坐标变换

一、三维空间刚体运动

1.1 概述

涉及问题:

- ①坐标系之间如何变换。
- ②如何计算同一向量在不同坐标系下的坐标。

在SLAM中, **有固定的世界坐标系,还有移动机器人的坐标系**。机器人坐标系随着机器人运动时刻改变,每个时刻都有新的坐标系。

1.2 旋转矩阵

在三维线性空间V中,假设同一个向量在两组不同的标准正交基下的坐标分别为ai和bi,那么在第一组基下与第二组基下的表示分别为:

$$\alpha = a_1 \epsilon_1 + a_2 \epsilon_2 + a_3 \epsilon_3$$

$$\alpha = \beta_1 \eta_1 + \beta_2 \eta_2 + \beta_3 \eta_3$$

显然上两式相等,那么令其相等,则有:

$$\left(\epsilon_1,\epsilon_2,\epsilon_3
ight) \left[egin{array}{c} a_1 \ a_2 \ a_3 \end{array}
ight] = \left(\eta_1,\eta_2,\eta_3
ight) \left[egin{array}{c} b_1 \ b_2 \ b_3 \end{array}
ight]$$

等式两侧同时乘以:

$$egin{bmatrix} \epsilon_1^T \ \epsilon_2^T \ \epsilon_2^T \end{bmatrix}$$

可以得到:

$$egin{bmatrix} a_1 \ a_2 \ a_3 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} \epsilon_1^T \ \epsilon_2^T \ \epsilon_2^T \end{bmatrix} (\eta_1,\eta_2,\eta_3) egin{bmatrix} b_1 \ b_2 \ b_3 \end{bmatrix}$$

我们把:

$$egin{bmatrix} \epsilon_1^T \ \epsilon_2^T \ \epsilon_3^T \end{bmatrix} (\eta_1,\eta_2,\eta_3)$$

称作三维空间旋转矩阵,记为Rab。可以理解为将基η下的坐标经过Rab变换后得到基ε下的坐标。显然Rab可逆。下面介绍旋转矩阵的性质。

1.3 旋转矩阵的性质

- (1) R是一个正交矩阵
- (2) R的行列式值为+1

(3) RR'=I, det(R)=1

(4)

$$R_{21} = R_{12}^{-1} = R_{12}^{T}$$

(5)

$$lpha_3=R_{32}lpha_2=R_{32}R_{21}a_1=R_{31}a_1$$

1.4 齐次矩阵

三维线性空间V中,上述只描述了旋转的数学表示,现在加上平移。

齐次矩阵如下形式

$$T = \left[egin{array}{cc} R & t \ 0 & 1 \end{array}
ight]$$

其中,R为旋转矩阵,t为三维平移向量。利用齐次矩阵计算时,由于T是4×4的,因此在三维空间中的向量末尾加一个1变为四维向量,可以与T作运算。

▲下面, 求解T的逆

分块矩阵求逆法:设T的逆为

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}$$

$$TT^{-1} = \begin{bmatrix} R & t \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} RA + tC & RB + tD \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

因此,得到,C=(000),D=1,代入第一行得到

$$RA = I$$
$$RB + t = O$$

因此

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R^{-1} & -R^T t \\ O & 1 \end{bmatrix}$$

二、欧拉角以及四元数

2.1 欧拉角

将任意旋转分为三次绕不同轴上的转动(常见就是空间直角坐标系x,y,z轴),轴可以分为定轴或者动轴转动,其中动轴转动(X-Y-Z转动)表示:先按照原始坐标系的X轴转动,再按照第一次旋转后获得的Y轴转动,再按照第二次旋转后获得的Z轴转动。定轴转动(X-Y-Z转动)表示:这三次转动全是按照初始坐标系的X、Y、Z轴转动。动轴转动的旋转矩阵按顺序相乘即可,定轴转动的旋转矩阵相乘顺序要相反。

2.2 欧拉角形式与旋转矩阵的转换

详细推导以及理论在第三点中介绍,此处只给出公式

$$egin{aligned} R = cos heta imes I + (1 - cos heta) ww^T + sin heta w` \ & heta = arccos(rac{tr(R) - 1}{2}) \ & Rw = w \end{aligned}$$

其中, θ 为旋转角度, ω 为旋转轴。 ω '表示w_hat,是属于so(3)群的,在下一讲中介绍。

2.3 四元数

定义: 四元数可以看作复数的扩充, 它具有三个虚部, 形式如下

$$q = w + xi + yj + zk$$

其具有如下性质:

$$(1)i^2 = j^2 = k^2 = -1$$

 $(2)ij = -ji = k$
 $(3)jk = -kj = i$
 $(4)ki = -ik = j$

再定义四元数的乘法,我们把四元数标量和向量部分分开写

$$egin{aligned} q_1 &= s_1 + v_1 \ q_2 &= s_2 + v_2 \ q_1 q_2 &= s_1 s_2 - v_1 \cdot v_2 + s_1 v_2 + s_2 v_1 + v_1 imes v_2 \end{aligned}$$

我们再定义共轭四元数:一个四元数q=s+v的共轭表示为q-=s-v,一个四元数和它的共轭的积等于该四元数与自身的点乘,也等于该四元数模的平方,即

$$qq^* = q^*q = q \cdot q = ||q||^2$$

我们再定义四元数的逆:一个非零四元数q的逆为其共轭除以自身的平方,即

$$q^{-1} = \frac{q^*}{\left|\left|q\right|\right|^2}$$

我们再定义四元数的点乘:

$$q_a q_b = s_a s_b + x_a x_b i + y_a y_b j + z_a z_b k$$

那么,四元数如何表示旋转,下面推导四元数表示旋转的方式以及其与转轴角度旋转的关联。

我们先假设,如下公式可以表示旋转:

$$\phi_q(P) = qPq^{-1}$$

我们还知道,旋转需要保持:①长度不变②夹角不变③手性不变(handedness),对应这三点分别有三个公式如下

扩展函数 Φ 称为一个从H到其自身的映射,要求 Φ (s+V)=s+ Φ (V),这样重新得到②+③的方程

$$\bigoplus \phi(P_1) \cdot \phi(P_2) = \phi(P_1 \cdot P_2)$$

我们假设的四元数表示旋转公式一定要满足①+④,因此我们进行验证。

其中, q与q共轭的模是相等的, ①验证完毕

验证四元数这种形式可以表示旋转后,现在来找其与旋转轴与旋转角度的关系。我们找一个单位四元数q=s+v,它的逆为q-1=s-v(用共轭条件即可),再给一个三维空间中的点P(标量为零的一个四元数),有

$$qPq^{-1} = (s+v)P(s-v) = s^2P + 2sv \times P + (v\cdot P)v - v \times P imes v$$

根据定理,任意给定两个三维向量α,β,有

$$\alpha \times (\beta \times \alpha) = |\alpha|^2 \beta - (\alpha \cdot \beta) \alpha$$

此处,我们再令v=tA,此处A是一个单位向量,则我们可以得到旋转后的向量表示为:

$$qPq^{-1} = (s^2 - t^2)P + 2stA \times P + 2t^2(A \cdot P)A$$

再由指数形式的旋转矩阵R=exp(θω hat)的公式得到

$$R = cos\theta imes I + (1 - cos\theta)ww^T + sin\theta w_{hat}$$

对比可以得到方程组:

$$s^{2} - t^{2} = cos\theta$$
$$2st = sin\theta$$
$$2t^{2} = 1 - cos\theta$$

联立解得:

$$t = \sqrt{rac{1-cos heta}{2}} = sin(heta/2) \ s = cos(heta/2)$$

所以,我们找到了一个单位四元数 \mathbf{Q} ,其对应于绕旋转轴 \mathbf{A} 旋转 \mathbf{A} 角度的旋转变换(**重要结论**):

$$\begin{aligned} q &= s + v \\ &= s + tA \\ &= \cos(\theta/2) + A \sin(\theta/2) \end{aligned}$$

这是一个四元数,标量为 $\cos(\theta/2)$,向量部分以单位旋转轴向量为底,乘 $\sin(\theta/2)$

三、李群与李代数

3.1 群(Group)

群(Group)是一种集合加上一种运算的代数结构。

定义为: 记集合为A, 运算为·, 那么当运算满足以下性质时, 称 (A,·) 成群

$$egin{aligned} (1)$$
封闭性: $orall a_1, a_2 \in A$, $a_1 \cdot a_2 \in A$ (2) 结合律: $orall a_1, a_2, a_3 \in A$, $(a_1 \cdot a_2) \cdot a_3 = a_1 \cdot (a_2 \cdot a_3)$ $(3)1$ 元: $\exists e \in A$, $s.t. \, orall a \in A$, $e \cdot a = a \cdot e = a$ (4) 逆: $orall a \in A$, $\exists a^{-1} \in A$, $s.t. \, a \cdot a^{-1} = e$

可以验证:旋转矩阵集合和矩阵乘法构成群;同样变换矩阵和矩阵乘法也构成群**。因此称它们为旋转 矩阵群和变换矩阵群。**

3.2 SO(3)与SE(3)

上面介绍了群的定义,现在来看旋转矩阵群与变换矩阵群。

我们定义SO(n)如下

$$SO(n) = \{R \in R^{n \times n} : RR^T = I, detR = +1\}$$

很明显, SO(3)在矩阵乘法运算下构成群 (Group)。

我们定义SE(3)如下, (特殊欧式群)

$$SE(3) = \{(t,R): p \in R^3, R \in SO(3)\}$$
 $T = \begin{bmatrix} R & t \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$

3.3 李代数基础

李代数:与李群对应的一种结构,位于向量空间。通常记作小写的so(3)和se(3)

李代数的引出:

先考虑R随时间的变化,有:

$$R(t)R(t)^T = I$$

求导得

$$rac{dR(t)}{dt}R(t)^T+R(t)rac{dR(t)^T}{dt}=0$$

整理得到:

$$\frac{dR(t)}{dt}R(t)^T = -[\frac{dR(t)}{dt}R(t)^T]^T$$

这就是反对称矩阵,RT+R=0。我们把上式左侧记为 ω_h at,两侧右乘R(t),可以得到: R导数 = ω_h at × R。可以看到,对R求导后,左侧多出一个 w hat 。我们定义这个hat运算符,是由向量到矩阵得映射。

3.4 李代数: so(3)和se(3)

定义: 三维线性空间中, 满足

$$w imes q = w_{hat} q$$

的矩阵, 记为what, 其为

$$w_{hat} = A = \left[egin{array}{ccc} 0 & -a_3 & a_2 \ a_3 & 0 & -a_1 \ -a_2 & a_1 & 0 \end{array}
ight]$$

其中, w=(a1, a2, a3)^T

我们定义so(3), 李代数so(3)满足

$$so(n) = \{S \in R^{n imes n} | S^T = -S \}$$

这其实是反对称矩阵。

我们同样定义se(3),

$$egin{aligned} se(3) &= \{(v, w_{hat}) : v \in R^3, w_{hat} \in so(3)\} \ &\xi_{hat} = \left[egin{aligned} w_{hat} & v \ 0 & 0 \end{aligned}
ight] \in R^{4 imes 4} \ &\xi = [v, w]^T \in R^6 \end{aligned}$$

其中, ξ是6维列向量, ξhat是4×4矩阵, 通过运算符变换。

3.5 SO(3)与so(3)、SE(3)与se(3)的映射

指数映射:

$$egin{aligned} e^{w_{hat} heta} = cos heta imes I + (1-cos heta)w_{hat}^2 + w_{hat}sin heta \ |w_{hat}| = 1 \ e^{w_{hat}} \in SO(3) \end{aligned}$$

定理: 任取R \in SO(3),有存在 $ωθ\in$ R3, $||ω||=1且<math>θ\in$ R+,使得R=exp(w_hat θ),且有指数逆映射关系

$$log : SO(3) - > so(3) : R - > log(R) = (w\theta)_{hat}$$

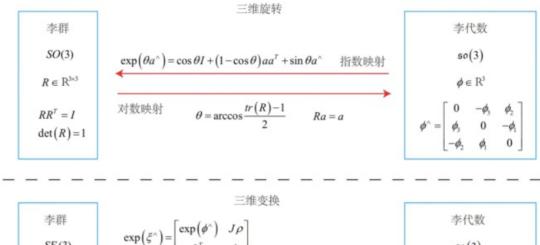
可见,w和 θ 变为旋转矩阵R可用第一条公式;旋转矩阵R变为w和 θ 可以用如下公式。它们之间存在映射关系。

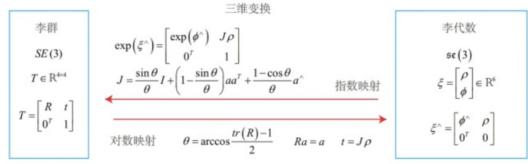
$$egin{aligned} heta = arccos(rac{tr(R)-1}{2}) \ w = rac{1}{2sin heta}egin{bmatrix} r_{32} - r_{23} \ r_{13} - r_{31} \ r_{21} - r_{12} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

定理: 给定一个g \in SE(3), 则存在ξhat \in se(3),, θ \in R, 使得g=exp(ξhat θ)

$$egin{split} log: SE(3)->se(3): g->log(g)=\xi_{hat} heta \ & e^{\xi_{hat} heta}=egin{bmatrix} e^{w_{hat} heta} & (I-e^{w_{hat} heta})(w imes v)+ww^Tv heta \ & 1 \end{bmatrix} \ & \xi=[v \quad w]^T=[-w imes q \quad w]^T \end{split}$$

另一种表示: 如图





四、李代数求导以及优化

4.3.1 BCH公式与近似形式

使用李代数的一大动机是为了进行优化,而在优化过程中导数是非常重要的信息。

Baker-Campbell-Hausdorff公式

A, B为矩阵,则有下式成立:

$$ln(exp(A)exp(B)) \ = A + B + rac{1}{2}[A,B] + rac{1}{12}[A,[A,B]] - rac{1}{12}[B,[A,B]] + \dots$$

其中,[]为李括号。

BCH公式告诉我们: 当处理两个矩阵指数的乘积时,它们会产生一些由李括号组成的余项。特别地,考虑SO(3)上的李代数In(exp(Φ1^)exp(Φ2^))时,当Φ1或Φ2为小量时,小量二次以上的项都可以被忽略掉:

$$exp(ln(e^{\hat{\phi_1}}e^{\hat{\phi_2}}))pprox egin{cases} J_l(\Phi_2)^{-1}\Phi_1+\Phi_2 \;\;,\;\; if\;\Phi_1\; is\; small\ J_r(\Phi_1)^{-1}\Phi_2+\Phi_1 \;\;,\;\; if\;\Phi_2\; is\; small \end{cases}$$

以第一个近似为例,当对一个旋转矩阵R2左乘一个微小旋转矩阵R1时,可以看作在原有李代数Φ2上,加上了一个项,其中JI为左乘,Jr为右乘。

本书以左乘为例。左乘 BCH 近似雅可比 J_l 事实上就是式 (4.26) 的内容:

$$J_{l} = J = \frac{\sin \theta}{\theta} I + \left(1 - \frac{\sin \theta}{\theta}\right) a a^{T} + \frac{1 - \cos \theta}{\theta} a^{\wedge}.$$
 (4.30)

它的逆为:

$$\boldsymbol{J}_{l}^{-1} = \frac{\theta}{2} \cot \frac{\theta}{2} \boldsymbol{I} + \left(1 - \frac{\theta}{2} \cot \frac{\theta}{2} \right) \boldsymbol{a} \boldsymbol{a}^{T} - \frac{\theta}{2} \boldsymbol{a}^{\wedge}. \tag{4.31}$$

而右乘雅可比仅需要对自变量取负号即可:

$$\mathbf{J}_r(\phi) = \mathbf{J}_l(-\phi). \tag{4.32}$$

BCH公式意义

假定对某个旋转R,对应的李代数为Φ。我们给它左乘微小旋转,记作 Δ R,对应的李代数为 Δ Φ。那么在李群中,得到的就是 Δ R·R,而在李代数上,根据近似可以得到:

$$exp(\Delta\hat{\Phi})exp(\hat{\Phi}) = exp((J_l(\Phi)^{-1}\Delta\Phi + \Phi\hat{)})$$

4.3.2 SO(3)李代数上求导

假设机器人位姿为T,观察到了一个世界坐标位于p的点,产生观测数据z,根据变换关系:

$$z = Tp + w$$

其中, w为噪声。我们计算误差e:

$$e = z - Tp$$

我们求一个T使得整体误差最小化:

$$min_TJ(T) = \sum_{i=1}^N \left|\left|z_i - Tp_i
ight|
ight|^2$$

求解这个最小二乘法需要变换矩阵T的导数。方法在非线性优化中有讲解

4.3.3 李代数求导

我们考虑SO(3)上的情况。假设我们对一个空间点p进行了旋转,得到了Rp,现在我们要计算旋转之后点的坐标相对于旋转的导数:

$$\frac{d(exp(\hat{\Phi})p)}{d\Phi}$$

这里d只是一个符号,并不是微分标识符

根据导数定义:

$$\frac{\partial \left(\exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}\right)}{\partial \boldsymbol{\phi}} = \lim_{\delta \boldsymbol{\phi} \to 0} \frac{\exp\left(\left(\boldsymbol{\phi} + \delta \boldsymbol{\phi}\right)^{\wedge}\right) \boldsymbol{p} - \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\phi}}$$

$$= \lim_{\delta \boldsymbol{\phi} \to 0} \frac{\exp\left(\left(\boldsymbol{J}_{l} \delta \boldsymbol{\phi}\right)^{\wedge}\right) \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p} - \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\phi}}$$

$$\approx \lim_{\delta \boldsymbol{\phi} \to 0} \frac{\left(\boldsymbol{I} + \left(\boldsymbol{J}_{l} \delta \boldsymbol{\phi}\right)^{\wedge}\right) \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p} - \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\phi}}$$

$$= \lim_{\delta \boldsymbol{\phi} \to 0} \frac{\left(\boldsymbol{J}_{l} \delta \boldsymbol{\phi}\right)^{\wedge} \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\phi}}$$

$$= \lim_{\delta \boldsymbol{\phi} \to 0} \frac{\left(\boldsymbol{J}_{l} \delta \boldsymbol{\phi}\right)^{\wedge} \exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\phi}}$$

$$= \lim_{\delta \boldsymbol{\phi} \to 0} \frac{-\left(\exp\left(\phi^{\wedge}\right) \boldsymbol{p}\right)^{\wedge} \boldsymbol{J}_{l} \delta \boldsymbol{\phi}}{\delta \boldsymbol{\phi}} = -\left(\boldsymbol{R} \boldsymbol{p}\right)^{\wedge} \boldsymbol{J}_{l}.$$

其中,第二行近似为BCH线性近似,第三行为泰勒展开舍去高次项后的近似,第四行与第五行将反对称符号视为叉乘(交换变号),最终约去小量δΦ,得到旋转后的点相对于李代数的导数:

$$\frac{d(Rp)}{d\Phi} = (-Rp)J_l$$

4.3.4 扰动模型(左乘)

由于4.3.3中导数的形式中含有11,这个11比较复杂,因此我们介绍扰动模型。

另一种求导方式:对R进行一次扰动ΔR,这个扰动可以乘在左边也可以乘在右边(结果会有微小差异),此处以左扰动为例:

设左扰动 Δ R对应的李代数为 ϕ ,对 ϕ 求导:

$$\frac{\partial (\mathbf{R}\mathbf{p})}{\partial \boldsymbol{\varphi}} = \lim_{\boldsymbol{\varphi} \to 0} \frac{\exp(\boldsymbol{\varphi}^{\wedge}) \exp(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) \mathbf{p} - \exp(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) \mathbf{p}}{\boldsymbol{\varphi}}$$

$$\approx \lim_{\boldsymbol{\varphi} \to 0} \frac{(1 + \boldsymbol{\varphi}^{\wedge}) \exp(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) \mathbf{p} - \exp(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) \mathbf{p}}{\boldsymbol{\varphi}}$$

$$= \lim_{\boldsymbol{\varphi} \to 0} \frac{\boldsymbol{\varphi}^{\wedge} \mathbf{R} \mathbf{p}}{\boldsymbol{\varphi}} = \lim_{\boldsymbol{\varphi} \to 0} \frac{-(\mathbf{R}\mathbf{p})^{\wedge} \boldsymbol{\varphi}}{\boldsymbol{\varphi}} = -(\mathbf{R}\mathbf{p})^{\wedge}.$$

注: 扰动相当于一个微小的Ax

4.3.5 SE(3)上的李代数求导

此处,给出SE(3)上的扰动模型。假设某空间点p经过一次变换T(ξ),得到Tp。现在,给T左乘一个扰动 $\Delta T=\exp(\delta \xi^{\Lambda})$,我们设扰动项的李代数为: $\delta \xi=[\delta \rho, \delta \Phi]^{\Lambda}$,那么有:

$$\begin{split} \frac{\partial \left(\boldsymbol{T} \boldsymbol{p} \right)}{\partial \delta \boldsymbol{\xi}} &= \lim_{\delta \boldsymbol{\xi} \to \mathbf{0}} \frac{\exp \left(\delta \boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \exp \left(\boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \boldsymbol{p} - \exp \left(\boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\xi}} \\ &\approx \lim_{\delta \boldsymbol{\xi} \to \mathbf{0}} \frac{\left(\boldsymbol{I} + \delta \boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \exp \left(\boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \boldsymbol{p} - \exp \left(\boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\xi}} \\ &= \lim_{\delta \boldsymbol{\xi} \to \mathbf{0}} \frac{\delta \boldsymbol{\xi}^{\wedge} \exp \left(\boldsymbol{\xi}^{\wedge} \right) \boldsymbol{p}}{\delta \boldsymbol{\xi}} \\ &= \lim_{\delta \boldsymbol{\xi} \to \mathbf{0}} \frac{\begin{bmatrix} \delta \phi^{\wedge} & \delta \rho \\ \mathbf{0}^{T} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \boldsymbol{R} \boldsymbol{p} + \boldsymbol{t} \\ 1 \end{bmatrix}}{\delta \boldsymbol{\xi}} \\ &= \lim_{\delta \boldsymbol{\xi} \to \mathbf{0}} \frac{\begin{bmatrix} \delta \phi^{\wedge} \left(\boldsymbol{R} \boldsymbol{p} + \boldsymbol{t} \right) + \delta \rho \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}}{\delta \boldsymbol{\xi}} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{I} & -(\boldsymbol{R} \boldsymbol{p} + \boldsymbol{t})^{\wedge} \\ \mathbf{0}^{T} & \mathbf{0}^{T} \end{bmatrix} \stackrel{\triangle}{=} (\boldsymbol{T} \boldsymbol{p})^{\odot}. \end{split}$$

最终结果中的运算符可以把一个齐次坐标的空间点变换成一个4×6的矩阵。