sin \theta tr(\mathbf{n}^{\wedge})$$
$$= 3\cos \theta + (1 - \cos \theta)$$
$$= 1 + 2\cos \theta \tag{2.10}$$

因此:

$$\theta = \arccos \frac{tr(\mathbf{R}) - 1}{2} \tag{2.11}$$

关于旋转轴 n, 在旋转轴上向量在旋转后不发生改变, 说明: