

群的性质(todo)

课上我们讲解了什么是群。请根据群定义，求解以下问题：

1. $\{\mathbb{Z}, +\}$ 是否为群？若是，验证其满足群定义；若不是，说明理由。

答：是群，

- 封闭性：根据整数加法的定义，整数加上整数依然是整数
- 结合性：根据整数加法的定义，整数加法满足结合律
- 幺元：幺元为0，
- 逆：任意的整数 a ，存在负整数 $-a$ ，使得 $a + (-a) = 0$ ，幺元

2. $\{\mathbb{N}, +\}$ 是否为群？若是，验证其满足群定义；若不是，说明理由。其中 \mathbb{Z} 为整数集， \mathbb{N} 为自然数集。

答：不是群，因为不满足可逆性，对于大于0的自然数 a ，不存在自然数使得相加以后为0。

验证向量叉乘的李代数性质 (todo)

我们说向量和叉乘运算构成了李代数，现在请你验证它。书中对李代数的定义为：李代数由一个集合 \mathbb{V} ，一个数域 \mathbb{F} 和一个二元运算 $[\cdot]$ 组成。如果它们满足以下几条性质，称 $(\mathbb{V}, \mathbb{F}, [\cdot])$ 为一个李代数，记作 \mathfrak{g} 。

1. 封闭性 $\forall \mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbb{V}, [\mathbf{X}, \mathbf{Y}] \in \mathbb{V}$.
2. 双线性 $\forall \mathbf{X}, \mathbf{Y}, \mathbf{Z} \in \mathbb{V}, a, b \in \mathbb{F}$, 有：

$$[a\mathbf{X} + b\mathbf{Y}, \mathbf{Z}] = a[\mathbf{X}, \mathbf{Z}] + b[\mathbf{Y}, \mathbf{Z}], \quad [\mathbf{Z}, a\mathbf{X} + b\mathbf{Y}] = a[\mathbf{Z}, \mathbf{X}] + b[\mathbf{Z}, \mathbf{Y}].$$

3. 自反性 $\forall \mathbf{X} \in \mathbb{V}, [\mathbf{X}, \mathbf{X}] = \mathbf{0}$.
4. 雅可比等价 $\forall \mathbf{X}, \mathbf{Y}, \mathbf{Z} \in \mathbb{V}, [\mathbf{X}, [\mathbf{Y}, \mathbf{Z}]] + [\mathbf{Y}, [\mathbf{Z}, \mathbf{X}]] + [\mathbf{Z}, [\mathbf{X}, \mathbf{Y}]] = \mathbf{0}$.

其中二元运算被称为李括号。

现取集合 $\mathbb{V} = \mathbb{R}^3$ ，数域 $\mathbb{F} = \mathbb{R}$ ，李括号为：

$$[\mathbf{a}, \mathbf{b}] = \mathbf{a} \times \mathbf{b}. \tag{1}$$

请验证 $\mathfrak{g} = (\mathbb{R}^3, \mathbb{R}, \times)$ 构成李代数。

证 1. 封闭性:

由向量叉积的定义显然可知, 2个三维向量的叉积依然是三维向量, 其长度为 $|a||b|\sin\theta$, 方向依右手或左手螺旋法则, 与 a, b 垂直

2. 双线性, 设 $X = (x_1, x_2, x_3)^T$ $Y = (y_1, y_2, y_3)^T$ $Z = (z_1, z_2, z_3)^T$
用矩阵的方式表示为

$$(aX + bY) \times Z = \begin{bmatrix} 0 & -ax_3 - by_3 & ax_2 + by_2 \\ ax_3 + by_3 & 0 & -ax_1 - by_1 \\ -ax_2 - by_2 & ax_1 + by_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{bmatrix}$$

||

$$a[X, Z] + b[Y, Z] = \begin{bmatrix} 0 & -ax_3 & ax_2 \\ ax_3 & 0 & -ax_1 \\ -ax_2 & ax_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & -by_3 & by_2 \\ by_3 & 0 & -by_1 \\ -by_2 & by_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{bmatrix}$$

3. 自反性:

$$X \times X = \begin{bmatrix} 0 & -x_3 & x_2 \\ x_3 & 0 & -x_1 \\ -x_2 & x_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{aligned} &0 - x_2x_3 + x_2x_3 + x_1x_3 + 0 \\ &+ (-x_1x_3) + (-x_1x_2) + (x_1x_2) \\ &+ 0 \end{aligned}$$

$= 0$

4. jacobi identity 的证明由symbol lab 导出 参见jacobi identity prove generated by symbo lab.pdf

$$\begin{aligned}
& \begin{pmatrix} 0 & -m_3 & m_2 \\ m_3 & 0 & -m_1 \\ -m_2 & m_1 & 0 \end{pmatrix} \left(\begin{pmatrix} 0 & -n_3 & n_2 \\ n_3 & 0 & -n_1 \\ -n_2 & n_1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_1 \\ l_2 \\ l_3 \end{pmatrix} \right) + \\
& \begin{pmatrix} 0 & -n_3 & n_2 \\ n_3 & 0 & -n_1 \\ -n_2 & n_1 & 0 \end{pmatrix} \left(\begin{pmatrix} 0 & -l_3 & l_2 \\ l_3 & 0 & -l_1 \\ -l_2 & l_1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} m_1 \\ m_2 \\ m_3 \end{pmatrix} \right) + \\
& \begin{pmatrix} 0 & -l_3 & l_2 \\ l_3 & 0 & -l_1 \\ -l_2 & l_1 & 0 \end{pmatrix} \left(\begin{pmatrix} 0 & -m_3 & m_2 \\ m_3 & 0 & -m_1 \\ -m_2 & m_1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} n_1 \\ n_2 \\ n_3 \end{pmatrix} \right) \\
& = \begin{pmatrix} l_2 n_1 m_2 - l_2 n_2 m_1 + l_3 n_1 m_3 - l_3 n_3 m_1 \\ l_1 n_2 m_1 - l_1 n_1 m_2 + l_3 n_2 m_3 - l_3 n_3 m_2 \\ l_1 n_3 m_1 - l_1 n_1 m_3 + l_2 n_3 m_2 - l_2 n_2 m_3 \end{pmatrix} + \\
& \begin{pmatrix} (-l_2 m_2 - l_3 m_3) n_1 + l_2 m_1 n_2 + l_3 m_1 n_3 \\ l_1 m_2 n_1 + (-l_3 m_3 - l_1 m_1) n_2 + l_3 m_2 n_3 \\ l_1 m_3 n_1 + l_2 m_3 n_2 + (-l_2 m_2 - l_1 m_1) n_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

推导 SE(3) 的指数映射

课上给出了 SO(3) 的指数映射推导，但对于 SE(3)，仅介绍了结论，没有给出详细推导。请你完成 SE(3) 指数映射部分，有关左雅可比的详细推导。

设 $\xi = [\rho, \phi]^T \in \mathfrak{se}(3)$ ，它的指数映射为：

$$\exp(\xi^\wedge) = \begin{bmatrix} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\phi^\wedge)^n & \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+1)!} (\phi^\wedge)^n \rho \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix}. \quad (2)$$

令 $\rho = \theta \mathbf{a}$ ，那么：

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+1)!} (\phi^\wedge)^n = \frac{\sin \theta}{\theta} I + \left(1 - \frac{\sin \theta}{\theta} \right) \mathbf{a} \mathbf{a}^T + \frac{1 - \cos \theta}{\theta} \mathbf{a}^\wedge \triangleq \mathbf{J}. \quad (3)$$

这也正是课件里提到的左雅可比。

提示：类比于 SO(3) 的泰勒展开，然后合并奇偶数项级数即得。

$$\exp(\mathbf{z}^\wedge) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} \begin{bmatrix} \phi^\wedge & \rho \\ 0^\top & 0 \end{bmatrix}^n$$

依矩阵乘法易知

$$= \begin{bmatrix} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\phi^\wedge)^n & \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+1)!} (\phi^\wedge)^n \rho \\ 0^\top & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \Downarrow \begin{bmatrix} \phi^\wedge & \rho \\ 0^\top & 0 \end{bmatrix}^0 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

左上角与 $S(3)$ 相等. 现证明 $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+1)!} (\phi^\wedge)^n = \mathbf{J}$
 设 $\phi = \theta \mathbf{a}$, 依据课本公式我们有 $\mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge = \mathbf{a} \mathbf{a}^\top - \mathbf{I}$.

$$\mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge = -\mathbf{a}^\wedge$$

$$\text{则 } \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+1)!} (\phi^\wedge)^n = \theta \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{2!} \theta^2 \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{3!} \theta^3 \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge + \dots$$

$$= \frac{1}{2!} \theta \mathbf{a}^\wedge + \frac{1}{3!} \theta^2 \mathbf{a}^\wedge{}^2 + \dots + \frac{1}{n!} \theta^{n-1} (\mathbf{a}^\wedge)^{n-1}$$

$$= \left(\frac{1}{2!} \theta - \frac{1}{4} \theta^3 + \frac{1}{6} \theta^5 - \dots \right) \mathbf{a}^\wedge + \left(\frac{1}{3} \theta^2 - \frac{1}{5} \theta^4 + \dots \right) \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge$$

$$= \left(\frac{\frac{1}{2} \theta^2 - \frac{1}{4} \theta^4 + \frac{1}{6} \theta^6 - \dots}{\theta} \right) \mathbf{a}^\wedge + \left(\frac{\frac{1}{3} \theta^3 - \frac{1}{5} \theta^5 + \dots}{\theta} \right) \mathbf{a}^\wedge \mathbf{a}^\wedge$$

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

$$= \mathbf{J}$$

伴随

在 $SO(3)$ 和 $SE(3)$ 上，有一个东西称为伴随 (Adjoint)。下面请你证明 $SO(3)$ 伴随的性质。

对于 $SO(3)$ ，有：

$$\mathbf{R} \exp(\mathbf{p}^\wedge) \mathbf{R}^T = \exp((\mathbf{R}\mathbf{p})^\wedge). \quad (4)$$

此时称 $\text{Ad}(\mathbf{R}) = \mathbf{R}$ 。

提示：首先你需要证明 $\forall \mathbf{a} \in \mathbb{R}^3, \mathbf{R}\mathbf{a}^\wedge \mathbf{R}^T = (\mathbf{R}\mathbf{a})^\wedge$ ，页面 <https://math.stackexchange.com/questions/2190603/derivation-of-adjoint-for-so3> 提示了一种简洁的途径。

对于 $SE(3)$ ，有：

$$\mathbf{T} \exp(\boldsymbol{\xi}^\wedge) \mathbf{T}^{-1} = \exp((\text{Ad}(\mathbf{T})\boldsymbol{\xi})^\wedge) \quad (5)$$

其中 $\text{Ad}(\mathbf{T})$ 定义为：

$$\text{Ad}(\mathbf{T}) = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t}^\wedge \mathbf{R} \\ \mathbf{0} & \mathbf{R} \end{bmatrix}. \quad (6)$$

这个性质将在后文的 Pose Graph 优化中用到。但是 $SE(3)$ 的证明较为复杂，不作要求。

完整的 $SO(3)$ 和 $SE(3)$ 性质见 [1](#) 和 [2](#)。

证明：我的想法是两边先取 log，然后利用 $\mathbf{R}\mathbf{a}^\wedge \mathbf{R}^T = (\mathbf{R}\mathbf{a})^\wedge$ 化简左边的式子。不过看不出来怎样化简，群里有人提到矩阵级数但是图片已经过期。

轨迹的描绘

我们通常会记录机器人的运动轨迹，来观察它的运动是否符合预期。大部分数据集都会提供标准轨迹以供参考，如 kitti、TUM-RGBD 等。这些文件会有各自的格式，但首先你要理解它的内容。记世界坐标系为 W ，机器人坐标系为 C ，那么机器人的运动可以用 \mathbf{T}_{WC} 或 \mathbf{T}_{CW} 来描述。现在，我们希望画出机器人在世界当中的运动轨迹，请回答以下问题：

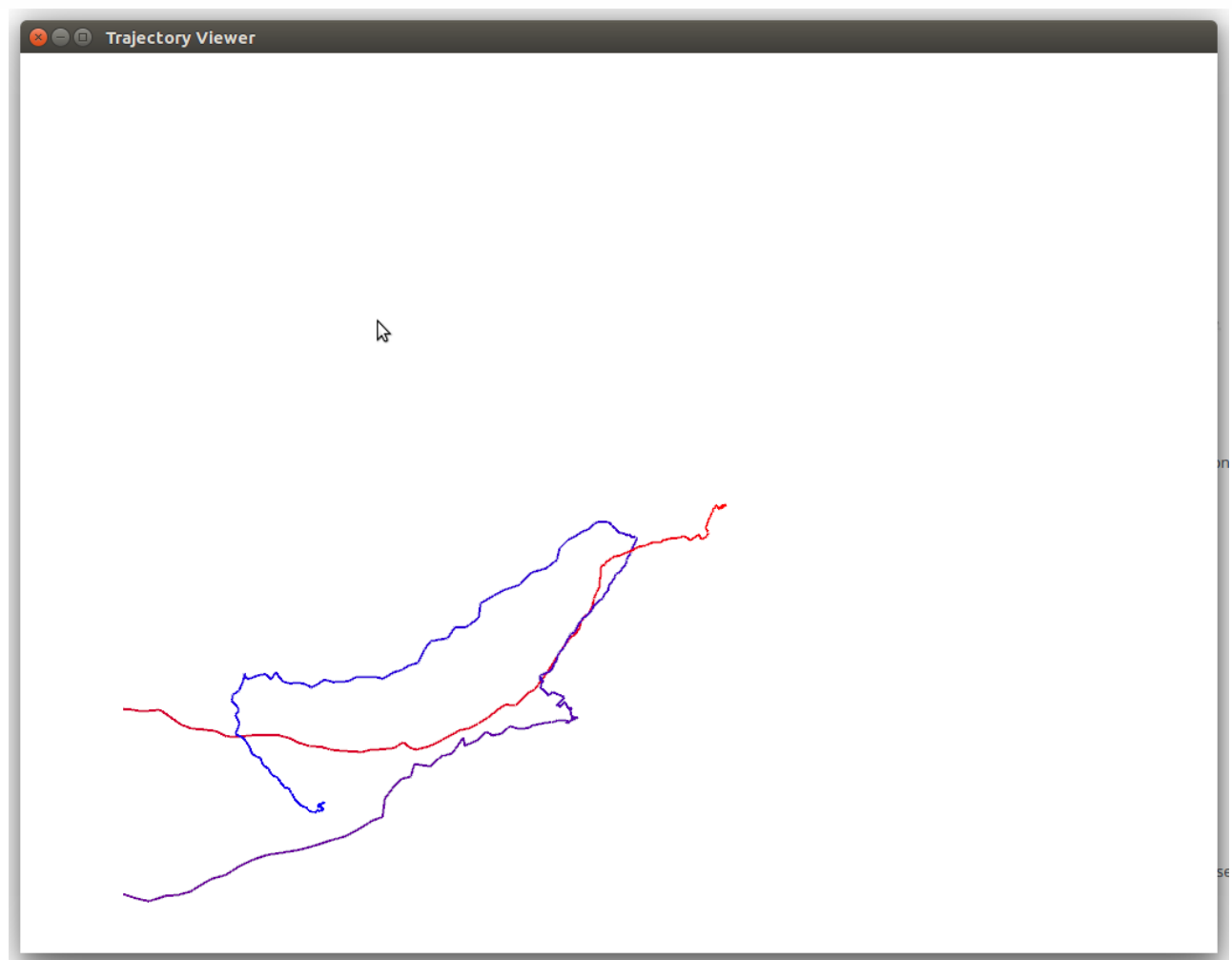
- 事实上， \mathbf{T}_{WC} 的平移部分即构成了机器人的轨迹。它的物理意义是什么？为何画出 \mathbf{T}_{WC} 的平移部分就得到了机器人的轨迹？
- 我为你准备了一个轨迹文件 (code/trajectory.txt)。该文件的每一行由若干个数据组成，格式为

$$[t, t_x, t_y, t_z, q_x, q_y, q_z, q_w],$$

其中 t 为时间， t_x, t_y, t_z 为 \mathbf{T}_{WC} 的平移部分， q_x, q_y, q_z, q_w 是四元数表示的 \mathbf{T}_{WC} 的旋转部分， q_w 为四元数实部。同时，我为你提供了画图程序 draw_trajectory.cpp 文件。该文件提供了画图部分的代码，请你完成数据读取部分的代码，然后书写 CMakeLists.txt 以让此程序运行起来。注意我们需要用到 Pangolin 库来画图，所以你需要事先安装 Pangolin（如果你做了第一次作业，那么现在已经安装了）。CMakeLists.txt 可以参照 ORB-SLAM2 部分。

答： \mathbf{T}_{WC} 的平移部分的物理含义是机器人在世界坐标系下的移动，因此显然画出 \mathbf{T}_{WC} 即可画出机器人的轨迹。

程序运行截图：



轨迹的误差

本题为附加题。

除了画出真实轨迹以外，我们经常需要把 SLAM 估计的轨迹与真实轨迹相比较。下面说明比较的原理，请你完成比较部分的代码实现。

设真实轨迹 (ground-truth) 为 T_g ，估计轨迹 T_e 。它们都以 T_{WC} 的形式存储，格式同上题。现在，你需要计算估计轨迹的误差。我们假设每一个 T_g 都与给定的 T_e 对应。那么，对于任意第 i 个位姿，它的误差可定义为：

$$e_i = \|\log(T_{gi}^{-1}T_{ei})^\vee\|_2. \quad (7)$$

即两个位姿之差的李代数二范数。于是，可以定义两条轨迹的均方根 (Root-Mean-Square-Error, RMSE) 误差为：

$$\text{RMSE}(g, e) = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e_i^2}. \quad (8)$$

我为你准备了 `code/ground-truth.txt` 和 `code/estimate.txt` 两条轨迹。请你根据上面公式，实现 RMSE 的计算代码，给出最后的 RMSE 结果。作为验算，参考答案为：2.207。

注：

1. 实际当中的轨迹比较还要更复杂一些。通常 ground-truth 由其他传感器记录（如 vicon），它的采样频率通常高于相机的频率，所以在处理之前还需要按照时间戳对齐。另外，由于传感器坐标系不一致，还需要计算两个坐标系之间的差异。这件事也可以用 ICP 解得，我们将在后面的课程中讲到。
2. 你可以用上题的画图程序将两条轨迹画在同一个图里，看看它们相差多少。

代码参见：https://github.com/jinxuan/SLAM-course/blob/master/week3/L3/code/trajectory_diff.cpp

运行截图如下：

```
LM-CHD-21016754:cmake-build-debug jinxwu$ make
```

```
Scanning dependencies of target trajectory_diff
```

```
[ 25%] Building CXX object CMakeFiles/trajectory_diff.dir/trajectory_diff.cpp.o
```

```
[ 50%] Linking CXX executable trajectory_diff
```

```
[ 50%] Built target trajectory_diff
```

```
[100%] Built target draw_trajectory
```

```
LM-CHD-21016754:cmake-build-debug jinxwu$ ./trajectory_diff
```

```
RMSE:2.20728
```

```
LM-CHD-21016754:cmake-build-debug jinxwu$
```



Trajectory Viewer

