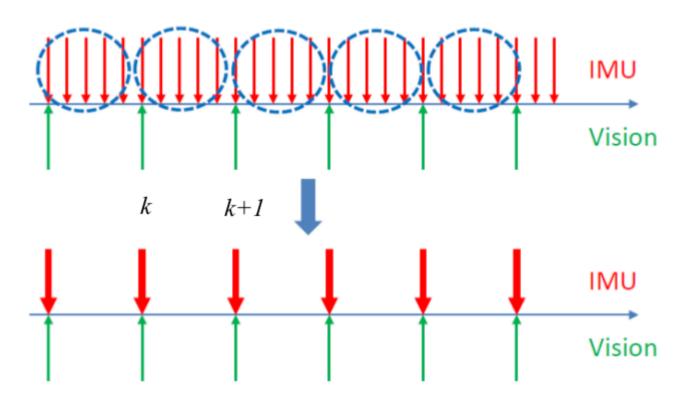
IMU预积分及误差状态动力学

On-Manifold预积分指的是通过将选定关键帧之间的IMU测量积分为单个相对运动约束,避免在优化问题中出现太多的IMU优化变量。如下图所示:



1 预备知识

1.1 IMU测量

真实的加速度 a_t 和真实的角速度 w_t (世界坐标系)从IMU的含噪声和重力的测量数据 a_m 和 w_m 获取(机体坐标系,一般跟IMU坐标系相同):

$$a_m = R_B^{W^T} (a_t^W + g^W) + b_{a_t} + n_a \tag{1}$$

$$w_m = w_t^W + b_{w_t} + n_w (2)$$

这里加上重力向量 $g^w = [0,0,g]^T$,是一个矢量运算。因此真实的测量为:

$$a_t^W = R_B^W (\hat{a}_t - b_{a_t} - n_a) - g^W$$
 (3)

$$w_t^W = \hat{w}_t - b_{w_t} - n_w \tag{4}$$

这里, \hat{a}_t,\hat{w}_t 是IMU坐标系下的读数。我们假设IMU加速度和陀螺仪的测量加性噪声是高斯的:

$$n_a \sim \mathcal{N}(0, \sigma_a^2), n_w \sim \mathcal{N}(0, \sigma_w^2)$$
 (5)

加速度和陀螺仪的偏差用随机游走模型表示,其导数是高斯的:

$$n_{b_a} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_{b_a}^2), n_{b_w} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_{b_w}^2)$$
 (6)

$$\dot{b_{a_t}} = n_{b_a}, \dot{b_{w_t}} = n_{b_w}$$
 (7)

1.2 PVQ的连续形式

给定两帧图像 b_k 和 b_{k+1} ,其位置,速度,方向状态量可以通过在世界坐标系中对时间间隔[k,k+1]内的IMU测量积分得到(这里是连续形式):

$$p^W_{b_{k+1}} = p^W_{b_k} + v^W_{b_k} riangle t_k + \iint_{t \in [t_k, t_{k+1}]} (R^W_B(\hat{a}_t - b_{a_t} - n_a) - g^W) dt^2$$

$$v_{b_{k+1}}^W = v_{b_k}^W + \int_{t \in [t_k,t_{k+1}]} (R_B^W(\hat{a}_t - b_{a_t} - n_a) - g^W) dt$$

$$q_{b_{k+1}}^W = q_{b_k}^W \otimes \int_{t \in [t_k, t_{k+1}]} \frac{1}{2} \Omega(\hat{w}_t - b_{w_t} - n_w) q_t^{b_k} dt$$
 (8)

这里

$$\Omega(w) = egin{array}{c|c} -[w]_ imes & w \ -w^T & 0 \ \end{array}, [w]_ imes = egin{array}{c|c} 0 & -w_x & w_y \ w_z & 0 & -w_x \ -w_y & w_x & 0 \ \end{array}$$

1.3 PVQ的中值法离散形式

这里先回顾下两种最基本的数值积分方法:欧拉法和中值法。欧拉法假设在时间间隔内状态变量的导数f(.)是常数,因此:

$$x_{n+1} = x_n + \triangle t f(t_n, x_n) \tag{10}$$

中值法假设状态变量在时间间隔内的导数是区间中点处的导数,并进行一次迭代计算状态变量在中点处的值:

$$x_{n+1} = x_n + \triangle t f(t_n + \frac{1}{2} \triangle t, \frac{1}{2} \triangle t f(t_n, x_n))$$

$$\tag{11}$$

这个中值法可以通过下面两步解释。首先,用欧拉法积分到中点处,

$$k_1 = f(t_n, x_n) \tag{12}$$

$$x(t_n + \frac{1}{2}\triangle t) = x_n + \frac{1}{2}\triangle tk_1 \tag{13}$$

然后再求在中点处的导数 k_2 :

$$k_2 = f(t_n + \frac{1}{2}\triangle t, x(t_n + \frac{1}{2}\triangle t))$$
(14)

因此得到:

$$x_{n+1} = x_n + \triangle t k_2 \tag{15}$$

下面正式给出两个相邻时刻中值积分形式:

$$egin{aligned} p^W_{b_{k+1}} &= p^W_{b_k} + v^W_{b_k} riangle t + rac{1}{2} ar{a}_m riangle t^2 \ v^W_{b_{k+1}} &= v^W_{b_k} + ar{a}_m riangle t \end{aligned}$$

$$q_{b_{k+1}}^W = q_{b_k}^W \otimes \left| \begin{array}{c} 1 \\ \frac{1}{2} \bar{w}_m \triangle t \end{array} \right|$$
 (16)

其中,

$$ar{a}_m = rac{1}{2}[R_k(a_k - b_{a_k}) - g^W + R_{k+1}(a_{k+1} - b_{a_k} - g^W)]$$

$$\bar{w}_m = \frac{1}{2}(w_k + w_{k+1}) - b_{w_k} \tag{17}$$

注意:这里均没有考虑IMU加速度和陀螺仪的噪声。

1.4 误差状态动力学

我们希望在一个惯性系统中通过积分含零偏和噪声的IMU测量数据写出误差状态方程。但是这个积分过程会随着时间增长而发生漂移。为了避免这种漂移,通常我们会融合一些绝对位置信息,比如GPS或者vision。那么我们为啥要写出误差状态动力学呢?

- 1.方向的误差状态是最小的,可以避免过度参数化相关的问题,以及由此带来的相关协方差矩阵奇异性的风险。
- 2.误差状态系统总是在远点附近运行,因此远离可能的参数奇点,框架锁或类似问题,从而保证线性化有效性在任何 时候都有效。
- 3.误差状态量通常是很小的量,这意味着高阶项可以忽略。这使得雅各比的计算会比较容易和快速。

2 IMU预积分

从上面的积分项,可以看出IMU状态更新需要第K帧世界坐标系下的旋转,位置和速度。当在优化过程中,这些状态变量会随着优化迭代进行发生变化,此时就需要重新积分两帧之间的IMU测量。为了避免重复积分,这里采用预积分的思想:即将参考坐标系从世界坐标系转换到局部坐标系,在式子(8)左右两边同时左乘 $R_W^{b_k}$:

$$R_{W}^{b_{k}} p_{b_{k+1}}^{W} = R_{W}^{b_{k}} (p_{b_{k}}^{W} + v_{b_{k}}^{W} \triangle t_{k} - \frac{1}{2} g^{W} \triangle t_{k}^{2}) + \alpha_{b_{k+1}}^{b_{k}}$$

$$R_{W}^{b_{k}} v_{b_{k+1}}^{W} = R_{W}^{b_{k}} (v_{b_{k}}^{W} - g^{W} \triangle t_{k}) + \beta_{b_{k+1}}^{b_{k}}$$

$$q_{W}^{b_{k}} \otimes q_{b_{k+1}}^{W} = \gamma_{b_{k+1}}^{b_{k}}$$

$$(18)$$

其中,

$$lpha_{b_{k+1}}^{b_k} = \iint_{t \in [t_k, t_{K+1}]} R_t^{b_k} (\hat{a}_t - b_{a_t} - n_a) dt^2 \ eta_{b_{k+1}}^{b_k} = \int_{t \in [t_k, t_{K+1}]} R_t^{b_k} (\hat{a}_t - b_{a_t} - n_a) dt \ \gamma_{b_{k+1}}^{b_k} = \int_{t \in [t_t, t_{K+1}]} rac{1}{2} \Omega(\hat{w}_t - b_{w_t} - n_w) \gamma_t^{b_k} dt \ \end{cases}$$
 (19)

由此可以看到把 b_k 当做参考坐标系后,积分项可以单独通过IMU的测量得到。当IMU测量的bias估计改变时,如果改变很小,通过积分项关于偏差的一阶近似来调整 $\alpha_{b_{k+1}}^{b_k}$, $\beta_{b_{k+1}}^{b_k}$, $\gamma_{b_{k+1}}^{b_k}$ 。由于bias也是需要优化的变量,如果变化太大,则需要重新积分。这里假设预积分的变化量与bias是线性关系:

$$egin{align} lpha_{b_{k+1}}^{b_k} &pprox \hat{lpha}_{b_{k+1}}^{b_k} + J_{b_a}^{lpha} \, \delta b_a + J_{b_w}^{lpha} \, \delta b_w \ eta_{b_{k+1}}^{b_k} &pprox \hat{eta}_{b_{k+1}}^{b_k} + J_{b_a}^{eta} \, \delta b_a + J_{b_w}^{eta} \, \delta b_w \ egin{align} \gamma_{b_{k+1}}^{b_k} &= \hat{\gamma}_{b_{k+1}}^{b_k} \otimes \left| rac{1}{2} J_{b_w}^{\gamma} \, \delta b_w
ight| \ \end{pmatrix} \end{align}$$

在一开始, $\alpha_{b_k}^{b_k}$, $\beta_{b_k}^{b_k}$ 是0, $\gamma_{b_k}^{b_k}$ 是单位四元数。注意加性噪声 n_w , n_a 是未知的,实现中当做0处理。IMU预积分的欧拉法更新步骤如下:

$$\hat{\alpha}_{i+1}^{b_k} = \hat{\alpha}_i^{b_k} + \hat{\beta}_i^{b_k} \delta t + \frac{1}{2} R(\hat{\gamma}_i^{b_k}) (\hat{\alpha}_i - b_{a_i}) \delta t^2$$

$$\hat{\beta}_{i+1}^{b_k} = \hat{\beta}_i^{b_k} + R(\hat{\gamma}_i^{b_k}) (\hat{\alpha}_i - b_{a_i}) \delta t$$

$$\hat{\gamma}_{i+1}^{b_k} = \hat{\gamma}_i^{b_k} \otimes \hat{\gamma}_{i+1}^i = \hat{\gamma}_i^{b_k} \otimes \left| \frac{1}{\frac{1}{2} (\hat{w}_i - b_{w_i}) \delta t} \right|$$
(21)

i是对应时间间隔 $[t_k,t_{k+1}]$ 的离散时刻, δt 是两个IMU测量i和i+1的时间间隔。

然后给出IMU预积分的中值法更新步骤:

$$\hat{\alpha}_{i+1}^{b_k} = \hat{\alpha}_i^{b_k} + \hat{\beta}_i^{b_k} \delta t + \frac{1}{2} \overline{\hat{\alpha}} \delta t^2$$

$$\hat{\beta}_{i+1}^{b_k} = \hat{\beta}_i^{b_k} + \overline{\hat{\beta}} \delta t$$

$$\hat{\gamma}_{i+1}^{b_k} = \hat{\gamma}_i^{b_k} \otimes \hat{\gamma}_{i+1}^i = \hat{\gamma}_i^{b_k} \otimes \left| \frac{1}{\frac{1}{2} \widehat{w} \delta t} \right|$$
(21)

其中,

$$egin{aligned} \overline{\hat{lpha}} &= rac{1}{2} [q_i (\hat{lpha}_i - b_{a_i}) + q_{i+1} (\hat{lpha}_{i+1} - b_{lpha_i})] \ & \ \overline{\hat{w}} = rac{1}{2} (\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}) - b_{w_i} \end{aligned} \end{aligned}$$

2.1 连续时间下的误差动力学

为简化起见,忽略了所有高阶项和重力的变化。参考《四元数数学基础》5.3节。

$$egin{align} \dot{\delta p} &= \delta v \ \dot{\delta v} &= -R[\hat{a}_t - b_a]_ imes \delta heta - R\delta b_a - Rn_a \ \dot{\delta heta} &= -[\hat{w}_t - b_w]_ imes \delta heta - \delta b_w - w_n \ \dot{b_a} &= n_{b_a} \ \end{pmatrix} \ \ \dot{b_w} &= n_{b_w} \ \end{align}$$

这里 $\delta p, \delta v, \delta heta$ 对应IMU预积分中的 $\delta \alpha, \delta \beta, \delta \gamma$ 分别对应位置,速度,方向的变化量。其中方向的变化量用 $\delta heta$ 来表示。可以写出:

2.2 连续时间下误差的协方差及雅各比

上式(24)可以简化为:

$$\delta \dot{z}_t^{b_k} = F_t \delta z_t^{b_k} + G_t n_t \tag{25}$$

根据导数的定义:

$$\delta \dot{oldsymbol{z}}_t^{b_k} = \lim_{\delta t o 0} rac{\delta z_{t+\delta t}^{b_k} - \delta z_{t}^{b_k}}{\delta t}$$

$$\delta z_{t+\delta t}^{b_k} = \delta z_t^{b_k} + \delta \dot{z}_t^{b_k} \delta t = (I + F_t \delta t) \delta z_t^{b_k} + (G_t \delta t) n_t = F \delta z_t^{b_k} + V n_t$$
 (26)

这里 $F=I+F_t\delta t$, $V=G_t\delta t$ 。值得一提的是上式给出了对非线性系统的线性化过程,这意味着下一时刻IMU状态的误差与当前时刻IMU状态的误差成线性关系,我们可以根据当前时刻预测下一时刻状态的均值和协方差。上式给出的是误差均值的预测,下面给出误差的协方差预测:

$$P_{t+\delta t}^{b_k} = (I + F_t \delta t) P_t^{b_k} (I + F_t \delta t)^T + (G_t \delta t) Q (G_t \delta t)^T$$
(27)

上式给出了误差协方差的迭代公式,初始值 $P_{b_k}^{b_k}=0$ 。其中Q表示噪声项的对角协方差矩阵,参考《四元数数学基础》5.4.3节内容:

$$Q^{12\times12} = \begin{vmatrix} \sigma_a^2 & 0 & 0 & 0\\ 0 & \sigma_w^2 & 0 & 0\\ 0 & 0 & \sigma_{b_a}^2 & 0\\ 0 & 0 & 0 & \sigma_{b_w}^2 \end{vmatrix}$$
 (28)

与此同时,IMU状态误差 $\delta z_{b_{k+1}}^{b_k}$ 的一阶雅各比 $J_{b_{k+1}}$ 也可以利用式(26)类似的方式迭代:

$$J_{t+\delta t} = (I + F_t \delta t) J_t \tag{29}$$

式(20)中IMU状态误差关于bias的线性化过程中的雅各比 $J_{b_a}^{lpha}$ 是 $J_{b_{k+1}}$ 的一个子块,对应 $\frac{\delta \alpha_{b_{k+1}}^{b_k}}{\delta b_{a_k}}$ 。其余的雅各比子块也是类似的意义。

2.3 离散时间下的误差动力学

这里我们同样使用中值法积分处理离散情形。根据上一节的内容,我们可以知道:

2.3.1 方向误差的导数连续形式为:

$$\delta \dot{ heta}_t^{b_k} = -[\hat{w}_t - b_{w_t}]_{ imes} \delta heta_t - \delta b_{w_t} - n_w$$
 (30)

则中值法离散形式为:

$$\delta \dot{ heta}_i = -[rac{\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}}{2} - b_{w_i}]_ imes \delta heta_i - rac{n_{w_i} + n_{w_{i+1}}}{2} - \delta b_{w_i}$$

由此根据导数定义可得:

$$\delta heta_{i+1} = [I - [rac{\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}}{2} - b_{w_i}]_{ imes} \delta t] \delta heta_i - \delta t rac{n_{w_i} + n_{w_{i+1}}}{2} - \delta t \delta b_{w_i}$$
 (32)

令:

$$egin{aligned} f_{11} &= I - [rac{\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}}{2} - b_{w_i}]_ imes \delta t \ v_{11} &= v_{13} = -rac{\delta t}{2} \ f_{14} &= -\delta t \end{aligned}$$

2.3.2 速度误差的导数连续形式为:

$$\delta \dot{eta}_t^{b_k} = -R_t^{b_k} [\hat{a}_t - b_{a_t}]_{\times} \delta \theta_t - R_t^{b_k} \delta b_{a_t} - R_t^{b_k} n_a$$
 (33)

则中值法离散形式为:

$$\delta \dot{eta}_i = -rac{1}{2} R_i [\hat{a}_i - b_{a_i}]_ imes \delta heta_i - rac{1}{2} R_{i+1} [\hat{a}_{i+1} - b_{a_i}]_ imes \delta heta_{i+1} - rac{1}{2} (R_i + R_{i+1}) \delta b_{a_i}$$

$$-\frac{1}{2}R_{i}n_{a_{i}} - \frac{1}{2}R_{i+1}n_{a_{i+1}} \tag{34}$$

将式(32)代入上式可得:

$$egin{aligned} \delta\dot{eta}_i &= -rac{1}{2}R_i[\hat{a}_i - b_{a_i}]_ imes \delta heta_i - rac{1}{2}R_{i+1}[\hat{a}_{i+1} - b_{a_i}]_ imes \ \{[I - [rac{\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}}{2} - b_{w_i}]_ imes \delta t]\delta heta_i - rac{n_{w_i} + n_{w_{i+1}}}{2}\delta t - \delta b_{w_i}\delta t\} \ &-rac{1}{2}(R_i + R_{i+1})\delta b_{a_i} - rac{1}{2}R_i n_{a_i} - rac{1}{2}R_{i+1}n_{a_{i+1}} \end{aligned}$$

继续整理:

$$\delta \dot{eta}_i = \{ -rac{1}{2} R_i [\hat{a}_i - b_{a_i}]_ imes - rac{1}{2} R_{i+1} [\hat{a}_{i+1} - b_{a_i}]_ imes [I - [rac{\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}}{2} - b_{w_i}]_ imes \delta t] \} \delta heta$$

$$+rac{1}{4}R_{i+1}[\hat{a}_{i+1}-b_{a_i}]_ imes (n_{w_i}+n_{w_{i+1}})\delta t +rac{1}{2}R_{i+1}[\hat{a}_{i+1}-b_{a_i}]_ imes \delta b_{w_i}\delta t$$

$$-rac{1}{2}(R_i+R_{i+1})\delta b_{a_i} -rac{1}{2}R_i n_{a_i} -rac{1}{2}R_{i+1}n_{a_{i+1}}$$

根据导数定义可得:

$$\delta\beta_{i+1} = \delta\beta_i + f_{21}\delta\theta_i - \frac{1}{2}(R_i + R_{i+1})\delta t\delta b_{a_i} + f_{24}\delta b_{w_i}$$
$$-\frac{1}{2}R_i\delta t n_{a_i} - \frac{1}{2}R_{i+1}\delta t n_{a_{i+1}} + v_{21}n_{w_i} + v_{23}n_{w_{i+1}}$$
(35)

$$egin{aligned} f_{21} &= -rac{1}{2}R_i[\hat{a}_i - b_{a_i}]_ imes \delta t - rac{1}{2}R_{i+1}[\hat{a}_{i+1} - b_{a_i}]_ imes [I - [rac{\hat{w}_i + \hat{w}_{i+1}}{2} - b_{w_i}]_ imes \delta t] \delta t \ f_{22} &= I \ f_{23} &= -rac{1}{2}(R_i + R_{i+1}) \delta t \ f_{24} &= rac{1}{2}R_{i+1}[\hat{a}_{i+1} - b_{a_i}]_ imes \delta t^2 \ v_{20} &= -rac{1}{2}R_i \delta t \ v_{21} &= v_{23} &= rac{1}{4}R_{i+1}[\hat{a}_{i+1} - b_{a_i}]_ imes \delta t^2 \ v_{22} &= -rac{1}{2}R_{i+1} \delta t \end{aligned}$$

2.3.3 位置误差导数的连续形式:

$$\delta \dot{\alpha}_t^{b_k} = \delta \beta_t^{b_k} \tag{36}$$

则中值法离散形式为:

$$\delta \dot{\alpha}_i = \frac{1}{2} \delta \beta_i + \frac{1}{2} \delta \beta_{i+1} \tag{37}$$

将式(35)代入上式可得:

$$\delta\dot{lpha}_i=\deltaeta_i+rac{1}{2}f_{21}\delta heta_i-rac{1}{4}(R_i+R_{i+1})\delta t\delta b_{a_i}+rac{1}{2}f_{24}\delta b_{w_i}$$

根据导数定义:

$$\deltalpha_{i+1} = \deltalpha_i + \delta t\deltaeta_i + rac{1}{2}f_{21}\delta t\delta heta_i - rac{1}{4}(R_i + R_{i+1})\delta t^2\delta b_{a_i} + rac{1}{2}f_{24}\delta t\delta b_{w_i}$$

$$-\frac{1}{4}R_{i}\delta t^{2}n_{a_{i}}-\frac{1}{4}R_{i+1}\delta t^{2}n_{a_{i+1}}+\frac{1}{2}v_{21}\delta tn_{w_{i}}+\frac{1}{2}v_{23}\delta tn_{w_{i+1}} \tag{39}$$

令:

$$egin{aligned} v_{00} &= -rac{1}{4}R_i\delta t^2 \ v_{01} &= v_{03} = rac{\delta t}{2}v_{21} \ v_{02} &= -rac{1}{4}R_{i+1}\delta t^2 \ f_{00} &= I \ f_{01} &= rac{\delta t}{2}f_{21} \ f_{02} &= \delta t \ f_{03} &= -rac{1}{4}(R_i + R_{i+1})\delta t^2 \ f_{04} &= rac{\delta t}{2}f_{24} \end{aligned}$$

根据式(7)可得:

$$egin{aligned} \delta b_{a_{k+1}} &= \delta b_{a_k} + \delta t n_{b_a} \ \delta b_{w_{k+1}} &= \delta b_{w_k} + \delta t n_{b_w} \end{aligned}$$

令:

$$f_{33} = f_{44} = I \ v_{34} = v_{45} = \delta t$$

由上可以写出离散时间下的误差动力学,这里交换了 β , θ :

2.4 离散时间下误差的协方差及雅各比

将式(40)简写为:

$$\delta z_{i+1}^{15\times 1} = F^{15\times 15} \delta z_i^{15\times 1} + V^{15\times 18} n_i^{18\times 1}$$
(41)

则雅各比的迭代公式为:

$$J_{i+1}^{15 \times 15} = FJ_i \tag{42}$$

协方差的预测为:

$$P_{i+1}^{15 \times 15} = F P_i F^T + V Q V^T \tag{43}$$

其中初始值 $P_i=0$ 。Q为表示噪声项的对角协方差矩阵:

$$Q^{18\times18} = \begin{vmatrix} \sigma_a^2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_w^2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_a^2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_w^2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \sigma_{b_a}^2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \sigma_{b_w}^2 \end{vmatrix}$$

$$(44)$$