第 11 节课习题: IMU 传感器

1. 设置 IMU 仿真代码中不同的参数,生成 Allen 方差标定曲线

随机误差主要包括:高斯白噪声、bias 随机游走。加速度计和陀螺仪随机误差的标定通常使用 Allan 方差法,Allan 方差法是 20世纪 60 年代由美国国家标准局的 David Allan 提出的基于时域的分析方法。

作业给出了两个 Allen 方差标定工具:

https://github.com/gaowenliang/imu_utils https://github.com/rpng/kalibr_allan

1.1 使用 vio_data_simulation-ros_version 生成 imu.bag

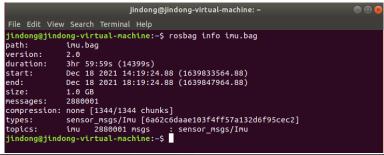
1. 可以修改 vio_data_simulation-ros_version 功能包中 param.h 头文件中加速度计和陀螺仪的高斯白噪声的标准差和 bias 随机游走的标准差,注意这是连续时间下的值。

- 2. 新建 ros 工作环境,将 source ~/catkin_ws/devel/setup.bash 写入.bashrc 文件,否则每次打开终端都要运行一次 source 命令,挺麻烦的
- 3. 将功能包放到 ros 环境下编译
- 4. 打开 roscore
- 5. 执行命令 rosrun vio_data_simulation vio_data_simulation_nod,运行节点,生成 imu.bag。过一会儿会在自己的 home 目录下生成 imu.bag (约 1.1GB).

1.2 使用 imu_utils 标定随机误差

编译该功能包的过程中遇到了很多问题,大体上和[1]中描述的问题类似:

- 1. 需安装依赖 sudo apt-get install libdw-dev 以及 ceres, 因为 code_imu 依赖 ceres 根据[1]的描述,要先把 code_utils 放在工作空间的 src 下面,进行编译。然后再将 imu_utils 放到 src 下面,再编译。
 - 2. 下载 code_utils 并编译: git clone https://github.com/gaowenliang/code_utils 编译 code_utils 时报错,解决方法是在 code_utils 下面找到 sumpixel_test.cpp,修改 #include "backward.hpp" 为 #include "code_utils/backward.hpp",再编译;
 - 3. 下载 imu utils 并编译: git clone https://github.com/gaowenliang/imu utils
 - 4. 创建自己的 launch 文件 my_imu.launch, 也可以修改任意一个存在的 launch 文件,但是注意令话题名称为 imu。这里让我白白浪费了很长时间,就是因为没有正确输入 imu.bag 的话题名,导致接收不到发布的数据,无法生成计算结果的文件。可通过指令 rosbag info imu.bag 显示 bag 的话题名。





5. 再编译, 运行 roslaunch imu_utils my_imu.launch, 等待 imu 数据进入 topic:

```
process[imu_an-1]: started with pid [10283]
[ INFO] [1639825403.332498284]: Loaded imu_topic: /imu
[ INFO] [1639825403.332498284]: Loaded imu_name: imu
[ INFO] [1639825403.333031835]: Loaded data_save_path: /home/jindong/catkin_ws/s
rc/imu_utils/data/
[ INFO] [1639825403.333483992]: Loaded max_time_min: 120
[ INFO] [1639825403.333940352]: Loaded max_cluster: 100
gyr x num of Cluster 100
gyr x num of Cluster 100
gyr z num of Cluster 100
acc x num of Cluster 100
acc x num of Cluster 100
acc z num of Cluster 100
acc z num of Cluster 100
wait for imu data.
```

6. 打开另一个终端,回放 imu.bag 中的数据: rosbag play -r 500 ~/my_imu.bag, 等待的 my_imu.launch 从 topic 获得数据,并进行相应的计算,终端显示如下:

输出文件将存储到 ros 工作空间下的 src/imu_utils/data/目录中:



标定结果位于文件 imu_imu_param.yaml 内,如下所示:

由于 vio_data_simulation-ros_version 功能包中 param.h 头文件中加速度计和陀螺仪的高斯白噪声的标准差和 bias 随机游走的标准差为连续时间下的标准差。我们模拟了一个连续的系统,但采集的数据确是离散的,导致 imu_utils 标定的随机误差也是离散时间下的随机误差。根据课堂上给出的公式,我们有如下关系:

高斯白噪声: $\sigma_d = \sigma \frac{1}{\sqrt{\Delta t}}$ Bias 随机游走的噪声: $\sigma_{bd} = \sigma_b \sqrt{\Delta t}$

其中采样时间 Δt 可以由头文件 param.h 中的 imu_frequency = 200 Hz 得出:

$$\Delta t = \frac{1}{200} = 0.005s$$

我们将 imu_utils 计算得出的三个坐标轴上噪声标准差的平均值 avg-axis 转换到连续时间:

陀螺仪: $\sigma^g = 2.0988682986301069e - 01 * \sqrt{0.005} = 0.01484124$ $\sigma_b^g = 7.9196719100868356e - 04 / \sqrt{0.005} = 0.0112$ 加速度计: $\sigma^a = 2.6541573772472221e - 01 * \sqrt{0.005} = 0.01876773$ $\sigma_b^a = 3.8151414279155634e - 03 / \sqrt{0.005} = 0.0540$

接下来我们保持采样频率 imu_frequency = 200 Hz 不变,改变模拟的加速度计和陀螺仪的高斯白噪声的标准差和 bias 随机游走的标准差。如果将上面的模拟噪声大小视作中噪声的话,我们接下来可以模拟低噪声和高噪声的情况:

```
// noise
// 中噪声
double gyro_bias_sigma = 0.00005;
double acc_bias_sigma = 0.0005;

double gyro_noise_sigma = 0.015;
// rad/s * 1/sqrt(hz)
double acc_noise_sigma = 0.019;

// 低噪声
/*
double gyro_bias_sigma = 1.0e-5;
double acc_bias_sigma = 0.0001;

double gyro_noise_sigma = 0.01;
double acc_noise_sigma = 0.01;
*/
// 高噪声
/*
double gyro_bias_sigma = 1.0e-4;
double gyro_bias_sigma = 0.001;

double gyro_noise_sigma = 0.001;

double gyro_noise_sigma = 0.03;
double acc_noise_sigma = 0.03;
*/
```

然后对每种噪声情况重复之前的步骤,将标定结果转化到连续时间下的值,我们最终得到下面这张表格,来比对不同噪声大小下标定结果的好坏:

(连续时间下)	陀螺仪σ ^g	真实值	陀螺仪 σ_b^g	真实值	加速度计 σ^a	真实值	加速度计 σ_b^a	真实值		
低噪声	0.0099	0.01	0.0061	1e-5	0.0098	0.01	0.0160	1e-4		
中噪声	0.01484	0.015	0.0112	5e-5	0.01876773	0.019	0.0540	5e-4		
高噪声	0.0299	0.03	0.0200	1e-4	0.0296	0.03	0.0966	1e-3		

我们发现,用 imu_utils 标定得到的陀螺仪和加速度计的高斯白噪声的标准差与模拟中给定的值相差很小,误差在千分之一左右。但是标定的陀螺仪和加速度计的 bias 随机游走的标准差和真实值相差较大,标定值会比真实值大几百倍左右。

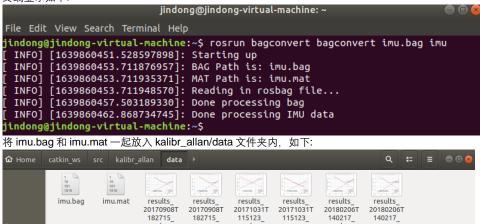
1.3 使用 kalibr_allan 标定随机误差

我们使用另一个 Allen 方差标定工具 kalibr_allan,编译该功能包的过程中遇到了比上一个标定程序更多的问题,按顺序罗列如下:

- 在 Ubuntu18.04 上安装完 Matlab2020b 后,下载功能包 git clone https://github.com/rpng/kalibr_allan.git, 在 ros 工作空 间内进行编译, 但由于 matlab 无法被链接导致编译失败, 文献[2]中给出了解决办法。
- 编译成功后,执行 rosrun bagconvert bagconvert imu.bag imu (注意 topic 名称应与 imu.bag 相同, 为 imu。这里又是一个坑,若 topic 名称与 imu.bag 不一致,虽然也会生成 imu.mat 文件, 但是生成的文件为空, 无法在后续步骤中进行绘图。)

成功后会在 home 目录下生成 imu.mat 文件(约 138MB)。

终端显示如下:



20171031T 115123

accel.png

gyro.png

140217

accel.png

qyro.pnq

3.

182715 accel.png 20170908T 182715_

gyro.png

```
SCRIPT_allan_matparallel.m*
            Maritalization
            close al
 3 -
           clear all
           % Read in our toolboxes addpath('functions/allan_v3')
           % Our bag information
           % out bag information
% mat_path = '../data/imu_mtig700.mat';
% mat_path = '../data/imu_tango.mat';
mat_path = '../data/imu.mat';
10
11
12
13
           % IMU information (todo: move this to the yaml file)
           %update_rate = 400;
%update_rate = 100;
14
15
16
           update rate = 200;
```

并选择 update_rate = 200, 与 imu 的频率一致。

imu.mat

运行 SCRIPT_allan_matparallel.m,发现错误,因为没有安装 Parallel Computing Toolbox:

```
SCRIPT_allan_matparallel.m × +
             ≫ Initalization
             close al
  3 -
            clear all
             % Read in our toolboxes
  6 -
7
             addpath('functions/allan_v3')
             % Our bag information
                                 ../data/imu_mtig700.mat';
Command Window
You are currently running MATLAB as root. Best practice is to run MATLAB only as root when elevated privileges are sp
    >> SCRIPT_allan_matparallel opening the mat file.
   opening the matrice.
loading timeseries.
imu frequency of 200.00.
sample period of 0.00500.
calculating allan deviation.
'parcluster' requires Parallel Computing Toolbox.
   Error in <u>SCRIPT allan matparallel</u> (<u>line 62</u>)
cluster = parcluster();
```

安装这个 Toolbox 又产生 root 权限问题,于是根据[3]中方法解决后成功安装 Parallel Computing Toolbox。

再次运行 SCRIPT_allan_matparallel.m,等待将近一个小时后,运行结束:

```
New to MATLAB? See resources for Getting Started,

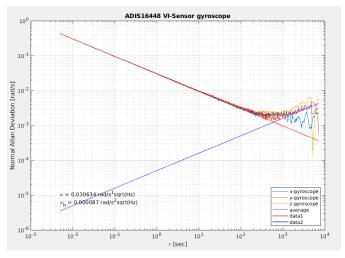
>> SCRIPT_allan_matparallel opening the mat file. loading timeseries.
inw frequency of 200.00. sample period of 0.00500. calculating allan deviation. Elapsed time is 4078.141500 seconds. saving to: results_20211218T230644.mat done saving!

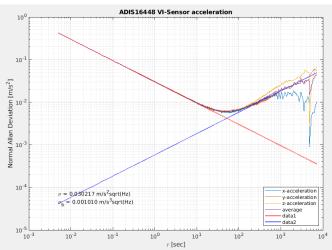
ft >>
```

在 kalibr_allan/data 目录下生成 result 文件。

4. 将生成的 result 文件的路径添加到 kalibr_allan/matlab/SCRIPT_process_results.m 文件内, 并运行该文件:

结果绘制出 allan 方差曲线:





我们既可以从曲线中读取各随机误差的方差值,也可以从 matlab 的 command 窗口下读到数据结果:

```
>> SCRIPT_process_results
=> opening the mat file.
=> plotting accelerometer.
Warning: MATLAB has disabled some advanced graphics rendering features by switching to software OpenGL. For more information, click here.
tau = 1.00 | tauidl = 1089
h_fit1 slope = .0.5000 | y-intercept = .3.4994
h_fit2 slope = 0.5000 | y-intercept = .7.4451
tau = 2.99 | tauid2 = 1201
=> plotting gyroscope.
tau = 1.00 | tauidl = 1089
h_fit1 slope = 0.5000 | y-intercept = .3.4857
h_fit2 slope = 0.5000 | y-intercept = .9.8938
tau = 2.99 | tauid2 = 1201
=> final results
accelerometer_noise_density = 0.03021669
accelerometer_random_walk = 0.00101031
gyroscope_noise_density = 0.03063356
gyroscope_random_walk = 0.00008730

$\mathscr{F}$ >>
```

kalibr_allan 标定工具考虑了从 imu 采集到的离散数据的频率,生成的方差为连续时间下的方差。 我们使用的 imu.bag 是在前面提到的高噪声的情况下生成的,标定值和真实值的比对如下:

(连续时间下)	陀螺仪 σ^g	真实值	陀螺仪 σ_b^g	真实值	加速度计 σ^a	真实值	加速度计 σ_b^a	真实值
低噪声	-	0.01	-	1e-5	-	0.01		1e-4
中噪声	-	0.015	-	5e-5	-	0.019		5e-4
高噪声	0.03063356	0.03	8.730e-5	1e-4	0.03021669	0.03	1.01031e-3	1e-3

由于运行一次 SCRIPT_allan_matparallel.m 的时间过长,所以未对低噪声和中噪声两种情况进行标定,不过标定效果应该和高噪声的情况相差不大。

我们发现,该 kalibr_allan 标定工具标定的陀螺仪和加速度计的高斯白噪声的标准差和 bias 随机游走的标准差和真实模拟值相差不大,比起使用 imu_utils 标定的随机误差准确很多。

2. 将 IMU 仿真代码中欧拉积分替换成中值积分

文件夹 vio_data_simulation 的源文件 imu.cpp 中函数 MotionData IMU::MotionModel(double t) 对整个运动进行了建模。函数 void IMU::testImu(std::string src, std::string dist)中读取生成的 imu 数据并用 imu 动力学模型对数据进行计算,最后保存 imu 积分以后的轨迹。其中的积分使用了欧拉积分,我们可以将其替换成中值积分。代码如下:

```
Eigen::Quaterniond Qwb_last(init_Rwb_);

for (int i = 1; i < imudata.size(); ++i) {

    MotionData imupose = imudata[i];
    MotionData imupose_last = imudata[i-1];

    //delta_q = [1 , 1/2 * thetax , 1/2 * theta_y, 1/2 * theta_z]
    Eigen::Quaterniond dq;

    // Eigen::Vector3d dtheta_half = imupose.imu_gyro * dt /2.0; // 欧拉积分
    Eigen::Vector3d dtheta_half = (imupose_last.imu_gyro * dt + imupose.imu_gyro * dt)/2.0/2.0; // 中值积分

    dq.w() = 1;
    dq.w() = 1;
    dq.x() = dtheta_half.x();
    dq.y() = dtheta_half.y();
    dq.z() = dtheta_half.y();
    dq.z() = dtheta_half.z();
    dq.ncnmalize();

    /// imu 动力学模型 欧拉积分
    /*
    Eigen::Vector3d acc_w = Qwb * (imupose.imu_acc) + gw; // aw = Rwb * (acc_body - acc_bias ) + gw
    Qwb = Qwb * dq;
    Pwb = Pwb + Vw * dt + 0.5 * dt * dt * acc_w;

    */

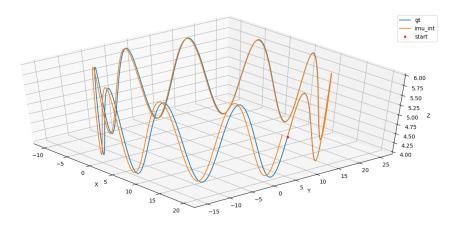
    /// 中值积分
    Qwb = Qwb_last * dq;
    Eigen::Vector3d acc_w = 0.5 * (Qwb_last * imupose_last.imu_acc + gw + Qwb * imupose.imu_acc + gw);
    Pwb = Pwb + Vw * dt + 0.5 * dt * dt * acc_w;

    Vw = Vw + acc_w * dt;

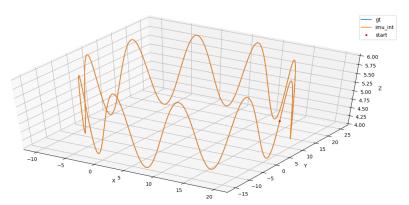
    Vw =
```

我们创建新的变量 Qwb_last 和 imupose_last 来保存上一个时刻的旋转四元数和 imu 位姿,用于中值法的计算。中值法与欧拉法的不同就在于中值法计算加速度和角速度时使用的是这个时刻和上一个时刻的平均值。使用欧拉法和中值法得到的积分轨迹如下:

欧拉法:



中值法:



我们发现欧拉法得到的积分结果和真实轨迹之间存在差异,而中值法得到的轨迹和真实轨迹很好地重合到了一块儿,所以中值法 的积分结果更准确。

(因为无法看到蓝色轨迹,一开始怀疑中值法计算有误,于是在 draw_trajcory.py 中对其中一条轨迹乘上一个缩放因子再进行画图,就能看到两条曲线的差异了,从而证明是两条轨迹重合到了一起,导致只能看到一条轨迹)

编译以及绘制轨迹使用命令如下:

cd vio_data_simulation

./build.sh

bin/data_gen

cd bin

./data_gen

//会在 bin 文件夹内生成 imu 数据

cd python_tool
./draw_trajcory.py

3. 阅读从已有轨迹生成 imu 数据的论文[4], 撰写总结推导

对于任意一条曲线的拟合,如果我们用插值法(如牛顿法或拉格朗日法)拟合 n 个离散点的话,拟合的曲线的阶层就是 n-1。 改变其中任意一个离散点的位置,或者其中一个离散点特别不准的话,就会对整体的拟合曲线造成很大的影响,因此这种方法不是特别鲁棒,且只适用于离散点较少的情况。如果我们使用近似法来拟合曲线(如最小二乘法),虽然该拟合方法较为鲁棒,拟合函数阶层可以不是很高,且适合离散点较多的情况,但是拟合效果很大程度上取决于使用的拟合曲线的形式和阶层,换言之我们还是需要得到系统的模型才行。而如果我们使用样条插值 (spline interpolation),则可以避免使用较高阶层的曲线形式,同时每个拟合点也会考虑附近点的情况,且每根样条之间足够平滑,就可以将所有样条连接起来,形成一条拟合曲线,来拟合所有采样点。而该论文就是采用了 B 样条来拟合任意一条轨迹,从而计算出相应的 imu 数据。

现将论文的主要推导过程总结如下:

1. B 样条介绍

首先全文引入了 B 样条这个概念, k-1 阶 B 样条利用其基函数可以表达为:

$$\mathbf{p}(t) = \sum_{i=0}^{n} \mathbf{p}_{i} B_{i,k}(t)$$

其中 $p_i \in R^n$ 为 $t_i, i \in [0,...,n]$ 时刻的控制点, $B_{i,k}$ 为 B 样条基函数。上式可以改写成 cumulative basis function 形式:

$$\mathbf{p}(t) = \mathbf{p}_0 \tilde{B}_{0,k}(t) + \sum_{i=1}^{n} (\mathbf{p}_i - \mathbf{p}_{i-1}) \tilde{B}_{i,k}(t)$$

其中 $ilde{B}_{i,k}$ 为 B 样条的 cumulative 基函数。通过使用对数和指数映射我们可以利用上式来描述 SE3 下控制点的差异:

$$\Omega_i = \log(\mathbf{T}_{w,i-1}^{-1}\mathbf{T}_{w,i}) \in \mathfrak{se}3$$

从而来刻画 t 时刻 SE3 上的轨迹:

$$\mathbf{T}_{w,s}(t) = \exp(\tilde{B}_{0,k}(t)\log(\mathbf{T}_{w,0})) \prod_{i=1}^{n} \exp(\tilde{B}_{i,k}(t)\Omega_{i})$$

其中 $T_{w,s}(t) \in \mathbb{SE}3$ 是样条在 t 时刻的位姿, $T_{w,i} \in \mathbb{SE}3$ 是控制位姿(control poses)。我们用下标 w 来强调 t 时刻的位姿和控制位姿是在世界坐标系下给出的。

2. 累计立体 B 样条

然后论文介绍了这里主要使用的是 cumulative cubic B-Splines (k=4),可以翻译为累计立体 B 样条,使用 4 个控制点来控制一个 B 样条。更准确的,对于任意一个 $t \in [t_i, t_{i+1})$ 时刻的位姿,我们使用 $[t_{i-1}, t_i, t_{i+1}, t_{i+2}]$ 的控制点来描述。更进一步我们可以将其表示为 $s(t) = (t-t_0)/\Delta t$,使任意控制点时间点 t_i 可以转化为归一化下的时间点 $s_i \in [0, 1, \ldots, n]$ 。对于 $s_i \leq s(t) < s_{i+1}$ 的时刻点我们可以定义 $u(t) = s(t) - s_i$ 。使用这种新的时间形式,我们可以重写 B 样条的 cumulative 基函数 b(u),并对其求时间导数 b(u)为:

$$\tilde{\mathbf{B}}(u) = \mathbf{C} \begin{bmatrix} 1 \\ u \\ u^2 \\ u^3 \end{bmatrix}, \quad \dot{\tilde{\mathbf{B}}}(u) = \frac{1}{\Delta t} \mathbf{C} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2u \\ 3u^2 \end{bmatrix}, \quad \ddot{\tilde{\mathbf{B}}}(u) = \frac{1}{\Delta t^2} \mathbf{C} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \\ 6u \end{bmatrix}, \quad \mathbf{C} = \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 6 & 0 & 0 & 0 \\ 5 & 3 & -3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

每根样条代表轨迹的位姿可以定义为:

$$\mathbf{T}_{w,s}(u) = \mathbf{T}_{w,i-1} \prod_{i=1}^{3} \exp\left(\tilde{\mathbf{B}}(u)_{j} \Omega_{i+j}\right)$$

这里 i 代表了 B 样条的时间区间 $t \in [t_i, t_{i+1})$, $\tilde{\mathbf{B}}(u)_j$ 代表 $\tilde{\mathbf{B}}(u)$ 从 0 开始的第 j 个控制点。对于任意 u 我们定义 $\tilde{\mathbf{B}}(u)_0 = 1$,我们可以表示出对应的 t 时刻的位姿的一阶和二阶导数:

$$\begin{split} \dot{\mathbf{T}}_{w,s}(u) &= \mathbf{T}_{w,i-1} \Big(\dot{\mathbf{A}}_0 \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2 + \mathbf{A}_0 \dot{\mathbf{A}}_1 \mathbf{A}_2 + \mathbf{A}_0 \mathbf{A}_1 \dot{\mathbf{A}}_2 \Big), \\ \ddot{\mathbf{T}}_{w,s}(u) &= \mathbf{T}_{w,i-1} \left(\begin{matrix} \ddot{\mathbf{A}}_0 \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2 + \mathbf{A}_0 \ddot{\mathbf{A}}_1 \mathbf{A}_2 + \mathbf{A}_0 \mathbf{A}_1 \ddot{\mathbf{A}}_2 + \mathbf{A}_0 \ddot{\mathbf{A}}_1 \ddot{\mathbf{A}}_2 \Big), \\ \ddot{\mathbf{A}}_j &= \exp \left(\Omega_{i+j} \ddot{\mathbf{B}}(u)_j \right), \quad \ddot{\mathbf{A}}_j = \mathbf{A}_j \Omega_{i+j} \dot{\ddot{\mathbf{B}}}(u)_j, \\ \ddot{\mathbf{A}}_j &= \dot{\mathbf{A}}_j \Omega_{i+j} \ddot{\mathbf{B}}(u)_j + \mathbf{A}_j \Omega_{i+j} \ddot{\mathbf{B}}(u)_j \end{split}$$

3. VI 模型参数化

我们可以将以上 B 样条产生位姿及其导数的方法应用到 VI 系统当中。我们使用逆深度法将 a 帧下任意路标点的相机坐标系下的位置转化为 b 帧下对应的图像坐标:

$$\mathbf{p}_{b} = \mathcal{W}(\mathbf{p}_{a}; \mathbf{T}_{b,a}, \rho) = \pi \left(\left[\mathbf{K}_{b} \,|\, \mathbf{0} \right] \mathbf{T}_{b,a} \left[\mathbf{K}_{a}^{-1} \left[\begin{smallmatrix} \mathbf{p}_{a} \\ 1 \end{smallmatrix} \right] ; \rho \right] \right)$$

其中 $^{\pi(P)=\frac{1}{P_2}[P_0,P_1]^T}$ 为归一化投影函数, $^{K_a,\,K_b\in\mathbb{R}^{3\times 3}}$ 为相机在 a 帧和 b 帧的内参矩阵。

之前推导的累积 B 样条允许我们计算出位姿的一阶和二阶导数,我们应用它来计算加速度计和陀螺仪的测量误差模型:

$$\begin{aligned} & \text{Gyro}(u) &= & \mathbf{R}_{w,s}^\intercal(u) \cdot \dot{\mathbf{R}}_{w,s}(u) + \text{bias}, \\ & \text{Accel}(u) &= & \mathbf{R}_{w,s}^\intercal(u) \cdot (\ddot{\mathbf{s}}_w(u) + g_w) + \text{bias}, \end{aligned}$$

前面我们已经算出位姿的一阶二阶导数了,这里 $\hat{\mathbf{R}}_{w,s}$ and $\hat{\mathbf{s}}_w$ 只不过是 $\hat{\mathbf{T}}_{w,s}$ and $\hat{\mathbf{T}}_{w,s}$ 的 sub-matrices。这里 \mathbf{g}_w 是世界坐标系下的重力加速度。

4. 最小化测量和预测模型

现在我们已经有了 VI 系统模型,我们可以求出样条函数和相机内参数举证,通过最小化以下 objective function:

$$E(\theta) = \sum_{\hat{\mathbf{p}}_{m}} \left(\hat{\mathbf{p}}_{m} - \mathcal{W}(\mathbf{p}_{r}; \mathbf{T}_{c,s} \mathbf{T}_{w,s}(u_{m})^{-1} \mathbf{T}_{w,s}(u_{r}) \mathbf{T}_{s,c}, \rho) \right)_{\Sigma_{p}}^{2} + \sum_{\hat{\mathbf{o}}_{m}} \left(\hat{\mathbf{o}}_{m} - \operatorname{Gyro}(u_{m}) \right)_{\Sigma_{\omega}}^{2} + \sum_{\hat{\mathbf{a}}_{m}} \left(\hat{\mathbf{a}}_{m} - \operatorname{Accel}(u_{m}) \right)_{\Sigma_{\mathbf{a}}}^{2},$$

在连续时间下,我么同时最小化了投影误差和惯性误差(inertial error), 基于我们在固定长度的滑动窗口内得到的所有测量值,包括路标点投影位置 $\hat{\mathbf{p}}_m$,惯性观测量 $\hat{\mathbf{o}}_m$ and $\hat{\mathbf{a}}_m$ 。

参考文献:

[1] 使用 imu utils 对 IMU 进行标定

https://blog.csdn.net/hltt3838/article/details/111135343

[2] 安装 Kalibr,在执行 catkin_make 时出现错误 The following variables are used in this project, but they are set to NO https://blog.csdn.net/weixin 43247057/article/details/101211669

[3] License Manager Error -9 when run as administrator but not normally https://blog.csdn.net/Strive For Future/article/details/108119510

[4] 2013 BMVC, Steven Lovegrove ,Spline Fusion: A continuous-timerepresentation for visual-inertial fusion with application to rolling shutter cameras.