

李群与李代数

AnderK

李代数基础

第3讲中的一部分运算

外积 $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ 写成矩阵相乘的形式 $\mathbf{a}^\wedge \mathbf{b}$, 其中 $\mathbf{a}^\wedge = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix}$

群的概念: $G = (A, \cdot)$, 集合 A 对运算 \cdot 满足: 1、封闭; 2、有结合律; 3、有单位元; 4、逆运算。

李群的引出

对任意旋转矩阵 R , 我们有 $RR^T = I$, 若 R 是时间的函数, 对等式两侧关于时间求导得到

$$\dot{R}(t)R(t)^T + R(t)\dot{R}(t)^T = 0$$

从而 $\dot{R}(t)R(t)^T = -(\dot{R}(t)R(t)^T)^T$, 即: $\dot{R}(t)R(t)^T$ 是反对称矩阵。对任意反对称矩阵, 可以找到与之唯一对应的向量 (前面叉积部分我们可以用 $\mathbf{a}^\wedge = \mathbf{A}$ 得到反对称矩阵), 即: $\mathbf{A}^\vee = \mathbf{a}$ 。可以形象得记住, \wedge 是把向量展开放大为矩阵, \vee 是把矩阵缩小为向量。

回到 $\dot{R}(t)R(t)^T$, 我们将与之对应的三维向量记为 $\phi(t)$, 即: $\dot{R}(t)R(t)^T = \phi(t)^\wedge$, 等式两侧右乘 $R(t)$ 消去 $R(t)^T$, 得到旋转矩阵求导的表达式: $\dot{R}(t) = \phi(t)^\wedge R(t) = \begin{bmatrix} 0 & -\phi_3 & \phi_2 \\ \phi_3 & 0 & -\phi_1 \\ -\phi_2 & \phi_1 & 0 \end{bmatrix} R(t)$

即: $\phi(t)^\wedge$ 反应了导数性质。

那么这么好的向量\反对称矩阵该怎么算出来呢? 通过在 $t=0$ 附近对 $R(t)$ 泰勒展开并求解微分方程, 得到

$$R(t) = \exp(\phi_0^\wedge t)$$

即: 旋转矩阵 R 和它的反对称矩阵通过指数关系发生了关联。

李代数的定义

李代数描述了李群在单位元附近的正切空间。李代数由集合 \mathbb{V} 、数域 \mathbb{F} 和二元运算 $[\cdot, \cdot]$ 组成, 并满足:

- 1、封闭性;
- 2、**双**线性 ($[aX + bY, Z] = a[X, Z] + b[Y, Z]$, $[Z, aX + bY] = a[Z, X] + b[Z, Y]$);
- 3、自反性;
- 4、雅可比等价 ($\forall X, Y, Z \in \mathbb{V}, [X, [Y, Z]] + [Z, [X, Y]] + [Y, [Z, X]] = 0$);

这样, 这种二元运算就被称为李括号, 三维向量叉积 \times 就是一种李括号。

李代数 $\mathfrak{so}(3)$

ϕ 事实上是一种李代数。 ϕ_1, ϕ_2 的李括号为 $[\phi_1, \phi_2] = (\phi_1^\wedge \phi_2^\wedge - \phi_2^\wedge \phi_1^\wedge)^\vee = (\Phi_1 \Phi_2 - \Phi_2 \Phi_1)^\vee$

关于 $\mathfrak{so}(3)$ ：它是一个由三维向量组成的集合（也可以说是反对称矩阵，不加区别），它的元素与 $SO(3)$ 旋转矩阵可以通过指数映射（ $R = \exp(\phi^\wedge)$ ）确定。

李代数 $\mathfrak{se}(3)$

$\mathfrak{se}(3)$ 位于 \mathbb{R}^6 中： $\mathfrak{se}(3) = \left\{ \xi = \begin{bmatrix} \rho \\ \phi \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^6, \rho \in \mathbb{R}^3, \phi \in \mathfrak{so}(3), \xi^\wedge = \begin{bmatrix} \phi^\wedge & \rho \\ \mathbf{0}^T & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 4} \right\}$

$\mathfrak{se}(3)$ 的元素叫 ξ ，是一个六维向量，前三维平移（与变换矩阵中的平移不同），后三维旋转（是 $\mathfrak{so}(3)$ 元素）。在 $\mathfrak{se}(3)$ 中 $^\wedge$ 含义为：

$$\xi^\wedge = \begin{bmatrix} \phi^\wedge & \rho \\ \mathbf{0}^T & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$$

即：六维向量转为四维矩阵。

李代数对应的李括号为： $[\xi_1, \xi_2] = (\xi_1^\wedge \xi_2^\wedge - \xi_2^\wedge \xi_1^\wedge)^\vee$

由此我们知道了，用李群中的一个元素对应的李代数中的元素，乘以它本身，就得到了它的导数。

指数与对数映射

$SO(3)$ 上的指数映射

计算： $\exp(\phi^\wedge) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\phi^\wedge)^n$ 很不方便，需要简便方法。

对于 \mathbf{a}^\wedge 有如下2个性质：

$$1、\mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge = \begin{bmatrix} -a_2^2 - a_3^2 & a_1 a_2 & a_1 a_3 \\ a_1 a_2 & -a_1^2 - a_3^2 & a_2 a_3 \\ a_1 a_3 & a_2 a_3 & -a_1^2 - a_2^2 \end{bmatrix} = \mathbf{a} \mathbf{a}^T - \mathbf{I}$$

$$2、\mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge = \mathbf{a}^\wedge (\mathbf{a} \mathbf{a}^T - \mathbf{I}) = -\mathbf{a}^\wedge$$

这样可以处理 \mathbf{a}^\wedge 的高阶项，从而

$$\begin{aligned} \exp(\phi^\wedge) &= \exp(\theta \mathbf{a}^\wedge) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\theta \mathbf{a}^\wedge)^n \\ &= \mathbf{I} + \theta \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{2!} \theta^2 \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{3!} \theta^3 \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{4!} \theta^4 (\mathbf{a}^\wedge)^4 + \dots \\ &= \mathbf{a} \mathbf{a}^T - \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \theta \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{2!} \theta^2 \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge - \frac{1}{3!} \theta^3 \mathbf{a}^\wedge - \frac{1}{4!} \theta^4 (\mathbf{a}^\wedge)^2 + \dots \\ &= \mathbf{a} \mathbf{a}^T + \underbrace{\left(\theta - \frac{1}{3!} \theta^3 + \frac{1}{5!} \theta^5 - \dots \right) \mathbf{a}^\wedge}_{\sin \theta} - \underbrace{\left(1 - \frac{1}{2!} \theta^2 + \frac{1}{4!} \theta^4 - \dots \right) \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge}_{\cos \theta} \\ &= \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \mathbf{I} + \sin \theta \mathbf{a}^\wedge - \cos \theta \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge \\ &= (1 - \cos \theta) \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \mathbf{I} + \sin \theta \mathbf{a}^\wedge \\ &= \cos \theta \mathbf{I} + (1 - \cos \theta) \mathbf{a} \mathbf{a}^T + \sin \theta \mathbf{a}^\wedge. \end{aligned}$$

最后的结果就是罗德里格斯公式（Rodrigues' s Formula）。而罗德里格斯公式是描述向量旋转的，这说明 $\mathfrak{so}(3)$ 实际上就是由旋转向量组成的空间，指数映射就是罗德里格斯公式。由此 $\mathfrak{so}(3)$ 中任意的向量可以对应到一个 $SO(3)$ 的旋转矩阵。那么，怎么通过旋转矩阵求得对应的向量呢？（这里需要明确，一个旋转矩阵对应的向量一定不是唯一的，但是如果把旋转角度固定在 $\pm\pi$ 之间，那么这种对应才是——的）我们需要定义对数映射，这样就可以把中的旋 $SO(3)$ 转矩阵对应到 $\mathfrak{so}(3)$ 中。

定义对数映射：

$$\phi = \ln(\mathbf{R})^\vee = \left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n+1} (\mathbf{R} - \mathbf{I})^{n+1} \right)^\vee$$

同指数映射一样，我们一定不会通过计算无穷级数来求映射的结果。

在第3讲中，基于罗德里格斯公式 (Rodrigues' s Formula)，我们知道了旋转矩阵 \mathbf{R} 、旋转角 θ 和旋转轴 \mathbf{a} 之间的关系：

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

$$\text{因此旋转角 } \theta = \arccos \frac{\text{tr}(\mathbf{R}) - 1}{2}$$

旋转轴在旋转前后不变，因此 $\mathbf{R}\mathbf{a} = \mathbf{a}$ ，这说明 \mathbf{a} 是 \mathbf{R} 的特征向量，归一化之后求出旋转轴。有了旋转角和旋转轴，我们已经求得 ϕ 。

另外有一种求 \mathbf{a}^\wedge 的办法是利用轴角表达的物理含义（形式和罗德里格斯公式很像，但是有一个符号不同），根据：

$$\mathbf{R}^T = \cos \theta \mathbf{I} + (1 - \cos \theta) \mathbf{a}\mathbf{a}^T - \sin \theta \hat{\mathbf{a}}$$

求得 $\mathbf{a}^\wedge = \frac{\mathbf{R} - \mathbf{R}^T}{2 \sin \theta}$ 。这样，我们也就求得了 ϕ 。

由上面的讨论我们知道了，旋转矩阵的导数可以由旋转向量指定，这样微积分运算在旋转矩阵中就可行了。

SE(3)上的指数映射

书上没有进行推导，我也不想(会)推导了，直接给出结果：

$$\begin{aligned} \exp(\xi^\wedge) &= \begin{bmatrix} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\phi^\wedge)^n & \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+1)!} (\phi^\wedge)^n \rho \\ \mathbf{0}^\text{T} & 1 \end{bmatrix} \\ &\triangleq \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{J}\rho \\ \mathbf{0}^\text{T} & 1 \end{bmatrix} = \mathbf{T} \end{aligned}$$

式中的 \mathbf{R} 是 $SO(3)$ 的元素，是 $\mathfrak{se}(3)$ 中的旋转部分， \mathbf{T} 右上角的 \mathbf{J} 的表达式为：

$$\mathbf{J} = \frac{\sin \theta}{\theta} \mathbf{I} + \left(1 - \frac{\sin \theta}{\theta} \right) \mathbf{a}\mathbf{a}^\text{T} + \frac{1 - \cos \theta}{\theta} \mathbf{a}^\wedge$$

回想到 $\xi^\wedge = \begin{bmatrix} \phi^\wedge & \rho \\ \mathbf{0}^\text{T} & 0 \end{bmatrix}$ ，我们发现，经过指数映射后，平移部分发生了一次以 \mathbf{J} 为系数矩阵的线性变换。

为了求 \mathbb{R}^6 中的 $\mathfrak{se}(3)$ ，我们不必用对数映射。 $\xi = \begin{bmatrix} \rho \\ \phi \end{bmatrix}$ 中的旋转部分可以由 \mathbf{T} 中的 \mathbf{R} 求得，如果把 \mathbf{T} 右上角部分记作 \mathbf{t} ，则有如下关系

$$\mathbf{t} = \mathbf{J}\rho$$

式中的 \mathbf{J} 可以由 ϕ 得到，解线性方程就可以算出 ρ 。

BCH公式与近似

两个李代数指数映射乘积的完整形式由Baker-Campbell-Hausdorff公式（BCH公式）给出。展开式如下：

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

忽略二次以上的项，得到线性近似表达为：

$$\ln(\exp(\phi_1^\wedge)\exp(\phi_2^\wedge))^\vee \approx \begin{cases} J_l(\phi_2)^{-1}\phi_1 + \phi_2 & \text{当 } \phi_1 \text{ 为小量,} \\ J_r(\phi_1)^{-1}\phi_2 + \phi_1 & \text{当 } \phi_2 \text{ 为小量.} \end{cases}$$

这可以理解为：当旋转矩阵 R_2 左乘了一个小旋转矩阵 R_1 之后，可以近似看作它的李代数 ϕ_2 加上一项小旋转矩阵的李代数进行线性变换之后的 $J_l(\phi_2)^{-1}\phi_1$ ；或者当旋转矩阵 R_1 右乘了一个小旋转矩阵 R_2 之后，可以近似看作它的李代数 ϕ_1 加上一项小旋转矩阵的李代数进行线性变换之后的 $J_r(\phi_1)^{-1}\phi_2$ 。

事实上， J_l 就是之在 $\mathfrak{se}(3)$ 进行指数映射时 T 中项 J_ρ 的 J ，表达式为：

$$J_l = J = \frac{\sin \theta}{\theta} \mathbf{I} + \left(1 - \frac{\sin \theta}{\theta}\right) \mathbf{a} \mathbf{a}^T + \frac{1 - \cos \theta}{\theta} \mathbf{a}^\wedge$$

它的逆为：

$$J_l^{-1} = \frac{\theta}{2} \cot \frac{\theta}{2} \mathbf{I} + \left(1 - \frac{\theta}{2} \cot \frac{\theta}{2}\right) \mathbf{a} \mathbf{a}^T - \frac{\theta}{2} \mathbf{a}^\wedge$$

而 $J_r(\phi) = J_l(-\phi)$ 。

这样，李代数的加法和李群上带左右雅可比的乘法就联系上了。

对于 $SE(3)$ ，有类似的BCH近似：

$$\begin{aligned} \exp(\Delta \xi^\wedge) \exp(\xi^\wedge) &\approx \exp\left((J_l^{-1} \Delta \xi + \xi)^\wedge\right) \\ \exp(\xi^\wedge) \exp(\Delta \xi^\wedge) &\approx \exp\left((J_r^{-1} \Delta \xi + \xi)^\wedge\right) \end{aligned}$$

李代数的加法本就是定义完善的，在确定和李群之间的联系之后，就可以开始求导了。

我们主要关注位姿的变化，对位姿求导的思路有两种，一种是用李代数表示姿态然后求导，还有一种是对李群左乘、右乘微小扰动旋转矩阵，对该扰动求导。

李代数求导

按照导数的定义，对空间点 \mathbf{p} 旋转之后：

$$\begin{aligned} \frac{\partial (\exp(\phi^\wedge) \mathbf{p})}{\partial \phi} &= \lim_{\delta \phi \rightarrow 0} \frac{\exp((\phi + \delta \phi)^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\phi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta \phi} \\ &= \lim_{\delta \phi \rightarrow 0} \frac{\exp((J_l \delta \phi)^\wedge) \exp(\phi^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\phi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta \phi} \\ &= \lim_{\delta \phi \rightarrow 0} \frac{(\mathbf{I} + (J_l \delta \phi)^\wedge) \exp(\phi^\wedge) \mathbf{p} - \exp(\phi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta \phi} \\ &= \lim_{\delta \phi \rightarrow 0} \frac{(J_l \delta \phi)^\wedge \exp(\phi^\wedge) \mathbf{p}}{\delta \phi} \\ &= \lim_{\delta \phi \rightarrow 0} \frac{-(\exp(\phi^\wedge) \mathbf{p})^\wedge J_l \delta \phi}{\delta \phi} = -(\mathbf{R} \mathbf{p})^\wedge J_l. \end{aligned}$$

在推导过程中，第三行是泰勒展开，第五行是把叉乘交换顺序取反。

扰动模型求导（左乘）

设左扰动的李代数为 φ ，则对空间点 \boldsymbol{p} 进行左乘扰动之后，对抗动的李代数求导得到：

$$\begin{aligned}\frac{\partial(\boldsymbol{Rp})}{\partial\varphi} &= \lim_{\varphi \rightarrow 0} \frac{\exp(\varphi^\wedge) \exp(\phi^\wedge) \boldsymbol{p} - \exp(\phi^\wedge) \boldsymbol{p}}{\varphi} \\ &= \lim_{\varphi \rightarrow 0} \frac{(\boldsymbol{I} + \varphi^\wedge) \exp(\phi^\wedge) \boldsymbol{p} - \exp(\phi^\wedge) \boldsymbol{p}}{\varphi} \\ &= \lim_{\varphi \rightarrow 0} \frac{\varphi^\wedge \boldsymbol{Rp}}{\varphi} = \lim_{\varphi \rightarrow 0} \frac{-(\boldsymbol{Rp})^\wedge \varphi}{\varphi} = -(\boldsymbol{Rp})^\wedge\end{aligned}$$

$SE(3)$ 上的李代数求导

假设空间点 \boldsymbol{p} 经过一次变化 T （对应李代数）得到 $T\boldsymbol{p}$ ，当给 T 左乘一个扰动 $\Delta T = \exp(\delta \boldsymbol{\xi}^\wedge)$ ，记扰动项的李代数为 $\delta \boldsymbol{\xi} = [\delta \boldsymbol{\rho}, \delta \phi]^T$ ：

$$\frac{\partial(T\boldsymbol{p})}{\partial \delta \boldsymbol{\xi}} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{I} & -(\boldsymbol{Rp} + \boldsymbol{t})^\wedge \\ \mathbf{0}^T & \mathbf{0}^T \end{bmatrix} \stackrel{\text{def}}{=} (T\boldsymbol{p})^\odot$$

最后的结果就定义为算符 \odot 。

推导过程中用到了矩阵求导，规则如下：

$$\frac{\mathrm{d} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}}{\mathrm{d} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}} = \begin{bmatrix} \frac{\mathrm{d}a}{\mathrm{d}x} & \frac{\mathrm{d}a}{\mathrm{d}y} \\ \frac{\mathrm{d}b}{\mathrm{d}x} & \frac{\mathrm{d}b}{\mathrm{d}y} \end{bmatrix}$$