# 目录

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  $\mathbf{a}$  在两个坐标系下的坐标为  $\mathbf{a}_1,\mathbf{a}_2$ ,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:

$$\mathbf{Rn} = \mathbf{n} \tag{2.12}$$

因此,转轴 n 是矩阵 R 特征值 1 对应的特征向量,求解此方程再归一化就得到了旋转轴。

#### 欧拉角

欧拉角有一个万向锁的问题, 所以不经常用。

# 四元数

在复平面,一个复向量的旋转  $\theta$  可以乘  $e^{i\theta}$  来表示,这个是极坐标的表示,如果需要用到普通形式,用欧拉公式转换一下就好。在三维旋转也可用一个单位四元数来表示,四元数  $\mathbf{q}$  拥有一个实部和三个虚部:  $\mathbf{q} = q_0 + q_1 i + q_2 j + q_3 k$ ,这三个虚部满足以下关系:

$$\begin{cases}
i^{2} = j^{2} = k^{2} = -1 \\
ij = k, ji = -k \\
jk = i, kj = -i \\
ki = j, ik = -j
\end{cases}$$
(2.13)

如果将i, j, k 看成三个坐标轴,那么它们与自己的乘法和复数一样,相互之间的乘法和外积一样。四元数的另外一种表示方式:

$$\mathbf{q} = [\mathbf{s}, \mathbf{v}]^T, \quad \mathbf{s} = q_0 \in \mathbb{R}, \quad \mathbf{v} = [q_1, q_2, q_3]^T \in \mathbb{R}^3$$
 (2.14)

这里 s 为四元数的实部, v 为虚部。

四元数的运算

1、加法和减法

$$\mathbf{q}_a \pm \mathbf{q}_b = [\mathbf{s}_a \pm \mathbf{s}_b, \mathbf{v}_a \pm \mathbf{v}_b]^T \tag{2.15}$$

2、乘法,就是将每一项相乘

$$\mathbf{q}_{a}\mathbf{q}_{b} = \mathbf{s}_{a}\mathbf{s}_{b} - x_{a}x_{b} - y_{a}y_{b} - z_{a}z_{b}$$

$$+ (s_{a}x_{b} + x_{a}s_{b} + y_{a}z_{b} - z_{a}y_{b})i$$

$$+ (s_{a}y_{b} - x_{a}z_{b} + y_{a}s_{b} + z_{a}x_{b})j$$

$$+ (s_{a}z_{b} + x_{a}y_{b} - y_{a}x_{b} + z_{a}s_{b})k$$

$$(2.16)$$

上式复杂但有规律,如果改写成向量形式并利用内外积运算,会更加简洁:

$$\mathbf{q}_a \mathbf{q}_b = [\mathbf{s}_a \mathbf{s}_b - \mathbf{v}_a^T \mathbf{v}_b, \mathbf{s}_a \mathbf{v}_b + \mathbf{s}_b \mathbf{v}_a + \mathbf{v}_a \times \mathbf{v}_b]^T$$
(2.17)

四元数的乘法通常是不可交换的,除非  $\mathbf{v}_a$  和  $\mathbf{v}_b$  是共线的,这时最后一项外积为零。

3、模长

四元数模场定义为:

$$||\mathbf{q}_a|| = \sqrt{\mathbf{s}_a^2 + x_a^2 + y_a^2 + z_a^2}$$
 (2.18)

可以验证的是:  $||\mathbf{q}_a\mathbf{q}_b|| = ||\mathbf{q}_q||||\mathbf{q}_b||$ 

4、共轭

四元数的共轭就是把虚部取成相反数,四元数共轭与其本身相乘会得到一个实四元数,实部为其模长的平方。

5、逆

$$\mathbf{q}^{-1} = \mathbf{q}^* / ||\mathbf{q}||^2 \tag{2.19}$$

按照定义四元数和自己的逆的乘积为实四元数 1

6、数乘

和向量矩阵的数乘一样。

## 用四元数表示旋转

有一个空间三维点  $\mathbf{p}=[x,y,z]\in\mathbb{R}^3$ ,以及一个单位四元数  $\mathbf{q}$  指定的旋转,那么旋转后的点  $\mathbf{p}'=\mathbf{q}\mathbf{p}\mathbf{q}^{-1}$ ,其中把三维空间点  $\mathbf{p}$  用一个虚四元数来表述  $\mathbf{p}=[0,x,y,z]^T=[0,\mathbf{v}]^T$ ,最后把  $\mathbf{p}'$  的虚部取出即得旋转之后得坐标。

## 四元数到其它旋转表示的转换

四元数到其他旋转的推导过程比较复杂,直接给出四元数到旋转向量的转换公式如下:

$$\begin{cases} \theta = 2 \arccos q_0 \\ [n_x, n_y, n_z]^T = [q_1, q_2, q_3]^T / \sin \frac{\theta}{2} \end{cases}$$
 (2.20)

# 相似、仿射、射影变换

## 1、相似变换

相似变换比欧式变换多了一个自由度、它允许物体进行均匀缩放、其变换矩阵为

$$\mathbf{T}_s = \begin{bmatrix} s\mathbf{R} & \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \tag{2.21}$$

其中旋转部分多了一个缩放因子 s, 表示在对向量旋转过后, 可以在 x,y,z 三个坐标上进行均匀缩放。

# 2、仿射变换

与欧式变换不同的是, 仿射变换只要求 A 是一个可逆矩阵, 而不必是正交矩阵, 仿射变换也叫正交投影。

$$\mathbf{T}_A = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{t} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \tag{2.22}$$

## 3、射影变换

射影变换是最一般最常见的变换, 矩阵形式为

$$\mathbf{T}_p = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{t} \\ \mathbf{a}^T & v \end{bmatrix} \tag{2.23}$$

左上角为可逆矩阵  ${\bf A}$ ,右上角为平移  ${\bf t}$ ,左下角为缩放  ${\bf a}^T$ 。由于采用了齐次坐标,所以可以对整个矩阵除以 v 得到右下角不是 1 就是 0 的矩阵,于是 2D 的射影变换有 8 个自由度,3D 的射影变换有 15 个自由度。