

基础作业，必做

- ① 设置 IMU 仿真代码中的不同的参数，生成 Allen 方差标定曲线。

allan 方差工具：

https://github.com/gaowenliang/imu_utils

https://github.com/rpng/kalibr_allan

...

- ② 将 IMU 仿真代码中的欧拉积分替换成中值积分。

提升作业，选做

阅读从已有轨迹生成 imu 数据的论文，撰写总结推导：

- 2013 年 BMVC, Steven Lovegrove, Spline Fusion: A continuous-time representation for visual-inertial fusion with application to rolling shutter cameras.

使用 Allan 方差法进行 IMU 标定

在 IMU 采集数据时，会产生两种误差：确定性误差和随机性误差，为获得精确的数据，需要对上述两种误差进行标定。

1、确定性误差

确定性误差主要包括 bias(偏置)、scale(尺度)、misalignment(坐标轴互相不垂直)等多种。常使用六面静置法标定**加速度计**和**陀螺仪**的确定性误差。

2、随机误差

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。

3、Allan 方差图读取误差系数

Allan 方差法可用于 5 种随机误差的标定：

量化噪声(Quantization Noise)：误差系数为 Q，Allan 方差双对数曲线上斜率为-1 的直线延长线与 $t=10^0$ 的交点的纵坐标读数为 $\sqrt{3}Q$ ；

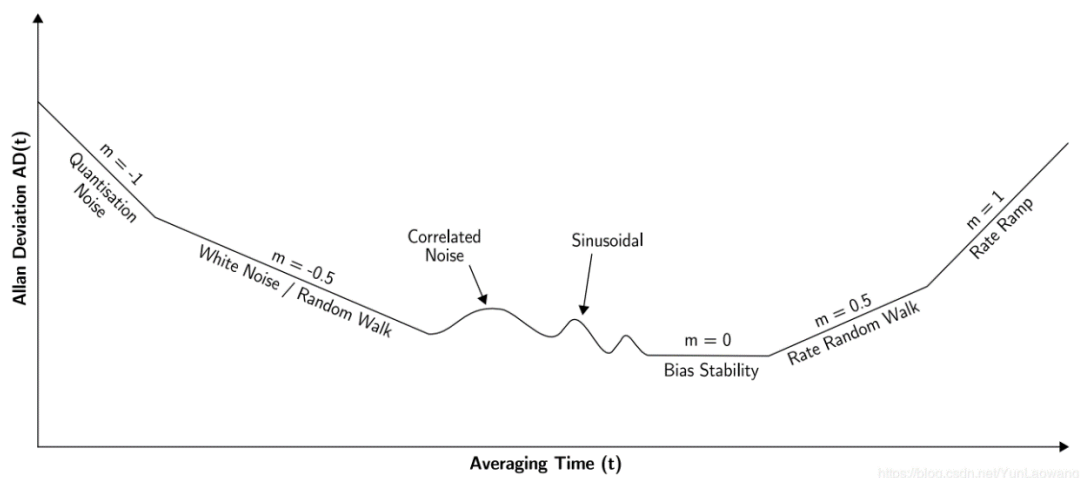
角度随机游走(Angle Random Walk)：其误差系数 N，Allan 方差双对数曲线上斜率为-1/2 的线的延长线与 $t=10^0$ 交点的纵坐标读数即为 N；

零偏不稳定性(Bias Instability)：其误差系数 B，Allan 方差双对数曲线上斜率为 0 的线的延长线与 $t=10^0$ 交点的纵坐标读数为 $\sqrt{\frac{2 \ln 2}{\pi}} B$ ，一般常取底部平坦区的最小值或取 $t=10^1$ 或 $t=10^2$ 处的值；

角速率随机游走(Rate Random Walk): 其误差系数 K , 斜率为+1/2 的线的延长线与 $t=10^\circ$ 交点的纵坐标读数为 $\frac{K}{\sqrt{3}}$;

角速率斜坡(Rate Ramp): 其误差系数 R , 斜率为+1 的线的延长线与 $t=10^\circ$ 交点的纵坐标读数为 $\frac{R}{\sqrt{2}}$;

噪声类型	参数	单位	Allan 标准差
量化噪声	Q	μrad	$\sigma_q = \sqrt{3} Q/\tau$
角度随机游走	N	$^\circ/\sqrt{h}$	$\sigma_{\text{rw}} = N/\sqrt{\tau}$
零偏不稳定性	B	$^\circ/h$	$\sigma_b = B/0.6648$
角速度随机游走	K	$(^\circ/h) / \sqrt{h}$	$\sigma_{\text{rw}} = K \sqrt{\tau/3}$
速率斜坡	R	$^\circ/h/h$	$\sigma_r = R\tau/\sqrt{2}$
指数相关噪声	q_e	$^\circ/\sqrt{h}$	$\sigma_M = q_e T_c / \sqrt{\tau} \quad (\tau > T_c)$ $\sigma_M = q_e \sqrt{\tau/3} \quad (\tau < T_c)$
正弦噪声	ω_0	$^\circ/h$	$\sigma_s = \omega_0 (\sin^2(\pi f_0 \tau) / (\pi f_0 \tau))$



IMU 标定 Allan 方差工具

常用的 Allan 方差工具，主要有以下两种：

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

imu_utils

使用 Ubuntu 18.04 + ros-melodic-desktop-full

1、安装 ROS

初始化 catkin 工作空间

- `mkdir -p ~/catkin_ws/src`
- `cd ~/catkin_ws/src`
- `catkin_init_workspace` //初始化工作空间
- `cd ..`
- `catkin_make`
- `source devel/setup.bash` //设置 ros 环境

2、安装 ceres-solver

注意: <https://github.com/ceres-solver/ceres-solver.git>, 编译之前需要安装一些基础

库:

- `sudo apt-get install -y liblapack-dev libsuitesparse-dev libcxsparse3 libgflags-dev libgoogle-glog-dev libgtest-dev`

3、编译 code_utils

在 catkin 工作空间中:

- `cd ~/catkin_ws/src`
- `git clone https://github.com/gaowenliang/code_utils.git`
- `cd ~/catkin_ws`
- `catkin_make`

在编译之前需要对源码进行修改两种方法:

- (1) 在 `~/catkin_ws/src/code_utils/CMakeLists.txt` 中, 添加:
`include_directories("include/code_utils");`
- (2) 修改 `~/catkin_ws/src/code_utils/src/sumpixel_test.cpp` 文件中的 `#include "backward.hpp"` 为 `#include "`;

4、编译 imu_utils

- `cd ~/catkin_ws/src`
- `git clone https://github.com/gaowenliang/imu_utils.git`
- `cd ~/catkin_ws`
- `catkin_make`

5、生成 imu.bag

- `roscore`
- `source devel/setup.bash`
- `roslaunch vio_data_simulation vio_data_simulation_node`

默认位置在 `~/根目录中`

6、写 launch 文件

进入 `catkin_ws/src/imu_utils/launch` 文件夹, 新建 `imu.launch` 文件:

```
<launch>
<node pkg="imu_utils" type="imu_an" name="imu_an" output="screen">
<param name="imu_topic" type="string" value= "/imu"/>
<param name="imu_name" type="string" value= "imutest"/>
<param name="data_save_path" type="string" value= "$(find
imu_utils)/data/" />
<param name="max_time_min" type="int" value= "120"/>
<param name="max_cluster" type="int" value= "100"/>
</node>
</launch>
```

7、重新编译:

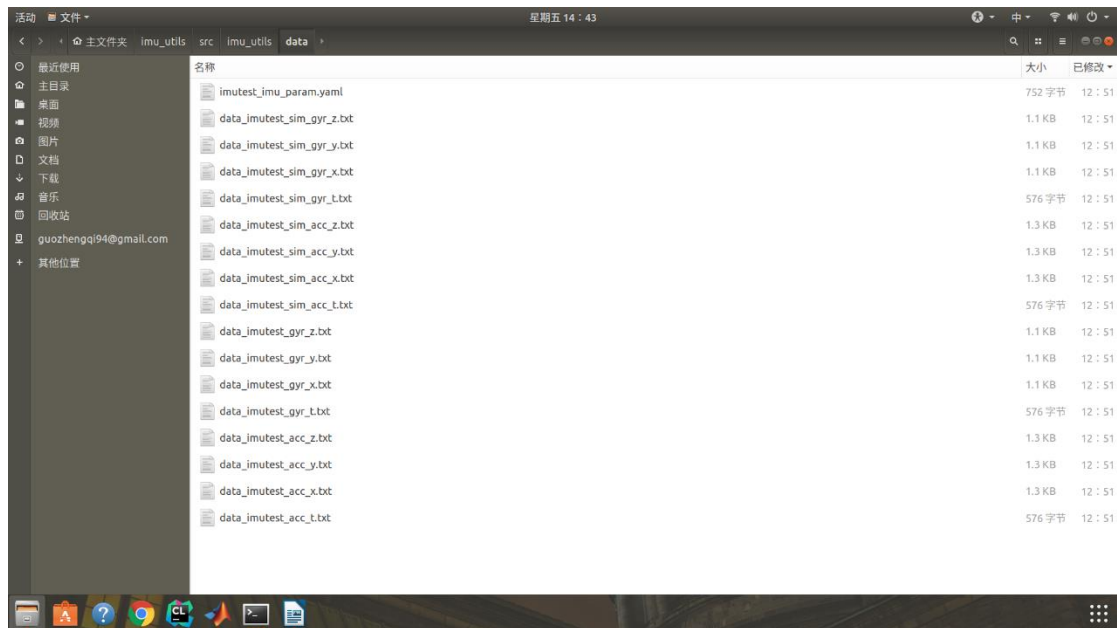
- `cd ~/catkin_ws`
- `catkin_make`
- `source ./devel/setup.bash`

8、生成 Allan 方差

rosbag 倍速回放 `imu.bag` 信息, 并运行 `launch` 文件:

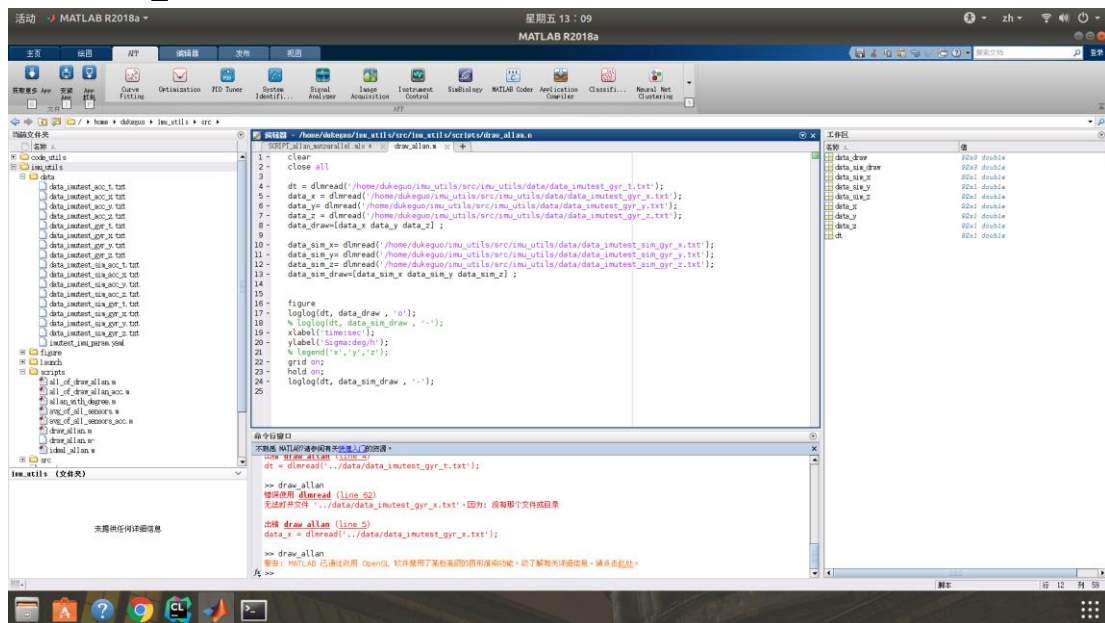
- `rosbag play -r 200 imu.bag`
- `roslaunch imu_utils imu.launch`

在 `imu_utils/data` 文件夹下, 会生成 16 个 `txt` 文件:

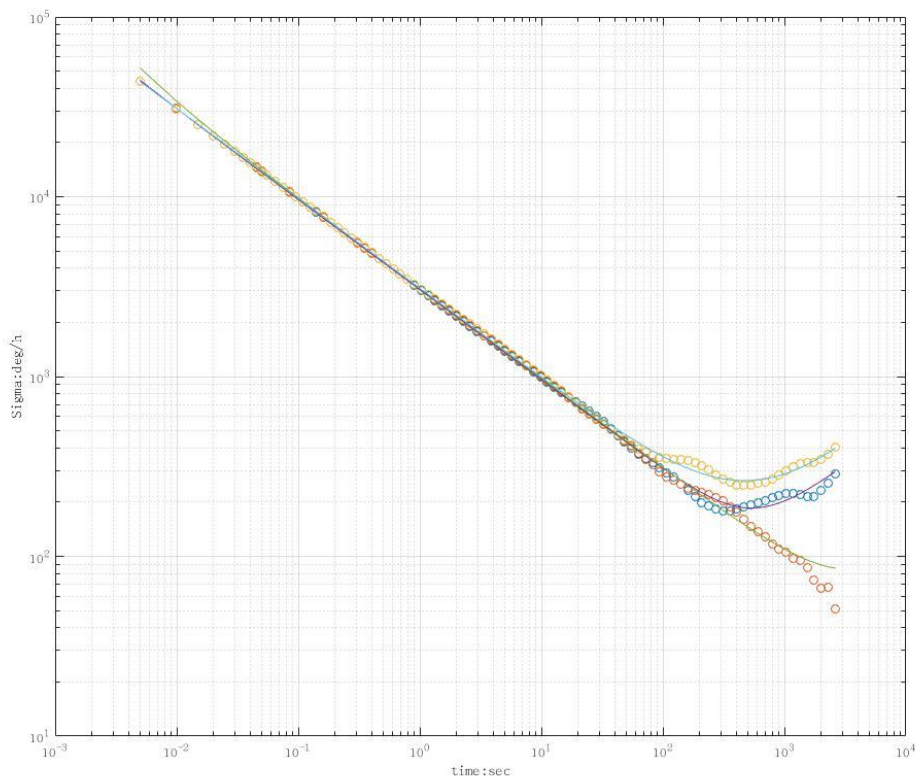


9. 绘制 Allan 方差图

修改 draw_allan.m 中文件路径:



运行结果:



根据 Allan 方差图即可读出相应的误差。

kalibr_allan

使用 Matlab2018

1、编译 kalibr_allan

- `cd ~/catkin_ws/src`
- `git clone https://github.com/rpng/kalibr_allan.git`
- `cd ..`
- `catkin_make`

2、bag 文件转换成 mat

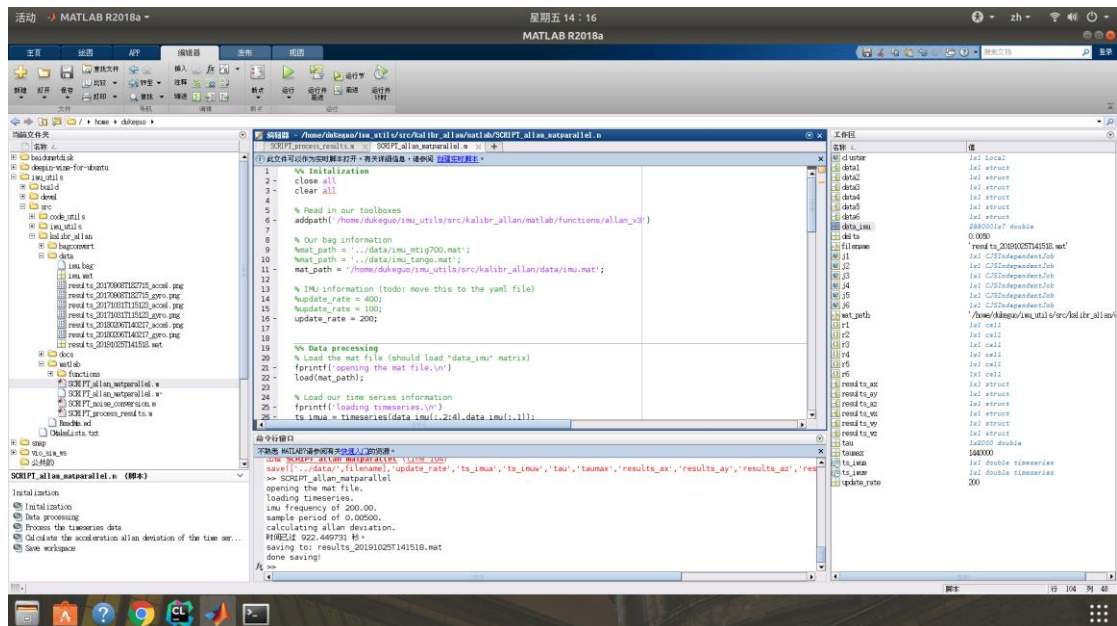
拷贝上述过程生成的 imu.bag 拷贝到~/catkin_ws/src/kalibr_allan/data 文件夹中, 参考: https://github.com/rpng/kalibr_allan , 使用 bagconvert 将.bag 转换成.mat 文件:

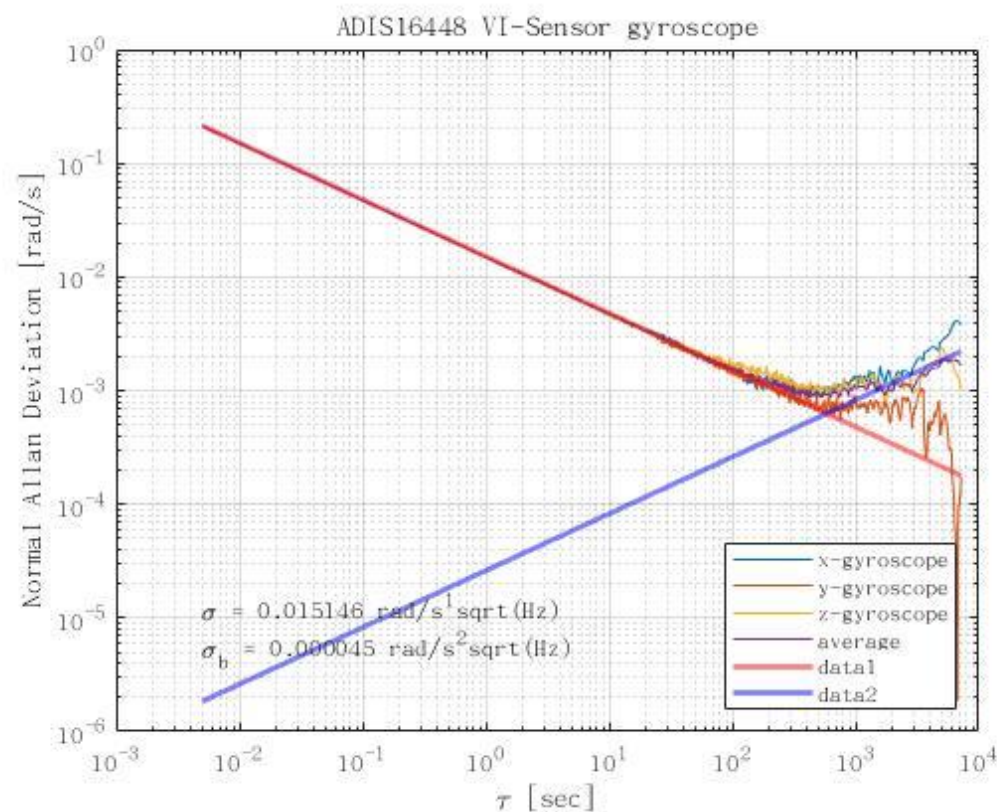
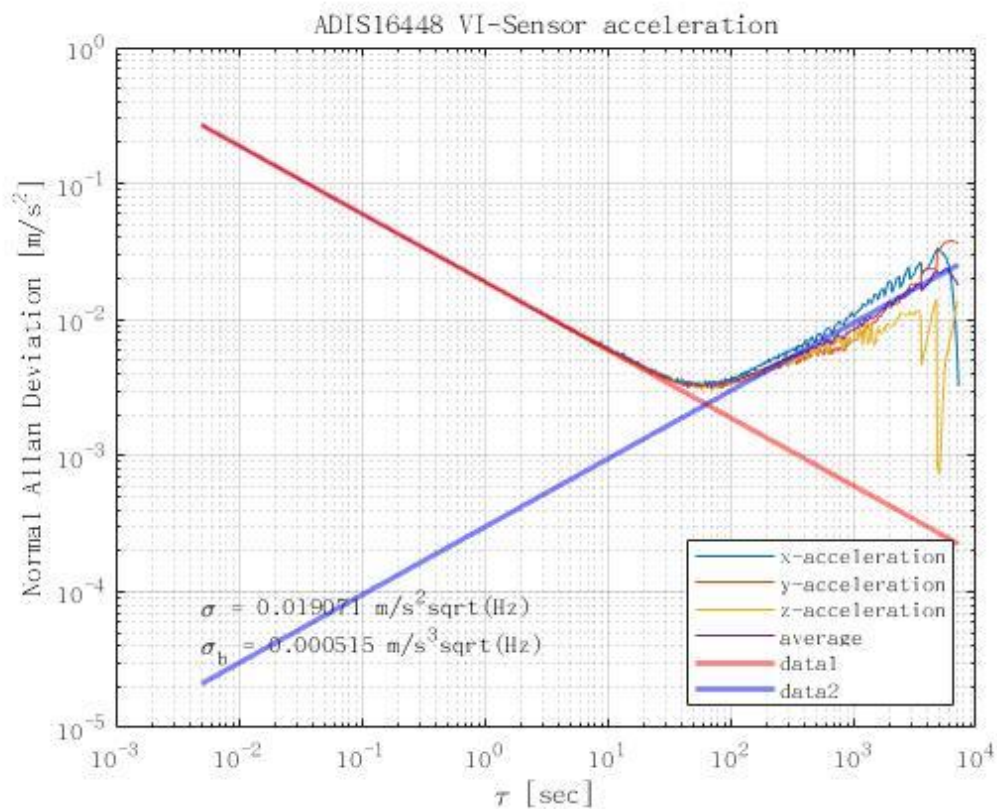
- `roslaunch bagconvert bagconvert`
`/home/dukeguo/imu_utils/src/kalibr_allan/data/imu.bag imu`

在 imu.bag 文件的位置生成转换的结果 imu.mat, 许多文件是 “/imu0”, 记得修改。

3、生成曲线参数文件

修改~/catkin_ws/src/kalibr_allan/matlab 文件夹下的 SCRIPT_process_results.m 中.mat 路径, 即可画出 allan 曲线。





使用欧拉积分和中值积分进行 IMU 模拟

在进行 IMU 数据仿真的时候，主要的积分方法有欧拉积分和中值积分两种。

欧拉积分

运动模型的离散积分——欧拉法



使用欧拉法，即两个相邻时刻 k 到 $k+1$ 的位姿是用第 k 时刻的测量值 $\mathbf{a}, \boldsymbol{\omega}$ 来计算。

$$\begin{aligned}\mathbf{p}_{wb_{k+1}} &= \mathbf{p}_{wb_k} + \mathbf{v}_k^w \Delta t + \frac{1}{2} \mathbf{a} \Delta t^2 \\ \mathbf{v}_{k+1}^w &= \mathbf{v}_k^w + \mathbf{a} \Delta t \\ \mathbf{q}_{wb_{k+1}} &= \mathbf{q}_{wb_k} \otimes \left[\begin{matrix} 1 \\ \frac{1}{2} \boldsymbol{\omega} \delta t \end{matrix} \right]\end{aligned}\quad (30)$$

其中，

$$\begin{aligned}\mathbf{a} &= \mathbf{q}_{wb_k} \left(\mathbf{a}^{b_k} - \mathbf{b}_k^a \right) - \mathbf{g}^w \\ \boldsymbol{\omega} &= \boldsymbol{\omega}^{b_k} - \mathbf{b}_k^g\end{aligned}\quad (31)$$

代码实现为：

```
MotionData imupose = imudata[i];

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

// 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;
Vw = Vw + acc_w * dt;
```

中值积分

中值积分与欧拉积分不同的是，从第二项开始，每一项都是与前项的平均值：

使用 mid-point 方法，即两个相邻时刻 k 到 $k+1$ 的位姿是用两个时刻的测量值 $\mathbf{a}, \boldsymbol{\omega}$ 的平均值来计算。

$$\begin{aligned}\mathbf{p}_{wb_{k+1}} &= \mathbf{p}_{wb_k} + \mathbf{v}_k^w \Delta t + \frac{1}{2} \mathbf{a} \Delta t^2 \\ \mathbf{v}_{k+1}^w &= \mathbf{v}_k^w + \mathbf{a} \Delta t \\ \mathbf{q}_{wb_{k+1}} &= \mathbf{q}_{wb_k} \otimes \left[\begin{matrix} 1 \\ \frac{1}{2} \boldsymbol{\omega} \delta t \end{matrix} \right]\end{aligned}\quad (32)$$

其中，

$$\begin{aligned}\mathbf{a} &= \frac{1}{2} \left[\mathbf{q}_{wb_k} \left(\mathbf{a}^{b_k} - \mathbf{b}_k^a \right) - \mathbf{g}^w + \mathbf{q}_{wb_{k+1}} \left(\mathbf{a}^{b_{k+1}} - \mathbf{b}_k^a \right) - \mathbf{g}^w \right] \\ \boldsymbol{\omega} &= \frac{1}{2} \left[\left(\boldsymbol{\omega}^{b_k} - \mathbf{b}_k^g \right) + \left(\boldsymbol{\omega}^{b_{k+1}} - \mathbf{b}_k^g \right) \right]\end{aligned}\quad (33)$$

代码实现为：

```
if (i > 1) {
    MotionData imupose_before = imudata_mid[i - 1];
    Eigen::Vector3d dtheta_half = ((imupose.imu_gyro + imupose_before.imu_gyro) / 2.0) * dt / 2.0; // 1/2 * w * delta(t)
    dq.w() = 1;
    dq.x() = dtheta_half.x();
    dq.y() = dtheta_half.y();
    dq.z() = dtheta_half.z();
    dq.normalize();
    Eigen::Vector3d acc_w = Qwb * (imupose.imu_acc) + gw; // aw = Rwb * (acc_body - acc_bias) + gw
    Eigen::Vector3d acc_w_before = Qwb * (imupose_before.imu_acc) + gw;
    acc_w_mid = (acc_w + acc_w_before) / 2.0;
    Qwb = Qwb * dq;
    Pwb = Pwb + Vw * dt + 0.5 * dt * dt * acc_w_mid;
    Vw = Vw + acc_w_mid * dt;
}
```

如果将两个结果放在一起的话，可以明显看出，中值积分的结果更接近 groundtruth：

