

# SLAM14讲—04李群与李代数

## 4.1 李群李代数基础

### 4.1.1 群

群是一种集合加上一种运算的代数结构。我们把集合记作 $A$ ，运算记作 $\cdot$ ，那么群可以记作 $G = (A, \cdot)$ 。群要求这个运算满足以下几个条件：

1. 封闭性:  $\forall a_1, a_2 \in A, \quad a_1 \cdot a_2 \in A.$
2. 结合律:  $\forall a_1, a_2, a_3 \in A, \quad (a_1 \cdot a_2) \cdot a_3 = a_1 \cdot (a_2 \cdot a_3).$
3. 幺元:  $\exists a_0 \in A, \quad s.t. \quad \forall a \in A, \quad a_0 \cdot a = a \cdot a_0 = a.$
4. 逆:  $\forall a \in A, \quad \exists a^{-1} \in A, \quad s.t. \quad a \cdot a^{-1} = a_0.$

矩阵中常见的群有：

- 一般线性群 $GL(n)$  指 $n \times n$ 的可逆矩阵，它们对矩阵乘法成群
  - 特殊正交群 $SO(n)$  也就是所谓的旋转矩阵群，其中 $SO(2)$ 和 $SO(3)$ 最为常见
  - 特殊欧氏群 $SE(n)$  也就是前面提到的 $n$ 维欧氏变换，如 $SE(2)$ 何 $SE(3)$
- 李群是指具有连续（光滑）性质的群。

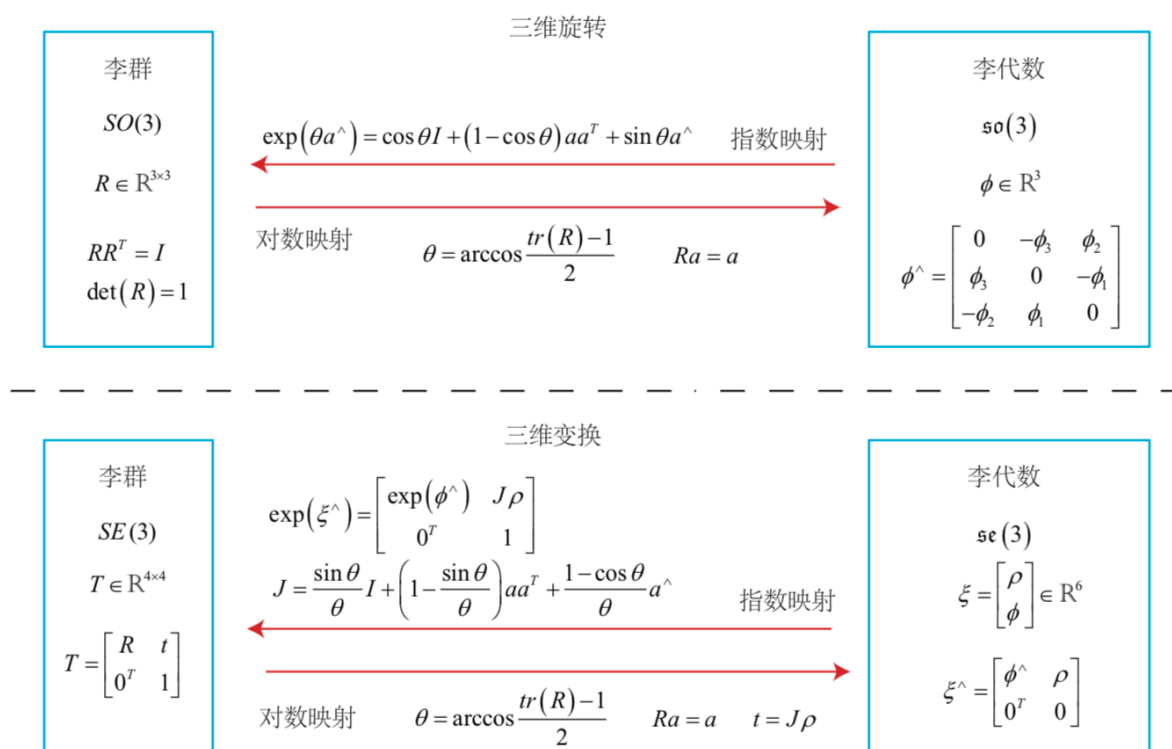


图 4-1  $SO(3), SE(3), \mathfrak{so}(3), \mathfrak{se}(3)$  的对应关系。

## 4.3 李代数求导与扰动模型

### 4.3.2 SO(3) 李代数上的求导

在SLAM中，我们要估计一个相机的位置和姿态，该位姿由SO(3)上的旋转矩阵或SE(3)上的变换矩阵描述的。设某个时刻机器人的位姿为 $T$ 。它观察到了一个世界坐标位于 $\mathbf{p}$ 的点，产生了一个观测数据 $\mathbf{z}$ 。那么有坐标变换关系知： $\mathbf{z} = T\mathbf{p} + \mathbf{w}$

然而由于观测噪声 $\mathbf{w}$ 的存在， $\mathbf{z}$ 往往不可能精确地满足 $\mathbf{z} = T\mathbf{p}$ 的关系。所以，可以得到误差： $\mathbf{e} = \mathbf{z} - T\mathbf{p}$

假设一共有 $N$ 个这样的路标点和观测，于是就有 $N$ 个上式。那么，对机器人的位姿估计，想到于是寻找一个最优的 $T$ ，使得整体误差最小：

$$\min_{\mathbf{T}} J(\mathbf{T}) = \sum_{i=1}^N \|\mathbf{z}_i - \mathbf{T}\mathbf{p}_i\|_2^2. \quad (4.39)$$

我们经常会构建与位姿有关的函数，然后讨论该函数关于位姿的导数，以调整当前的估计值。

- 用李代数解决求导问题的思路有两种：
  - 1. 用李代数表示姿态，然后对根据李代数加法来对李代数求导。
  - 2. 对李群左乘或右乘微小扰动，然后对该扰动求导，称为左扰动和右扰动模型。
- SO(3)求导  
对 $\mathbf{R}$ 进行一次扰动 $\Delta \mathbf{R}$ 。以左扰动为例。设左扰动 $\Delta \mathbf{R}$ 对应的李代数为 $\boldsymbol{\varphi}$ ，然后对 $\boldsymbol{\varphi}$ 求导：

$$\begin{aligned} \frac{\partial (\mathbf{R}\mathbf{p})}{\partial \boldsymbol{\varphi}} &= \lim_{\boldsymbol{\varphi} \rightarrow 0} \frac{\exp(\boldsymbol{\varphi}^\wedge) \exp(\boldsymbol{\phi}^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\boldsymbol{\phi}^\wedge) \mathbf{p}}{\boldsymbol{\varphi}} \\ &\approx \lim_{\boldsymbol{\varphi} \rightarrow 0} \frac{(1 + \boldsymbol{\varphi}^\wedge) \exp(\boldsymbol{\phi}^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\boldsymbol{\phi}^\wedge) \mathbf{p}}{\boldsymbol{\varphi}} \\ &= \lim_{\boldsymbol{\varphi} \rightarrow 0} \frac{\boldsymbol{\varphi}^\wedge \mathbf{R}\mathbf{p}}{\boldsymbol{\varphi}} = \lim_{\boldsymbol{\varphi} \rightarrow 0} \frac{-(\mathbf{R}\mathbf{p})^\wedge \boldsymbol{\varphi}}{\boldsymbol{\varphi}} = -(\mathbf{R}\mathbf{p})^\wedge. \end{aligned}$$

- SE(3)上的李代数求导

最后，我们给出  $SE(3)$  上的扰动模型，而直接李代数上的求导就不再介绍了。假设某空间点  $\mathbf{p}$  经过一次变换  $\mathbf{T}$ （对应李代数为  $\xi$ ），得到  $\mathbf{T}\mathbf{p}$ <sup>①</sup>。现在，给  $\mathbf{T}$  左乘一个扰动  $\Delta\mathbf{T} = \exp(\delta\xi^\wedge)$ ，我们设扰动项的李代数为  $\delta\xi = [\delta\rho, \delta\phi]^T$ ，那么：

$$\begin{aligned}
\frac{\partial(\mathbf{T}\mathbf{p})}{\partial\delta\xi} &= \lim_{\delta\xi \rightarrow 0} \frac{\exp(\delta\xi^\wedge) \exp(\xi^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\xi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta\xi} \\
&\approx \lim_{\delta\xi \rightarrow 0} \frac{(\mathbf{I} + \delta\xi^\wedge) \exp(\xi^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\xi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta\xi} \\
&= \lim_{\delta\xi \rightarrow 0} \frac{\delta\xi^\wedge \exp(\xi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta\xi} \\
&= \lim_{\delta\xi \rightarrow 0} \frac{\begin{bmatrix} \delta\phi^\wedge & \delta\rho \\ \mathbf{0}^T & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{R}\mathbf{p} + \mathbf{t} \\ 1 \end{bmatrix}}{\delta\xi} \\
&= \lim_{\delta\xi \rightarrow 0} \frac{\begin{bmatrix} \delta\phi^\wedge(\mathbf{R}\mathbf{p} + \mathbf{t}) + \delta\rho \\ 0 \end{bmatrix}}{\delta\xi} = \begin{bmatrix} \mathbf{I} & -(\mathbf{R}\mathbf{p} + \mathbf{t})^\wedge \\ \mathbf{0}^T & \mathbf{0}^T \end{bmatrix} \triangleq (\mathbf{T}\mathbf{p})^\odot.
\end{aligned}$$

我们把最后的结果定义成一个算符  $^\odot$ <sup>②</sup>，它把一个齐次坐标的空间点变换成一个  $4 \times 6$  的矩阵。

---

<sup>①</sup>请注意为了使乘法成立， $\mathbf{p}$  必须使用齐次坐标。

## 4.4 实践：Sophus（具体见slam/ch4/useSophus）

```

1 #include "sophus/so3.h"
2 #include "sophus/se3.h"

```