

sad-L2-hw

Yixiao Feng

23/05/2023

1 证明题

因为该高斯随机变量为零均值，协方差为对角线矩阵且大小相同，设该变量为 \mathbf{x} ，均值为 $\boldsymbol{\eta}$ ，协方差为 \mathbf{Q} 。该变量满足以下形式：

$$\begin{aligned}\mathbf{x} &\sim N(\boldsymbol{\eta}, \mathbf{Q}), \\ \boldsymbol{\eta} &= \mathbf{0}, \\ \mathbf{Q} &= \sigma^2 \mathbf{I}.\end{aligned}\tag{1.1}$$

当该变量乘上任意一个旋转矩阵 \mathbf{R} 时， $\mathbf{R}\mathbf{x}$ 的均值可以表达为：

$$\mathbb{E}[\mathbf{R}\mathbf{x}] = \mathbf{R}\mathbb{E}[\mathbf{x}] = \mathbf{R}\boldsymbol{\eta} = \mathbf{R}\mathbf{0} = \mathbf{0}.\tag{1.2}$$

$\mathbf{R}\mathbf{x}$ 的协方差可以表达为：

$$\begin{aligned}\text{Cov}[\mathbf{R}\mathbf{x}] &= \mathbb{E}[(\mathbf{R}\mathbf{x} - \mathbb{E}[\mathbf{R}\mathbf{x}])(\mathbf{R}\mathbf{x} - \mathbb{E}[\mathbf{R}\mathbf{x}])^\top], \\ &= \mathbb{E}[(\mathbf{R}\mathbf{x} - \mathbf{0})(\mathbf{R}\mathbf{x} - \mathbf{0})^\top], \\ &= \mathbb{E}[\mathbf{R}\mathbf{x}\mathbf{x}^\top \mathbf{R}^\top], \\ &= \mathbf{R}\mathbf{Q}\mathbf{R}^\top, \\ &= \mathbf{R}\sigma^2 \mathbf{I}\mathbf{R}^\top, \\ &= \sigma^2 \mathbf{I}.\end{aligned}\tag{1.3}$$

至此，可证。

2 每种状态变量的运动方程和代码实现

将 \mathbf{F} 矩阵拆开，由于 $\boldsymbol{\eta}_{ba}$ 和 $\boldsymbol{\eta}_{bg}$ 的均值为 $\mathbf{0}$ ，所以运动方程中将其省去。每个状态变量的运动方程如下：

$$\delta \mathbf{p}(t + \Delta t) = \delta \mathbf{p} + \delta \mathbf{v} \Delta t,\tag{2.1a}$$

$$\delta \mathbf{v}(t + \Delta t) = \delta \mathbf{v} + (-\mathbf{R}(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_a)^\wedge \delta \boldsymbol{\theta} - \mathbf{R} \delta \mathbf{b}_a + \delta \mathbf{g}) \Delta t,\tag{2.1b}$$

$$\delta \boldsymbol{\theta}(t + \Delta t) = \text{Exp}(-(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_g) \Delta t) \delta \boldsymbol{\theta} - \delta \mathbf{b}_g \Delta t,\tag{2.1c}$$

$$\delta \mathbf{b}_g(t + \Delta t) = \delta \mathbf{b}_g,\tag{2.1d}$$

$$\delta \mathbf{b}_a(t + \Delta t) = \delta \mathbf{b}_a,\tag{2.1e}$$

$$\delta \mathbf{g}(t + \Delta t) = \delta \mathbf{g}.\tag{2.1f}$$

代码实现如图 1：

```
// 1000: 第二题，把运动方程拆开
Vecf delta_p = dx_.template block<3, 1>(0, 0);
Vecf delta_v = dx_.template block<3, 1>(3, 0);
Vecf delta_theta = dx_.template block<3, 1>(6, 0);
Vecf delta_bg = dx_.template block<3, 1>(9, 0);
Vecf delta_ba = dx_.template block<3, 1>(12, 0);
Vecf delta_g = dx_.template block<3, 1>(15, 0);

dx_.template block<3, 1>(0, 0) = delta_p + delta_v * dt;
dx_.template block<3, 1>(3, 0) = delta_v - R_.matrix() * S03::hat(omega_imu.acce_ - ba_) * dt + delta_theta - R_.matrix() * dt * delta_ba + delta_g * dt;
dx_.template block<3, 1>(6, 0) = S03::exp(omega_imu.gyro_ - bg_) * dt.matrix() * delta_theta - delta_bg * dt;
```

图 1: 运动方程的代码实现

3 左乘模型下的 ESKF 运动方程、噪声方程

定义左乘扰动的形式为：

$$\mathbf{R}_t = \text{Exp}(\delta \boldsymbol{\theta}) \mathbf{R}.\tag{3.1}$$

左乘扰动模型下，名义状态变量的离散时间运动学方程可以写为：

$$\mathbf{p}(t + \Delta t) = \mathbf{p}(t) + \mathbf{v}\Delta t + \frac{1}{2}(\mathbf{R}(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_a))\Delta t^2 + \frac{1}{2}\mathbf{g}\Delta t^2, \quad (3.2a)$$

$$\mathbf{v}(t + \Delta t) = \mathbf{v}(t) + \mathbf{R}(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_a)\Delta t + \mathbf{g}\Delta t, \quad (3.2b)$$

$$\mathbf{R}(t + \Delta t) = \text{Exp}((\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_g)\Delta t)\mathbf{R}(t), \quad (3.2c)$$

$$\mathbf{b}_g(t + \Delta t) = \mathbf{b}_g(t), \quad (3.2d)$$

$$\mathbf{b}_a(t + \Delta t) = \mathbf{b}_a(t), \quad (3.2e)$$

$$\mathbf{g}(t + \Delta t) = \mathbf{g}(t). \quad (3.2f)$$

3.a 误差状态的旋转项

首先计算左乘模型下误差状态的旋转项，对式(3.1)两侧求时间导数，可得：

$$\begin{aligned} \dot{\mathbf{R}}_t &= \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\mathbf{R} + \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\dot{\mathbf{R}}, \\ &= \mathbf{R}_t(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_{gt} - \boldsymbol{\eta}_g)^\wedge. \end{aligned} \quad (3.3)$$

式(3.3)的第一个式子可以进一步写为：

$$\text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\mathbf{R} + \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\dot{\mathbf{R}} = \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\delta\dot{\boldsymbol{\theta}}^\wedge\mathbf{R} + \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\mathbf{R}(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_g)^\wedge. \quad (3.4)$$

式(3.3)的第二个式子可以进一步写为：

$$\mathbf{R}_t(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_{gt} - \boldsymbol{\eta}_g)^\wedge = \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\mathbf{R}(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_{gt} - \boldsymbol{\eta}_g)^\wedge. \quad (3.5)$$

将两式合并，约掉两侧左边的 $\text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})$ ，并将 $\delta\dot{\boldsymbol{\theta}}^\wedge\mathbf{R}$ 移到左侧，可得：

$$\delta\dot{\boldsymbol{\theta}}^\wedge\mathbf{R} = \mathbf{R}(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_{gt} - \boldsymbol{\eta}_g)^\wedge - \mathbf{R}(\tilde{\boldsymbol{\omega}} - \mathbf{b}_g)^\wedge. \quad (3.6)$$

整理一下，可得：

$$\begin{aligned} \delta\dot{\boldsymbol{\theta}}^\wedge\mathbf{R} &= \mathbf{R}(-\mathbf{b}_{gt} + \mathbf{b}_g - \boldsymbol{\eta}_g)^\wedge, \\ &= \mathbf{R}(-\delta\mathbf{b}_g - \boldsymbol{\eta}_g)^\wedge. \end{aligned} \quad (3.7)$$

两侧同时右乘 \mathbf{R}^\top ，化简，并利用伴随性质，可得：

$$\delta\dot{\boldsymbol{\theta}}^\wedge = (\mathbf{R}(-\delta\mathbf{b}_g - \boldsymbol{\eta}_g))^\wedge, \quad (3.8a)$$

$$\delta\dot{\boldsymbol{\theta}} = \mathbf{R}(-\delta\mathbf{b}_g - \boldsymbol{\eta}_g). \quad (3.8b)$$

3.b 误差状态的速度项

下面推导左乘模型下的误差状态的速度项，对速度误差项的公式两侧求导，等式左侧为：

$$\begin{aligned} \dot{\mathbf{v}}_t &= \mathbf{R}_t(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_{at} - \boldsymbol{\eta}_a) + \mathbf{g}_t, \\ &= \text{Exp}(\delta\boldsymbol{\theta})\mathbf{R}(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_a - \delta\mathbf{b}_a - \boldsymbol{\eta}_a) + \mathbf{g} + \delta\mathbf{g}, \\ &\approx (\mathbf{I} + \delta\boldsymbol{\theta}^\wedge)\mathbf{R}(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_a - \delta\mathbf{b}_a - \boldsymbol{\eta}_a) + \mathbf{g} + \delta\mathbf{g}, \\ &\approx \mathbf{R}\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{R}\mathbf{b}_a - \mathbf{R}\delta\mathbf{b}_a - \mathbf{R}\boldsymbol{\eta}_a + \delta\boldsymbol{\theta}^\wedge\mathbf{R}\tilde{\mathbf{a}} - \delta\boldsymbol{\theta}^\wedge\mathbf{R}\mathbf{b}_a + \mathbf{g} + \delta\mathbf{g}, \\ &= \mathbf{R}\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{R}\mathbf{b}_a - \mathbf{R}\delta\mathbf{b}_a - \mathbf{R}\boldsymbol{\eta}_a - (\mathbf{R}\tilde{\mathbf{a}})^\wedge\delta\boldsymbol{\theta} + (\mathbf{R}\mathbf{b}_a)^\wedge\delta\boldsymbol{\theta} + \mathbf{g} + \delta\mathbf{g}. \end{aligned} \quad (3.9)$$

等式右侧为：

$$\dot{\mathbf{v}} + \delta\dot{\mathbf{v}} = \mathbf{R}(\tilde{\mathbf{a}} - \mathbf{b}_a) + \mathbf{g} + \delta\dot{\mathbf{v}}. \quad (3.10)$$

由此，可得：

$$\delta\dot{\mathbf{v}} = (\mathbf{R}(\mathbf{b}_a - \tilde{\mathbf{a}}))^\wedge\delta\boldsymbol{\theta} - \mathbf{R}\delta\mathbf{b}_a - \mathbf{R}\boldsymbol{\eta}_a + \delta\mathbf{g}. \quad (3.11)$$

3.c 左乘模型下，误差状态变量的离散时间运动学方程

至此，我们可以写出左乘模型下的离散时间的误差状态的运动学方程，如下：

$$\delta \mathbf{p}(t + \Delta t) = \delta \mathbf{p} + \delta \mathbf{v} \Delta t, \quad (3.12a)$$

$$\delta \mathbf{v}(t + \Delta t) = \delta \mathbf{v} + ((\mathbf{R}(\mathbf{b}_a - \tilde{\mathbf{a}}))^{\wedge} \delta \boldsymbol{\theta} - \mathbf{R} \delta \mathbf{b}_a + \delta \mathbf{g}) \Delta t - \boldsymbol{\eta}_v, \quad (3.12b)$$

$$\delta \boldsymbol{\theta}(t + \Delta t) = \delta \boldsymbol{\theta} - \mathbf{R} \delta \mathbf{b}_g \Delta t - \boldsymbol{\eta}_\theta, \quad (3.12c)$$

$$\delta \mathbf{b}_g(t + \Delta t) = \delta \mathbf{b}_g + \boldsymbol{\eta}_{bg}, \quad (3.12d)$$

$$\delta \mathbf{b}_a(t + \Delta t) = \delta \mathbf{b}_a + \boldsymbol{\eta}_{ba}, \quad (3.12e)$$

$$\delta \mathbf{g}(t + \Delta t) = \delta \mathbf{g}. \quad (3.12f)$$

\mathbf{F} 矩阵的形式也会随之改变，如下：

$$\mathbf{F} = \begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{I} \Delta t & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I} & (\mathbf{R}(\mathbf{b}_a - \tilde{\mathbf{a}}))^{\wedge} \Delta t & \mathbf{0} & -\mathbf{R} \Delta t & \mathbf{I} \Delta t \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{I} & -\mathbf{R} \Delta t & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{I} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{I} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{I} \end{bmatrix}. \quad (3.13)$$

代码中的改动如图 2：

```
// nominal state 递推
VecT new_p = p_ + v_ * dt + 0.5 * (R_ * (imu.acce_ - ba_)) * dt * dt + 0.5 * g_ * dt * dt;
VecT new_v = v_ + R_ * (imu.acce_ - ba_) * dt + g_ * dt;
// S03 new_R = R_ * S03::exp((imu.gyro_ - bg_) * dt);
// TODO: 左乘运动学方程
S03 new_R = S03::exp(omega_hat(imu.gyro_ - bg_) * dt) * R_;

R_ = new_R;
v_ = new_v;
p_ = new_p;
// 其余状态维度不变

// error state 递推
// 计算运动过程雅可比矩阵 F，见(3.47)
// F实际上是稀疏矩阵，也可以不用矩阵形式进行相乘而是写成散状形式，这里为了教学方便，使用矩阵形式
// Mat18T F = Mat18T::Identity(); // 主对角线
// F.template block<3, 3>(0, 3) = Mat3T::Identity() * dt; // p 对 v
// F.template block<3, 3>(3, 6) = -R_.matrix() * S03::hat(imu.acce_ - ba_) * dt; // v 对 theta
// F.template block<3, 3>(3, 12) = -R_.matrix() * dt; // v 对 ba
// F.template block<3, 3>(3, 15) = Mat3T::Identity() * dt; // v 对 g
// F.template block<3, 3>(6, 6) = S03::exp(-(imu.gyro_ - bg_) * dt).matrix(); // theta 对 theta
// F.template block<3, 3>(6, 9) = -Mat3T::Identity() * dt; // theta 对 bg

// TODO: 左乘误差状态的离散运动学方程
Mat18T F = Mat18T::Identity(); // 主对角线
F.template block<3, 3>(0, 3) = Mat3T::Identity() * dt; // p 对 v
F.template block<3, 3>(3, 6) = S03::hat(omega_hat * R_.matrix() * (ba_ - imu.acce_)) * dt; // v 对 theta
F.template block<3, 3>(3, 12) = -R_.matrix() * dt; // v 对 ba
F.template block<3, 3>(3, 15) = Mat3T::Identity() * dt; // v 对 g
F.template block<3, 3>(6, 9) = -R_.matrix() * dt; // theta 对 bg
```

图 2: 左乘模型下的运动学方程的代码实现

3.d 左乘模型下的 RTK 观测方程

左乘模型下，RTK 的观测方程也需要改动，具体改动如下：

$$\mathbf{R}_{\text{gnss}} = \text{Exp}(\delta \boldsymbol{\theta}) \mathbf{R}. \quad (3.14)$$

此时，观测方程可以写为：

$$\mathbf{z}_{\delta \boldsymbol{\theta}} = \mathbf{h}(\delta \boldsymbol{\theta}) = \text{Log}(\mathbf{R}_{\text{gnss}} \mathbf{R}^{\top}). \quad (3.15)$$

$z_{\delta\theta}$ 仍是对 $\delta\theta$ 的直接观测，雅可比矩阵形式不变。ESKF 中的更新量 $z - h(x)$ 的形式如下：

$$z - h(x) = [p_{\text{gnss}} - p, \text{Log}(R_{\text{gnss}} R^\top)]^\top. \quad (3.16)$$

代码中的改动如图 3：

```
// 更新x和cov
Vec6d innov = Vec6d::Zero();
innov.template head<3>() = (pose.translation() - p_); // 平移部分
// innov.template tail<3>() = (R_.inverse() * pose.so3()).log(); // 旋转部分(3.67)
// TODO: 左乘模型下的观测更新量
innov.template tail<3>() = (pose.so3() * R_.inverse()).log();
```

图 3: 使用 RTK 的观测，在左乘模型下的 ESKF 的更新量的代码实现

3.e 左乘模型下的切空间投影

各变量定义与书中一致，左乘扰动模型下，书中的式 (3.58) 改写为：

$$\text{Exp}(\delta\theta^+) R^+ = \text{Exp}(\delta\theta^+) \text{Exp}(\delta\theta_k) R_k = \text{Exp}(\delta\theta) R_k. \quad (3.17)$$

易得：

$$\text{Exp}(\delta\theta^+) = \text{Exp}(\delta\theta) \text{Exp}(-\delta\theta_k). \quad (3.18)$$

利用线性化后的 BCH 公式，可以得到：

$$\begin{aligned} \delta\theta^+ &= \delta\theta - \delta\theta_k - \frac{1}{2} \delta\theta \wedge \delta\theta_k, \\ &= \delta\theta - \delta\theta_k + \frac{1}{2} \delta\theta_k \wedge \delta\theta. \end{aligned} \quad (3.19)$$

最后得到：

$$J_\theta = \frac{\partial \delta\theta^+}{\partial \delta\theta} \approx I + \frac{1}{2} \delta\theta_k^\wedge. \quad (3.20)$$

除去以上讨论的这些，ESKF 旋转量的更新也改用左乘误差状态量的形式。

代码实现如图 4：

```
/// 更新名义状态变量，重置error state
void UpdateAndReset() {
    p_ += dx_.template block<3, 1>(0, 0);
    v_ += dx_.template block<3, 1>(3, 0);
    // R_ = R * S03::exp(dx_.template block<3, 1>(6, 0));
    // TODO: R的误差更新也用左乘形式
    R_ = S03::exp(@omega: dx_.template block<3, 1>(6, 0)) * R_;

    if (options_.update_bias_gyro_) {
        bg_ += dx_.template block<3, 1>(9, 0);
    }

    if (options_.update_bias_acce_) {
        ba_ += dx_.template block<3, 1>(12, 0);
    }

    g_ += dx_.template block<3, 1>(15, 0);

    ProjectCov();
    dx_.setZero();
}

/// 对P阵进行投影，参考式(3.63)
void ProjectCov() {
    Mat18T J = Mat18T::Identity();
    // J.template block<3, 3>(6, 6) = Mat3T::Identity() - 0.5 * S03::hat(dx_.template block<3, 1>(6, 0));
    // TODO: 左乘模型下的切空间投影Jacobian
    J.template block<3, 3>(6, 6) = Mat3T::Identity() - 0.5 * S03::hat(@omega: dx_.template block<3, 1>(6, 0));
    cov_ = J * cov_ * J.transpose();
}
```

图 4: 切空间投影和 ESKF 旋转量的更新的代码实现

3.f 代码运行结果

左乘扰动模型下，组合导航运行结果如图 5，与右乘扰动模型的结果一致：

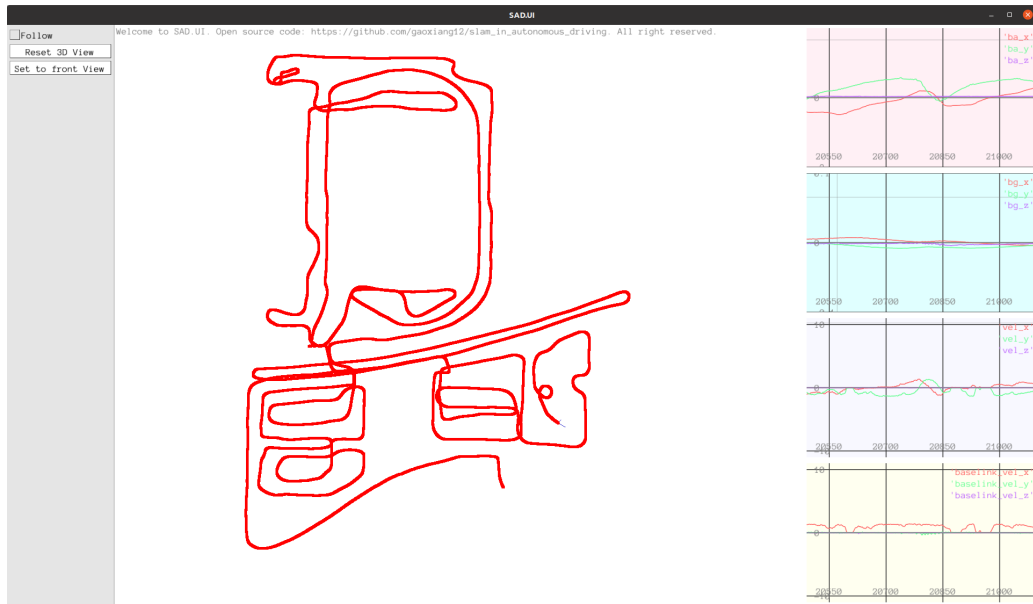


图 5: 代码运行结果