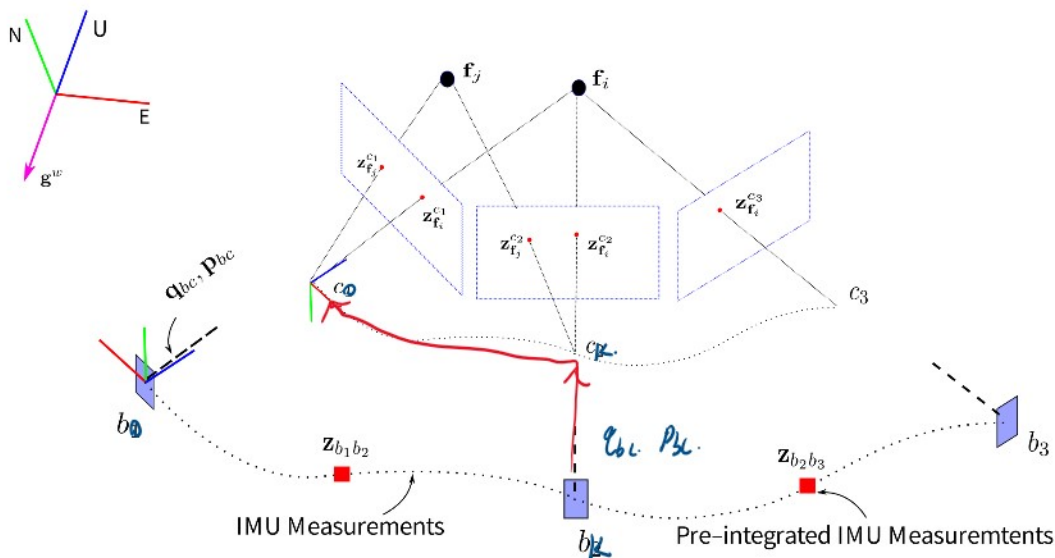


# VINS-鲁棒初始化

2020年1月17日 22:18



视觉与IMU之间约束:

## ①几何约束

考虑相机坐标系  $b_k$  为世界坐标系, 则利用外参  $q_{bc}, p_{bc}$  构建等式:

如何从  $b_k$  中提取到  $b_0$

$$q_{b_0 b_k} = q_{b_0 b_k} \otimes q_{b_c}^{-1}$$

$k$ -th body frame  
0-th camera frame

$$S\bar{P}_{b_0 b_k} = S\bar{P}_{b_0 b_k} - R_{b_0 b_k} P_{b_c} \quad ? \text{ 非判单位, 可被约去得到}$$

尺度和:  $P$  表示非判单位间轨迹

$\Rightarrow$

$$\bar{P}_{b_0 b_k} = \bar{P}_{b_0 b_k} - \frac{1}{3} R_{b_0 b_k} P_{b_c}$$

$$\Rightarrow P_{b_0 b_k} = \frac{1}{3} R_{b_0 b_k} P_{b_c} + \bar{P}_{b_0 b_k}$$

## ②估计流程:

1. 陀螺计参数  $q_{bc}$  未知, 则先估计陀螺计参数  $\omega$  和  $b_{bias}$  和  $\hat{\omega} = \omega - b_{bias}$  陀螺计参数估计平均值差。

2. 利用陀螺计约束估计陀螺计  $b_{bias}$ .

$$q_{b_0 b_k} = q_{b_0 b_k} \otimes q_{b_c}^{-1}$$

$\omega = \hat{\omega} + b_{bias} + \frac{\eta}{\sigma}$  陀螺计参数估计平均值差。  
 $\hat{\omega} = \omega - b_{bias}$

3. 利用干涉约束估计重力方向, 速度以及尺度和。

(refine)

$$S\bar{P}_{b_0 b_k} = S\bar{P}_{b_0 b_k} - R_{b_0 b_k} P_{b_c}$$

4. 对重力向量  $g^b$  进行进一步优化。

5. 求解世界坐标系  $w$  和初始相机坐标系  $b_0$  之间的陀螺计矩阵  $q_{w b_0}$ , 并将初始坐标系  $b_0$  转换为世界坐标系。

on a a

5. 求解世界坐标系  $w$  和相机坐标系  $c$  之间的变换矩阵  $q_{wc}$ , 并将轨迹映射到世界坐标系.

$$q^w = q_{wc} q^c$$

① 利用陀螺仪来估计姿态  $q_{bc}$ .

相邻两帧  $k, k+1$  之间有: IMU 陀螺仪为  $q_{b_k b_{k+1}}$ , 视觉测量  $q_{c_k c_{k+1}}$ . 则有:

$$q_{b_k b_{k+1}} \otimes q_{bc} = q_{bc} \otimes q_{c_k c_{k+1}}.$$

上式可写成:

$$([q_{b_k b_{k+1}}]_L - [q_{c_k c_{k+1}}]_R) \cdot q_{bc} = Q_{k+1}^k \cdot q_{bc} = 0$$

其中,  $[ ]_L, [ ]_R$  表示 Left and Right quaternion multiplication.

将各个时刻线性方程相加起来, 并加上哥特技术进行约束:

$$\begin{bmatrix} w_1^T Q_1^0 \\ w_2^T Q_2^1 \\ \vdots \\ w_N^T Q_N^{N-1} \end{bmatrix} q_{bc} = Q_N^0 q_{bc} = 0$$

SD 求解 即表示为并道的应用  
奇异值.

其中:

$$w_{k+1}^k = \begin{cases} 1, & r_{k+1}^k < \text{threshold} \\ \frac{\text{threshold}}{r_{k+1}^k}, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

由陀螺仪和视觉角之间的误差,  $\text{tr}(R) = 1 + 2\cos\theta$ , 可得角度误差  $r$  的计算为:

$$r_{k+1}^k = a \cos((\text{tr}(\hat{R}_{bc}^T R_{b_k b_{k+1}}) - 1) / 2)$$

② 基于陀螺仪的 Gyroscope Bias

如果有多组  $q_{bc}$  已知时, 利用方程约束, 可估计陀螺仪 bias:

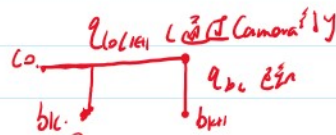
$$\arg \min_{\delta b^g} \sum_{k \in B} \| [q_{b_k b_{k+1}}^T \otimes q_{c_k c_{k+1}} \otimes q_{b_k b_{k+1}}]_{xyz} \|^2$$

其中,  $B$  为所有可用图像帧建立性集合.

另外使用另一阶泰勒近似:

$$q_{b_k b_{k+1}} \approx q_{b_k b_{k+1}}^{\text{真值}} \otimes \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{\delta b^g} \end{bmatrix}$$

类的问题是一系列问题, 求取相关未知数, 构建方程求解, 且-上即可求解



$$q_{err} = \begin{bmatrix} \cos \hat{\theta} \\ \sin \hat{\theta} \end{bmatrix}$$

考虑向量和二系问题, 求取粗大矩阵, 构建正定方程  $Ax=b$  即可求解

2.  $\hat{q}_{b_k b_{k+1}}^L \otimes \hat{q}_{b_k b_{k+1}} \otimes \begin{bmatrix} 1 & J_{b_k}^T S b_k \end{bmatrix}$

注:  $\Rightarrow$  可以化为:  $J_{b_k}^T S b_k = b_k$  测量值误差.

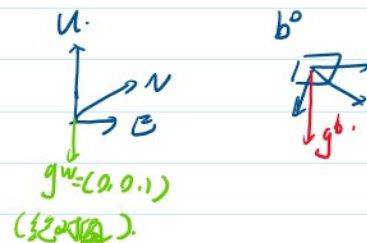
### ③ 初始化: 重力和尺度因子.

$x_1 = [v_{b_0}^{b_0}, v_{b_1}^{b_1}, \dots, v_{b_n}^{b_n}, g^{b_0}, s]^T$

$v_{b_k}^{b_k}$ : k时刻 body 坐标系速度在 body 坐标系下的表示.

$g^{b_0}$ : 重力向量在惯性坐标系下的表示.

$s$ : 尺度因子, 将视觉初速延伸至米制单位.



同时, 运动方程有:

(世界坐标系)

平衡:  $\alpha_{b_i b_j} = \hat{q}_{b_i b_j} (p_{b_j} - p_{b_i} - v_i^w \Delta t + \frac{1}{2} g^w \Delta t^2)$

$\beta_{b_i b_j} = \hat{q}_{b_i b_j} (v_j^w - v_i^w + g^w \Delta t)$

将世界坐标系的视觉相机初始时刻坐标  $x_0$  有:

$\alpha_{b_k b_{k+1}} = R_{b_k b_0} (S (\bar{p}_{b_{k+1}} - \bar{p}_{b_k}) + \frac{1}{2} g^{b_0} \Delta t^2 - R_{b_k b_0} U_k^{b_k} \Delta t_k)$

$\beta_{b_k b_{k+1}} = R_{b_k b_0} (R_{b_{k+1} b_k} v_{k+1}^{b_{k+1}} + g^{b_0} \Delta t_k - R_{b_k b_0} U_k^{b_k})$

1.  $S \bar{p}_{b_k} = S \bar{p}_{b_0} - R_{b_k b_0} p_{b_0}$

$\hat{q}_{b_k b_k} = \hat{q}_{b_k b_0} \otimes \hat{q}_{b_0 b_k}^{-1}$

Tips: why  $U_k^{b_k}$ ?

即 minimizing 加速度在 body 坐标系.

$U_k^{b_k} + a_k^t$  直接使用.

$\alpha_{b_k b_{k+1}} = S R_{b_k b_0} (\bar{p}_{b_{k+1}} - \bar{p}_{b_k}) - R_{b_k b_0} R_{b_{k+1} b_k} p_{b_k} + p_{b_k} + \frac{1}{2} R_{b_k b_0} g^{b_0} \Delta t_k^2 - U_k^{b_k} \Delta t_k$

将估计变量取到方程右边有:

$\hat{x}_{b_{k+1}}^{b_k} = \begin{bmatrix} \hat{\alpha}_{b_k b_{k+1}} - p_{b_k} + R_{b_k b_0} R_{b_{k+1} b_k} p_{b_k} \\ \hat{\beta}_{b_k b_{k+1}} \end{bmatrix} = H_{b_k}^{b_k} x_2^{b_k} + n_{b_{k+1}}^{b_k}$

其中,  $x_2^t = [U_k^{b_k}, v_{k+1}^{b_{k+1}}, g^{b_0}, s]^T$

$H_{b_k}^{b_k} = \begin{bmatrix} I - I \Delta t_k & 0 & \frac{1}{2} R_{b_k b_0} \Delta t_k^2 & R_{b_k b_0} (\bar{p}_{b_{k+1}} - \bar{p}_{b_k}) \end{bmatrix}$



$$H_{bki}^{bk} = \begin{bmatrix} -I \cdot \Delta t_k & 0 & \frac{1}{2} R_{bki} \Delta t_k^2 & R_{bki} (\bar{p}_{C_{k+1}}^{C_0} - \bar{p}_{C_k}^{C_0}) \\ -I & R_{bki} & R_{bki} \Delta t_k & 0 \end{bmatrix}$$

故带约束的最优化问题求解:

$$\min_{x_k} \sum_{k \in B} \| \hat{z}_{bki}^{bk} - H_{bki}^{bk} x_k \|^2$$

#### ④ 优化重力向量 $g^0$ .

之前考虑过模长  $g^0$  的限制  $\|g^0\| = 9.81$

假设 ①: 重力向量参数化 模长: 9.81

三组向量自由度为 2, 可以用两个坐标进行描述:

$$g^0 = \|g\| \hat{g}^{C_0} \rightarrow \text{单位向量} + w_1 \bar{b}_1 + w_2 \bar{b}_2$$

其中  $w_1, w_2$  为待优化变量:

$$\bar{B} = \begin{cases} \hat{g}^{C_0} \times [1, 0, 0]^T, & \hat{g}^{C_0} \neq [1, 0, 0]^T \\ [\hat{g}^{C_0} \times [0, 0, 1]^T], & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\bar{b} = \hat{g}^{C_0} \times \bar{B}$$

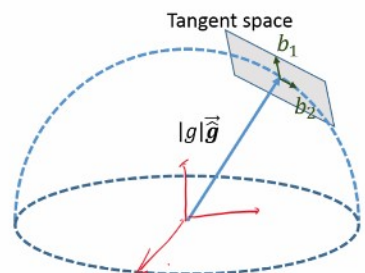


图: 两自由度的重力矢量参数化

代入优化问题:

$$x_k^k = \begin{bmatrix} U_k^{bk} \\ V_{k+1}^{bk} \\ g^0 \\ s \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} U_{k+1}^{bk} \\ V_{k+1}^{bk} \\ w^{C_0} \\ s \end{bmatrix}$$

现列方程:

$$\hat{z}_{bki}^{bk} = \begin{bmatrix} \alpha_{bki}^{bk} - p_{bi} + R_{bki} R_{C_{k+1}} p_{Ck} - \frac{1}{2} R_{Ck} \Delta t_k^2 \|g\| \hat{g}^{C_0} \\ p_{bki}^{bk} - R_{bki} \Delta t_k \|g\| \hat{g} \end{bmatrix}$$

#### ⑤ 将相机坐标系对齐世界坐标系:

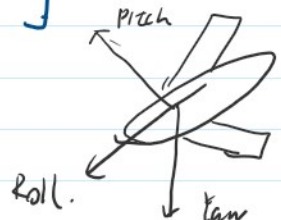
1. 找到  $C$  到  $W$  的旋转矩阵  $R_{C \rightarrow W} = \exp([A]_{\theta})$

$$u = \frac{\hat{g}^{C_0} \times \hat{g}^W}{\|\hat{g}^{C_0} \times \hat{g}^W\|}, \quad \theta = \arctan 2(\|\hat{g}^{C_0} \times \hat{g}^W\|, \hat{g}^{C_0} \cdot \hat{g}^W)$$

$\hat{g}^C \cdot \hat{g}^W \sin$   $\hat{g}^C \cdot \hat{g}^W \cos$

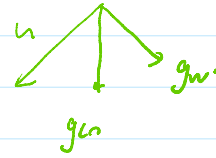
2. 把所有  $C$  坐标系下的位置转到  $W$  下.

2. 所有  $C$  坐标系下的位置转到  $W$  下.



2. 把所有  $g^b$  在子下做逐层归并  $w$  下.

3. 把归并过程和归并树快速归并到平衡归并.



考虑到  $g^b$  的归并, 其会影响整个归并的尺度, 故需要引入  $g^w$  使其与  $g^b$  对齐.

提问:

① 为什么加速反 bias 没有估计:

加速反 bias 非常小, 例  $0.0001, 5 g^w = 9.8$  相比, 量纲悬殊, 难以估计.

② 平衡归并故  $P_{bc}$  为归并的归并归并.

①  $P_{bc}$  是归并量, 容易平衡.

②  $P_{bc}$  通常非常小, 影响不大.

其他初始化方法:

① 静止初始化:  $u_0 = 0, a = g^b = g^w, w = 0 + b + n$ . 只与归并信息.

② 其他.