

多传感器融合定位

第6讲 惯性导航解算及误差分析



北京理工大学本硕 自动驾驶从业者





- 1. 三维运动描述基础知识
- 2. 三维运动的微分性质
- 3. 惯性导航解算
- 4. 惯性导航误差分析



- 1. 三维运动描述基础知识
- 2. 三维运动的微分性质
- 3. 惯性导航解算
- 4. 惯性导航误差分析

1. 概述

多传感器融合中三维运动的导航信息包含姿态、速度、位置,其中姿态的处理最为复杂,也最为核心。 姿态有三种表示形式:欧拉角、旋转矩阵、四元数,此外还有等效旋转矢量,但它一般在中间计算过程中使用。

注:本课程只介绍基于四元数和旋转矩阵的姿态更新,不介绍基于欧拉角的更新。

参考文献:

- 1. Quaternion kinematics for the error-state Kalman filter
- 2. 《捷联惯导算法与组合导航原理》 (严恭敏等著)

文献1属于机器人技术体系,文献2属于高精度惯性导航技术体系,因此,本章以文献1为核心,文献2中只借鉴部分推导过程。



2. 姿态描述方法

1) 欧拉角

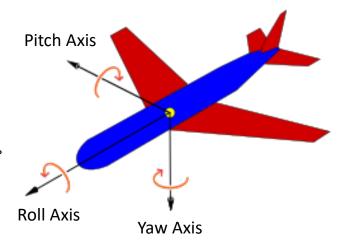
欧拉角等同于把姿态绕三次不同轴旋转。

不同的旋转顺序会得到不同的欧拉角,常见的有:

a. 机器人坐标系: xyz分别对应前左上,旋转顺序为z-y-x;

b. 惯性导航坐标系: xyz分别对应右前上,旋转顺序为z-x-y;

c. 另一种惯性导航坐标系: xyz分别对应前右下, 旋转顺序为z-y-x。



思考: 为什么不同的坐标系定义下, 会选择不同的旋转顺序?

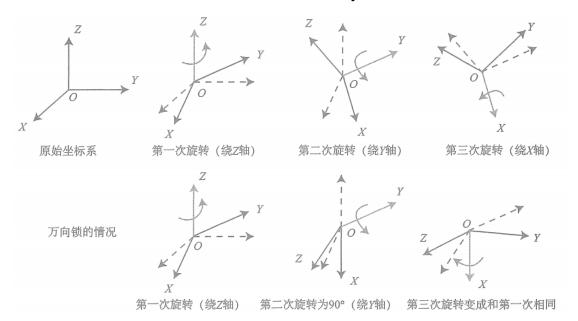


2. 姿态描述方法

1) 欧拉角

万向锁: 当载体处在某个姿态时, 会产生奇异性问题, 导致丢失一个自由度。

不同的旋转顺序下,产生万向锁时所处的姿态不同。下图展示了z-y-x的旋转顺序下的万向锁问题。



2. 姿态描述方法

1) 欧拉角

不同坐标系定义下,选择不同旋转顺序的原因:其本质都是按照"航向->俯仰->横滚"的顺序旋转,因为此时万向锁出现在俯仰为90°时的情况,而多数载体出现该姿态的几率最小。

需要注意的是, 欧拉角有明确的物理意义, 不随坐标系定义的不同而改变:

- a. 俯仰角: 载体抬头为正, 低头为负;
- b. 横滚角: 向右滚为正, 向左滚为负;
- c. 航向角: 机器人中, 一般以逆时针旋转为正, 顺时针旋转为负。(在与地理系相关的惯性导航中, 常以北偏东为正, 北偏西为负, 遇到时需要注意)

由于欧拉角必然产生奇异性,因此一般只用它做人机交互的显示,而不用来做姿态解算。

2. 姿态描述方法

2) 旋转矩阵

旋转矩阵是描述旋转的一个三维矩阵,一个真实姿态对应一个唯一的旋转矩阵。

假设旋转前,载体系(b系)的单位正交基为 $(\mathbf{e}_1,\mathbf{e}_2,\mathbf{e}_3)$, 旋转后对应的单位正交基为 $(\mathbf{e}_1',\mathbf{e}_2',\mathbf{e}_3')$

假设在世界坐标系(w系,不随载体的旋转而旋转)下有向量 \boldsymbol{a} ,它在旋转前后两个坐标系中的坐标分别为 $\left[a_1,a_2,a_3\right]^{\mathrm{T}}$ 和 $\left[a_1',a_2',a_3'\right]^{\mathrm{T}}$,那么有

$$\left[\mathbf{e}_1,\mathbf{e}_2,\mathbf{e}_3
ight] \left[egin{array}{c} a_1\ a_2\ a_3 \end{array}
ight] = \left[\mathbf{e}_1',\mathbf{e}_2',\mathbf{e}_3'
ight] \left[egin{array}{c} a_1'\ a_2'\ a_3' \end{array}
ight]$$

$$oldsymbol{a} = \left[egin{array}{c} a_1 \ a_2 \ a_3 \end{array}
ight] = \left[egin{array}{ccc} \mathbf{e}_1^T \mathbf{e}_1' & \mathbf{e}_1^T \mathbf{e}_2' & \mathbf{e}_1^T \mathbf{e}_3' \ \mathbf{e}_2^T \mathbf{e}_1' & \mathbf{e}_2^T \mathbf{e}_2' & \mathbf{e}_2^T \mathbf{e}_3' \ \mathbf{e}_3^T \mathbf{e}_1' & \mathbf{e}_3^T \mathbf{e}_2' & \mathbf{e}_3^T \mathbf{e}_3' \end{array}
ight] \left[egin{array}{c} a_1' \ a_2' \ a_3' \end{array}
ight] \stackrel{ ext{def}}{=} oldsymbol{R}oldsymbol{a}' \end{array}$$

其中 $oldsymbol{R}$ 便是旋转矩阵,在结合机器人模型推导时,记为 $oldsymbol{R}_{wb}$



2. 姿态描述方法

2) 旋转矩阵

旋转矩阵是单位正交矩阵,即行列式为1,且满足 $oldsymbol{a} = oldsymbol{R}^{-1} oldsymbol{a}' = oldsymbol{R}^{\mathrm{T}} oldsymbol{a}'$

优点:

a. 没有奇异性, 适合用于解算;

缺点:

- a. 用9个元素表示3个自由度,会增加计算复杂度;
- b. 为了保持正交性,一般更新完毕后,要重新做正交化。

2. 姿态描述方法

3) 四元数

四元数是超复数,即"复数的复数"。

若有复数

$$A = a + b\mathbf{i}$$
$$B = c + d\mathbf{i}$$

则复数的复数为

$$\mathbf{q} = A + B\mathbf{j}$$
$$= a + b\mathbf{i} + c\mathbf{j} + d\mathbf{i}\mathbf{j}$$

若令k=ij,则有

$$q = a + bi + cj + dk$$

此即为四元数。

一般四元数的常见表示符号为

$$\boldsymbol{q} = q_w + \boldsymbol{q}_v = q_w + q_x \boldsymbol{i} + q_y \boldsymbol{j} + q_z \boldsymbol{k}$$

共轭四元数(实部相同,虚部相反):

$$\boldsymbol{q}^* = q_w - \boldsymbol{q}_v = q_w - q_x \boldsymbol{i} - q_y \boldsymbol{j} - q_z \boldsymbol{k}$$

四元数的逆:

$$oldsymbol{q}^{-1} = rac{oldsymbol{q}^*}{\|oldsymbol{q}\|}$$

姿态运算时,四元数为单位四元数,此时有

$$\boldsymbol{q}^{-1} = \boldsymbol{q}^* = q_w - \boldsymbol{q}_v$$



2. 姿态描述方法

3) 四元数

四元数乘法

$$oldsymbol{p} \otimes oldsymbol{q} = \left[egin{array}{c} p_w q_w - oldsymbol{p}_v^{\mathrm{T}} oldsymbol{q}_v \ p_w oldsymbol{q}_v + q_w oldsymbol{p}_v + oldsymbol{p}_v imes oldsymbol{q}_v \end{array}
ight]$$

若在四元数乘法中出现三维向量,指的是和三维向量构成的纯虚四元数相乘,比如

$$m{p}\otimesm{u}=m{p}\otimesegin{bmatrix}0\\u_1m{i}\\u_2m{j}\\u_3m{k}\end{bmatrix}$$

乘法结合律

$$(\mathbf{p} \otimes \mathbf{q}) \otimes \mathbf{r} = \mathbf{p} \otimes (\mathbf{q} \otimes \mathbf{r})$$

 $\mathbf{p} \otimes (\mathbf{q} + \mathbf{r}) = \mathbf{p} \otimes \mathbf{q} + \mathbf{p} \otimes \mathbf{r}$
 $(\mathbf{p} + \mathbf{q}) \otimes \mathbf{r} = \mathbf{p} \otimes \mathbf{r} + \mathbf{q} \otimes \mathbf{r}$



2. 姿态描述方法

3) 四元数

四元数相乘, 可以展开为矩阵与向量相乘的形式

$$p \otimes q = [p]_L q$$

其中

$$egin{aligned} [oldsymbol{p}]_L &= egin{bmatrix} p_w & -p_x & -p_y & -p_z \ p_x & p_w & -p_z & p_y \ p_y & p_z & p_w & -p_x \ p_z & -p_y & p_x & p_w \end{bmatrix} \ &= p_w oldsymbol{I} + egin{bmatrix} 0 & -oldsymbol{p}_v^{\mathrm{T}} \ oldsymbol{p}_v & [oldsymbol{p}_v]_{ imes} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

其中,符号 $[ullet]_{\times}=[ullet]^{\wedge}$,同样表示反对称矩阵。

也可以展开为

$$oldsymbol{p}\otimesoldsymbol{q}=[oldsymbol{q}]_{B}oldsymbol{p}$$

其中

$$egin{aligned} [oldsymbol{q}]_R &= egin{bmatrix} q_w & -q_x & -q_y & -q_z \ q_x & q_w & q_z & -q_y \ q_y & -q_z & q_w & q_x \ q_z & q_y & -q_x & q_w \end{bmatrix} \ &= q_w oldsymbol{I} + egin{bmatrix} 0 & -oldsymbol{q}_v^{
m T} \ oldsymbol{q}_v & -[oldsymbol{q}_v]_{ imes} \end{bmatrix}$$

由此,可以得出重要性质(后续推导时常用):

$$(\mathbf{q} \otimes \mathbf{x}) \otimes \mathbf{p} = [\mathbf{p}]_R [\mathbf{q}]_L \mathbf{x}$$

 $\mathbf{q} \otimes (\mathbf{x} \otimes \mathbf{p}) = [\mathbf{q}]_L [\mathbf{p}]_R \mathbf{x}$



2. 姿态描述方法

4) 等效旋转矢量

理解:把旋转当做绕空间一个固定轴转过一个角度。在不引起歧义的情况下可简称为旋转矢量或旋转向量。

直接用向量 $oldsymbol{\phi}$ 表示,其方向即为转轴方向,对应的单位向量记为 $oldsymbol{u}$ 它的长度 $\phi=|oldsymbol{\phi}|$ 即为转角。

等效旋转矢量的指数形式,可以表示为

$$\exp(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) = \exp(\phi \boldsymbol{u}^{\wedge}) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\phi \boldsymbol{u}^{\wedge})^n$$

上式包含高次幂,为了便于后续计算,需要对高次幂进行化简。

由于反对称矩阵具有以下性质(可自行推导),

$$(\boldsymbol{\phi}^{\wedge})^{i} = \begin{cases} (-1)^{(i-1)/2} \phi^{i-1}(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) & i = 1, 3, 5, \cdots \\ (-1)^{(i-2)/2} \phi^{i-2}(\boldsymbol{\phi}^{\wedge})^{2} & i = 2, 4, 6, \cdots \end{cases}$$

2. 姿态描述方法

4) 等效旋转矢量

因此,等效旋转矢量的指数函数可以表示如下:

$$\exp\left(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}\right) = I + \phi\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right) + \frac{1}{2!}\phi^{2}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{2} + \frac{1}{3!}\phi^{3}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{3} + \frac{1}{4!}\phi^{4}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{4} + \cdots$$

$$= I + \phi\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right) + \frac{1}{2!}\phi^{2}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{2} - \frac{1}{3!}\phi^{3}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right) - \frac{1}{4!}\phi^{4}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{2} + \cdots$$

$$= I + (\boldsymbol{u}^{\wedge})^{2} + \underbrace{\left(\phi - \frac{1}{3!}\phi^{3} + \frac{1}{5!}\phi^{5} - \cdots\right)}_{\sin\phi}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right) - \underbrace{\left(1 - \frac{1}{2!}\phi^{2} + \frac{1}{4!}\phi^{4} - \cdots\right)}_{\cos\phi}\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{2}$$

$$= I + \sin\phi\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right) + (1 - \cos\phi)\left(\boldsymbol{u}^{\wedge}\right)^{2}$$

$$= I + \frac{\sin\phi}{\phi}\left(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}\right) + \frac{(1 - \cos\phi)}{\phi^{2}}\left(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}\right)^{2}$$

3. 各描述方法之间的关系

1) 欧拉角与旋转矩阵

按照机器人前(x)-左(y)-上(z)的坐标系定义,并令横滚角为lpha、俯仰角为eta、航向角为 γ 。

a. 欧拉角转旋转矩阵

由于旋转矩阵是按照z-y-x的顺序旋转得来,因此可以表示为

$$\boldsymbol{R}_{wb} = (\boldsymbol{R}_x(\alpha)\boldsymbol{R}_y(-\beta)\boldsymbol{R}_z(\gamma))^T$$

其中

$$\boldsymbol{R}_{x}(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\alpha) & \sin(\alpha) \\ 0 & -\sin(\alpha) & \cos(\alpha) \end{bmatrix} \quad \boldsymbol{R}_{y}(-\beta) = \begin{bmatrix} \cos(\beta) & 0 & \sin(\beta) \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin(\beta) & 0 & \cos(\beta) \end{bmatrix} \quad \boldsymbol{R}_{z}(\gamma) = \begin{bmatrix} \cos(\gamma) & \sin(\gamma) & 0 \\ -\sin(\gamma) & \cos(\gamma) & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

3. 各描述方法之间的关系

- 1) 欧拉角与旋转矩阵
- b. 旋转矩阵转欧拉角

由欧拉角得到的旋转矩阵, 其完整形式为

$$m{R}_{wb} = egin{bmatrix} ceta c\gamma & -slpha seta c\gamma - clpha s eta c\gamma & slpha s\gamma - clpha seta c\gamma \ ceta s\gamma & clpha c\gamma - slpha seta s\gamma & -clpha seta s\gamma - slpha c\gamma \ seta & slpha ceta & clpha ceta \end{bmatrix}$$

其中符号:
$$s \bullet = sin(\bullet)$$
 $c \bullet = cos(\bullet)$

观察矩阵,可以看出

$$\alpha = \arctan 2 \left(\mathbf{R}_{wb}(3, 2), \mathbf{R}_{wb}(3, 3) \right)$$
$$\beta = \arcsin \left(\mathbf{R}_{wb}(3, 1) \right)$$
$$\gamma = \arctan 2 \left(\mathbf{R}_{wb}(2, 1), \mathbf{R}_{wb}(1, 1) \right)$$



3. 各描述方法之间的关系

2) 旋转矩阵与四元数

它们转换的推导过程较为复杂,此处直接给出结论。

四元数转旋转矩阵:

$$\mathbf{R}_{wb} = \begin{bmatrix} q_w^2 + q_x^2 - q_y^2 - q_z^2 & 2(q_x q_y - q_w q_z) & 2(q_x q_z + q_w q_y) \\ 2(q_x q_y + q_w q_z) & q_w^2 - q_x^2 + q_y^2 - q_z^2 & 2(q_y q_z - q_w q_x) \\ 2(q_x q_z - q_w q_y) & 2(q_y q_z + q_w q_x) & q_w^2 - q_x^2 - q_y^2 + q_z^2 \end{bmatrix}$$

旋转矩阵转四元数:

$$q_w = \frac{\sqrt{1 + R_{wb}(1,1) + R_{wb}(2,2) + R_{wb}(3,3)}}{2}$$

$$q_x = \frac{R_{wb}(3,2) - R_{wb}(2,3)}{4q_w}$$

$$q_y = \frac{R_{wb}(1,3) - R_{wb}(3,1)}{4q_w}$$

$$q_z = \frac{R_{wb}(2,1) - R_{wb}(1,2)}{4q_w}$$

需要注意的是,这需要满足

$$q_w \neq 0, 1 + R_{wb}(1,1) + R_{wb}(2,2) + R_{wb}(3,3) > 0$$

当不满足该条件时,转换步骤比较复杂,此处不讲述。

3. 各描述方法之间的关系

- 3) 旋转矩阵与旋转矢量
- a. 由旋转矢量计算旋转矩阵

$$\mathbf{R}_{wb} = I + \frac{\sin\phi}{\phi}(\boldsymbol{\phi}^{\wedge}) + \frac{1-\cos\phi}{\phi^2}(\boldsymbol{\phi}^{\wedge})^2$$

此公式也被称为罗德里格斯公式,并且与旋转矢量的指数运算结果相同。

b. 由旋转矩阵计算旋转矢量

$$\phi = \arccos \frac{\operatorname{tr}(\mathbf{R}_{wb}) - 1}{2}$$

$$oldsymbol{u} = rac{\left(oldsymbol{R}_{wb} - \left(oldsymbol{R}_{wb}
ight)^T
ight)^ee}{2\sin\phi}$$

其中,符号 ● 〉表示由反对称矩阵得到对应的矢量。



3. 各描述方法之间的关系

- 4) 四元数与旋转矢量
- a. 由旋转矢量计算四元数

$$q = \cos \frac{\phi}{2} + \frac{\sin \frac{\phi}{2}}{\phi} \phi$$

思考: 为什么角度是旋转矢量转角的一半?

三维空间中的一个矢量,使用四元数对它进行旋转,得到新的矢量时,其计算过程为 $oldsymbol{a}' = oldsymbol{q} \otimes oldsymbol{a} \otimes oldsymbol{q}^*$

原因是矢量是三维的,四元数与矢量(对应的纯虚四元数)直接相乘是四维(即实部不为零),而用上式计算出的结果则能保证永远是三维。

可以理解为两次旋转,第一次转到四维,第二次再转回三维,每次转总角度的一半。

b. 由四元数计算旋转矢量

$$\phi = 2 \arctan (\|\boldsymbol{q}_v\|, q_w)$$

$$\boldsymbol{u} = \boldsymbol{q}_v / \|\boldsymbol{q}_v\|$$



- 1. 三维运动描述基础知识
- 2. 三维运动的微分性质
- 3. 惯性导航解算
- 4. 惯性导航误差分析



1. 旋转矩阵微分方程

假设世界坐标系(w系)中有一个固定不动的矢量 $m{r}^w$,它在载体坐标系(b系)下的表示为 $m{r}^b$,则有

$$oldsymbol{r}^w = oldsymbol{R}_{wb} oldsymbol{r}^b$$

两边同时微分,可得

$$\dot{m{r}}^w = m{R}_{wb}\dot{m{r}}^b + \dot{m{R}}_{wb}m{r}^b$$

由于

$$egin{aligned} \dot{m{r}}^w &= m{0} \ \dot{m{r}}^b &= -m{\omega}_{wb}^b imes m{r}^b \end{aligned}$$

其中 ω_{wb}^b 代表载体旋转角速度在b系下的表示,实际使用时,指的就是陀螺仪的角速度输出(暂不考虑误差)。

因此有

$$oldsymbol{0} = oldsymbol{R}_{wb} \left(-oldsymbol{\omega}_{wb}^b imes oldsymbol{r}^b
ight) + \dot{oldsymbol{R}}_{wb} oldsymbol{r}^b$$

移项可得

$$oldsymbol{R}_{wb}\left(oldsymbol{\omega}_{wb}^{b} imesoldsymbol{r}^{b}
ight)=\dot{oldsymbol{R}}_{wb}oldsymbol{r}^{b}$$

变换可得

$$oldsymbol{R}_{wb}\left([oldsymbol{\omega}_{wb}^b]_ imesoldsymbol{r}^b
ight)=\dot{oldsymbol{R}}_{wb}oldsymbol{r}^b$$

因此有

$$\dot{oldsymbol{R}}_{wb} = oldsymbol{R}_{wb} [oldsymbol{\omega}_{wb}^b]_{ imes}$$



2. 四元数微分方程

 $oldsymbol{r}^w$ 和 $oldsymbol{r}^b$ 两个矢量之间可以用四元数转换如下

$$oldsymbol{r}^w = oldsymbol{q}_{wb} \otimes oldsymbol{r}^b \otimes oldsymbol{q}_{wb}^*$$

等式两边同时右乘 $oldsymbol{q}_{wb}$, 可得

$$m{r}^w \otimes m{q}_{wb} = m{q}_{wb} \otimes m{r}^b$$

上式两边同时求微分, 可得

$$egin{aligned} \dot{m{r}}^w \otimes m{q}_{wb} + m{r}^w \otimes \dot{m{q}}_{wb} \ = &\dot{m{q}}_{wb} \otimes m{r}^b + m{q}_{wb} \otimes \dot{m{r}}^b \end{aligned}$$

由于

$$egin{aligned} \dot{m{r}}^b &= -m{\omega}_{wb}^b imes m{r}^b = -m{\omega}_{wb}^b \otimes m{r}^b \ \dot{m{r}}^w &= m{0} \end{aligned}$$

则有

$$egin{aligned} oldsymbol{r}^w \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb} \ &= \left(oldsymbol{q}_{wb} \otimes oldsymbol{r}^b \otimes oldsymbol{q}_{wb}^*
ight) \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb} \ &= \dot{oldsymbol{q}}_{wb} \otimes oldsymbol{r}^b - oldsymbol{q}_{wb} \otimes oldsymbol{\omega}_{wb}^b \otimes oldsymbol{r}^b \end{aligned}$$

等式两边同时左乘 $oldsymbol{q}_{wb}^*$,可得

$$egin{aligned} oldsymbol{r}^b \otimes oldsymbol{q}^*_{wb} \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb} & \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb} \otimes oldsymbol{r}^b - oldsymbol{\omega}^b_{wb} \otimes oldsymbol{r}^b \end{aligned}$$

移项可得

$$oldsymbol{\omega}_{wb}^b \otimes oldsymbol{r}^b = (oldsymbol{q}_{wb}^* \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb}) \otimes oldsymbol{r}^b - oldsymbol{r}^b \otimes (oldsymbol{q}_{wb}^* \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb})$$

2. 四元数微分方程

利用前面四元数相乘展开成矩阵与向量相乘的公式,

$$oldsymbol{p}\otimesoldsymbol{q}=[oldsymbol{p}]_Loldsymbol{q}$$

$$oldsymbol{p}\otimesoldsymbol{q}=[oldsymbol{q}]_Roldsymbol{p}$$

其中,
$$[m{p}]_L = p_w m{I} + \left[egin{array}{cc} 0 & -m{p}_v^{\mathrm{T}} \ m{p}_v & [m{p}_v]_{ imes} \end{array}
ight]$$

其中,
$$[m{q}]_R = q_w m{I} + \left[egin{array}{cc} 0 & -m{q}_v^{\mathrm{T}} \ m{q}_v & -[m{q}_v]_{ imes} \end{array}
ight]$$

将
$$m{\omega}_{wb}^b \otimes m{r}^b = (m{q}_{wb}^* \otimes \dot{m{q}}_{wb}) \otimes m{r}^b - m{r}^b \otimes (m{q}_{wb}^* \otimes \dot{m{q}}_{wb})$$
展开得,

$$\begin{bmatrix} 0 & \mathbf{0}_{1\times 3} \\ \mathbf{0}_{3\times 1} & [\boldsymbol{\omega}_{wb}^b]_{\times} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \boldsymbol{r}^b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \mathbf{0}_{1\times 3} \\ \mathbf{0}_{3\times 1} & 2\left[(\boldsymbol{q}_{wb}^* \otimes \dot{\boldsymbol{q}}_{wb})_v \right]_{\times} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \boldsymbol{r}^b \end{bmatrix}$$

因此有
$$(oldsymbol{q}_{wb}^*\otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb})_v=rac{1}{2}oldsymbol{\omega}_{wb}^b$$

即虚部求解完毕。

2. 四元数微分方程

根据四元数与旋转矢量的关系,有

$$oldsymbol{q}_{wb}^* = \left[egin{array}{c} \cosrac{\phi}{2} \ -oldsymbol{u}\sinrac{\phi}{2} \end{array}
ight] \qquad \qquad \dot{oldsymbol{q}}_{wb} = \left[egin{array}{c} -rac{\dot{\phi}}{2}\sinrac{\phi}{2} \ \dot{oldsymbol{u}}\sinrac{\phi}{2} + oldsymbol{u}rac{\dot{\phi}}{2}\cosrac{\phi}{2} \end{array}
ight]$$

因此有

$$\begin{aligned} \boldsymbol{q}_{wb}^* \otimes \dot{\boldsymbol{q}}_{wb} &= \begin{bmatrix} \cos\frac{\phi}{2} \\ -\boldsymbol{u}\sin\frac{\phi}{2} \end{bmatrix} \otimes \begin{bmatrix} -\frac{\dot{\phi}}{2}\sin\frac{\phi}{2} \\ \dot{\boldsymbol{u}}\sin\frac{\phi}{2} + \boldsymbol{u}\frac{\phi}{2}\cos\frac{\phi}{2} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} -\frac{\dot{\phi}}{2}\sin\frac{\phi}{2}\cos\frac{\phi}{2} + (\boldsymbol{u}\sin\frac{\phi}{2})^{\mathrm{T}} (\dot{\boldsymbol{u}}\sin\frac{\phi}{2} + \boldsymbol{u}\frac{\dot{\phi}}{2}\cos\frac{\phi}{2}) \\ \cos\frac{\phi}{2} (\dot{\boldsymbol{u}}\sin\frac{\phi}{2} + \boldsymbol{u}\frac{\dot{\phi}}{2}\cos\frac{\phi}{2}) + \boldsymbol{u}\sin\frac{\phi}{2} \cdot \frac{\dot{\phi}}{2}\sin\frac{\phi}{2} - (\boldsymbol{u}\sin\frac{\phi}{2}) \times (\dot{\boldsymbol{u}}\sin\frac{\phi}{2} + \boldsymbol{u}\frac{\dot{\phi}}{2}\cos\frac{\phi}{2}) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 0 \\ \dot{\boldsymbol{u}}\cos\frac{\phi}{2}\sin\frac{\phi}{2} + \boldsymbol{u}\frac{\dot{\phi}}{2} - \boldsymbol{u}\sin\frac{\phi}{2} \times \dot{\boldsymbol{u}}\sin\frac{\phi}{2} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

可以看出实部为0

因此有
$$oldsymbol{q}_{wb}^* \otimes \dot{oldsymbol{q}}_{wb} = rac{1}{2} \left[egin{array}{c} 0 \ oldsymbol{\omega}_{wb}^b \end{array}
ight]$$

\$ 三维运动的微分性质

3. 等效旋转矢量微分方程

在旋转矩阵微分方程中,把旋转矩阵用等效旋转矢量表示,则可以求出等效旋转矢量的微分方程。同样地,在四元数微分方程中也可以按此方式得到。

此处直接给出结论

$$\dot{\boldsymbol{\phi}} = \boldsymbol{\omega}_{wb}^b + \frac{1}{2}\boldsymbol{\phi} \times \boldsymbol{\omega}_{wb}^b + \frac{1}{\phi^2} \left(1 - \frac{\phi}{2}\cot\frac{\phi}{2}\right) (\boldsymbol{\phi} \times)^2 \boldsymbol{\omega}_{wb}^b$$

形式较为复杂,为了化简,对三角函数泰勒展开,并去除高阶项,可得

$$\dot{oldsymbol{\phi}} = oldsymbol{\omega}_{wb}^b + rac{1}{2}oldsymbol{\phi} imes oldsymbol{\omega}_{wb}^b$$



- 1. 三维运动描述基础知识
- 2. 三维运动的微分性质
- 3. 惯性导航解算
- 4. 惯性导航误差分析

\$ 惯性导航解算

1. 惯性导航解算概述

1)目的:利用IMU测量的角速度、加速度,根据上一时刻导航信息,推算出当前时刻导航信息,包括姿态解算、速度解算、位置解算。

2)方法:由姿态、速度、位置的微分方程,推导出它们的解,并转变成离散时间下的近似形式,从而可以在离散时间采样下,完成导航信息求解。

3)优点:IMU不受外界信号干扰,可以得到稳定、平滑的导航结果。

4)缺点:误差随时间累计,一般时间越长,累计误差越大。因此需要融合,而导航解算(本小节)及其误差分析(下一小节),是融合的基础。



2. 姿态更新

1) 基于旋转矩阵的姿态更新

根据前面推导,旋转矩阵的微分方程为

$$\dot{m{R}}_{wb} = m{R}_{wb}[m{\omega}]_{ imes}$$

根据微分方程的求解方法,可以写出由k-1时刻求解k时刻旋转矩阵的公式为

$$oldsymbol{R}_{wb_k} = oldsymbol{R}_{wb_{k-1}} e^{\int_{t_{k-1}}^{t_k} [oldsymbol{\omega}]_ imes d au}$$

指数上的积分结果其实就是k-1时刻到k时刻之间的相对旋转对应的等效旋转矢量构成的反对称矩阵。

因此上式可以重新写为

$$oldsymbol{R}_{wb_k} = oldsymbol{R}_{wb_{k-1}} e^{oldsymbol{\phi} imes}$$

由于反对称矩阵的指数函数前面已经推导完毕,因此上式 又可以写为

$$oldsymbol{R}_{wb_k} = oldsymbol{R}_{wb_{k-1}} oldsymbol{R}_{b_{k-1}b_k}$$

其中

$$\mathbf{R}_{b_{k-1}b_k} = I + \frac{\sin\phi}{\phi} (\boldsymbol{\phi} \times) + \frac{1-\cos\phi}{\phi^2} (\boldsymbol{\phi} \times)^2$$

\$ 惯性导航解算

2. 姿态更新

1) 基于旋转矩阵的姿态更新

可以看出,解算过程中需要求解等效旋转矢量,需要借助其微分方程实现。

在旋转矢量的微分方程 $\dot{\phi} \approx \omega + \frac{1}{2} \phi \times \omega$ 中,对于右侧第二项,根据叉乘的定义可知,当叉乘的两个矢量之间方向重合时,则结果为0,在k-1时刻到k时刻的极短时间内,可认为接近重合,因此,旋转矢量微分方程可进一步化简为

$$\dot{\phi} pprox \boldsymbol{\omega} \qquad \longrightarrow \qquad \phi pprox \int_{t_{k-1}}^{t_k} \boldsymbol{\omega}(\tau) d\tau$$

a. 欧拉法: $oldsymbol{\phi} = oldsymbol{\omega}_{k-1}(t_k - t_{k-1})$

b. 中值法: $oldsymbol{\phi} = rac{oldsymbol{\omega}_{k-1} + oldsymbol{\omega}_k}{2} (t_k - t_{k-1})$

中值法精度大于欧拉法,后续本课程解算全部采用中值法进行。

另有四阶龙格库塔法,在IMU采样频率较高(>100HZ)时,收益不大,此处不做介绍。

2. 姿态更新

2) 基于四元数的姿态更新

根据前面推导, 四元数的微分方程为

$$\dot{m{q}}_{wb} = m{q}_{wb} \otimes rac{1}{2} \left[egin{array}{c} 0 \ m{\omega} \end{array}
ight]$$

其矩阵形式为

$$\dot{m{q}}_{wb} = rac{1}{2} \left[egin{array}{c} 0 \ m{\omega} \end{array}
ight]_R m{q}_{wb}$$

同样按照解微分方程的方法,并对指数项做积分,可以 得到

$$\dot{oldsymbol{q}}_{wb}=\mathrm{e}^{rac{1}{2}oldsymbol{\Theta}}oldsymbol{q}_{wb}$$

其中

$$\mathbf{\Theta} = \begin{bmatrix} 0 & -\phi_x & -\phi_y & -\phi_z \\ \phi_x & 0 & \phi_z & -\phi_y \\ \phi_y & -\phi_z & 0 & \phi_x \\ \phi_z & \phi_y & -\phi_x & 0 \end{bmatrix}$$

为了求解该方程,要对指数函数进行泰勒展开,同样包含高次幂,展开方法与前述方法相同(可以自行推导,此处直接给出结论):

$$e^{\frac{1}{2}\mathbf{\Theta}(T)} = I\cos\frac{\phi}{2} + \frac{\Theta}{\phi}\sin\frac{\phi}{2}$$



2. 姿态更新

2) 基于四元数的姿态更新

因此有

$$\boldsymbol{q}_{wb_k} = \left[I\cos\frac{\phi}{2} + \frac{\boldsymbol{\Theta}}{\phi}\sin\frac{\phi}{2}\right]\boldsymbol{q}_{wb_{k-1}}$$

由于

$$\begin{bmatrix} \cos\frac{\phi}{2} \\ \frac{\phi}{\phi}\sin\frac{\phi}{2} \end{bmatrix}_{P} = \left[I\cos\frac{\phi}{2} + \frac{\Theta}{\phi}\sin\frac{\phi}{2} \right]$$

令

$$oldsymbol{q}_{b_{k-1}b_k} = \left[egin{array}{c} \cosrac{\phi}{2} \ rac{\phi}{\phi}\sinrac{\phi}{2} \end{array}
ight]$$

则
$$oldsymbol{q}_{wb_k} = oldsymbol{q}_{wb_{k-1}} \otimes oldsymbol{q}_{b_{k-1}b_k}$$

旋转矢量的计算仍采用中值法进行。

\$ 惯性导航解算

3. 速度更新

速度微分方程为

$$\dot{m{v}} = m{R}_{wb}m{a} - m{g}$$

其中 $\mathbf{a}=\begin{bmatrix} a_x & a_y & a_z \end{bmatrix}$ 为测量加速度, $\mathbf{g}=\begin{bmatrix} 0 & 0 & g_0 \end{bmatrix}$ 为重力加速度。

该微分方程的通解形式为

$$\Delta \boldsymbol{v} = (\boldsymbol{R}_{wb}\boldsymbol{a} - \boldsymbol{g}) \,\Delta t$$

对应的基于中值法的速度更新形式为

$$\boldsymbol{v}_k = \boldsymbol{v}_{k-1} + \left(\frac{\boldsymbol{R}_{wb_k}\boldsymbol{a}_k + \boldsymbol{R}_{wb_{k-1}}\boldsymbol{a}_{k-1}}{2} - \boldsymbol{g}\right)(t_k - t_{k-1})$$

4. 位置更新

位置微分方程为

$$\dot{m p}=m v$$

其通解形式为 $\Delta \boldsymbol{p} = \boldsymbol{v} \Delta t$

此处 v 指的是该时间段内的平均速度,该形式对应的基于中值法的离散形式为

$$p_k = p_{k-1} + \frac{v_k + v_{k-1}}{2} (t_k - t_{k-1})$$

另外,通解还可以写为

$$\Delta \boldsymbol{p} = \boldsymbol{v} \Delta t + \frac{1}{2} \boldsymbol{a} \Delta t^2$$

需要注意的是,此处的v指的是该时间段起始时刻速度,该形式对应的基于中值法的离散形式为

$$\begin{aligned} \boldsymbol{p}_{k} = & \boldsymbol{p}_{k-1} + \boldsymbol{v}_{k-1} (t_{k} - t_{k-1}) \\ &+ \frac{1}{2} \left(\frac{\boldsymbol{R}_{wb_{k}} \boldsymbol{a}_{k} + \boldsymbol{R}_{wb_{k-1}} \boldsymbol{a}_{k-1}}{2} - \boldsymbol{g} \right) (t_{k} - t_{k-1})^{2} \end{aligned}$$



5. 惯性导航解算总结

1)姿态解算

a. 基于旋转矩阵

$$oldsymbol{R}_{wb_k} = oldsymbol{R}_{wb_{k-1}} \left(I + rac{\sin\phi}{\phi} \left(oldsymbol{\phi} imes
ight) + rac{1-\cos\phi}{\phi^2} \left(oldsymbol{\phi} imes
ight)^2
ight)$$
 其中 $oldsymbol{\phi} = rac{oldsymbol{\omega}_{k-1} + oldsymbol{\omega}_k}{2} (t_k - t_{k-1})$

b. 基于四元数

$$m{q}_{wb_k} = m{q}_{wb_{k-1}} \otimes egin{bmatrix} \cosrac{\phi}{2} \ rac{\phi}{\phi}\sinrac{\phi}{2} \end{bmatrix}$$
 其中 $m{\phi} = rac{m{\omega}_{k-1} + m{\omega}_k}{2}(t_k - t_{k-1})$

2) 速度解算

$$\boldsymbol{v}_k = \boldsymbol{v}_{k-1} + \left(\frac{\boldsymbol{R}_{wb_k}\boldsymbol{a}_k + \boldsymbol{R}_{wb_{k-1}}\boldsymbol{a}_{k-1}}{2} - \boldsymbol{g}\right)(t_k - t_{k-1})$$

3) 位置解算

$$\mathbf{p}_{k} = \mathbf{p}_{k-1} + \frac{\mathbf{v}_{k} + \mathbf{v}_{k-1}}{2} (t_{k} - t_{k-1})$$
 gg $\mathbf{p}_{k} = \mathbf{p}_{k-1} + \mathbf{v}_{k-1} (t_{k} - t_{k-1}) + \frac{1}{2} \left(\frac{\mathbf{R}_{wb_{k}} \mathbf{a}_{k} + \mathbf{R}_{wb_{k-1}} \mathbf{a}_{k-1}}{2} - \mathbf{g} \right) (t_{k} - t_{k-1})^{2}$



- 1. 三维运动描述基础知识
- 2. 三维运动的微分性质
- 3. 惯性导航解算
- 4. 惯性导航误差分析



1. 误差方程推导方法

误差方程:状态量(速度误差、位置误差、姿态误差、bias误差等)误差形式的表示。 误差方程及其推导方法,是后续滤波、图优化等融合方案的基础,是重中之重。 误差方程的推导有固定的套路,举例说明具体步骤:

1) 写出不考虑误差时的微分方程

$$\dot{z} = x + y$$

2) 写出考虑误差时的微分方程

$$\dot{\tilde{z}} = \tilde{x} + \tilde{y}$$

3) 写出真实值与理想值之间的关系

$$\begin{split} \tilde{z} &= z + \delta z \\ \tilde{x} &= x + \delta x \\ \tilde{y} &= y + \delta y \end{split}$$

4) 把3)中的关系, 带入2)

$$\dot{z} + \delta \dot{z} = x + \delta x + y + \delta y$$

5) 把1)中的关系, 带入4)

$$x + y + \delta \dot{z} = x + \delta x + y + \delta y$$

6) 化简方程

$$\delta \dot{z} = \delta x + \delta y$$



2. 姿态误差方程

1) 写出不考虑误差的微分方程

$$\dot{m{q}}_t = rac{1}{2}m{q}_t \otimes egin{bmatrix} 0 \ m{\omega}_t - m{b}_{\omega_t} \end{bmatrix}$$

2) 写出考虑误差的微分方程

$$\dot{ ilde{m{q}}}_t = rac{1}{2} ilde{m{q}}_t \otimes egin{bmatrix} 0 \ ilde{m{\omega}}_t - ilde{m{b}}_{\omega_t} \end{bmatrix}$$

3) 写出带误差的值与理想值之间的关系

$$egin{aligned} ilde{oldsymbol{q}}_t &= oldsymbol{q}_t \otimes \delta oldsymbol{q} \ ilde{oldsymbol{\omega}}_t &= oldsymbol{\omega}_t + oldsymbol{n}_{\omega} \ ilde{oldsymbol{b}}_{\omega_t} &= oldsymbol{b}_{\omega_t} + \delta oldsymbol{b}_{\omega_t} \end{aligned}$$

其中 n_ω 为陀螺仪白噪声。

其中

$$\delta \boldsymbol{q} = \begin{bmatrix} cos(\frac{|\delta\theta|}{2}) \\ \frac{\delta\boldsymbol{\theta}}{|\delta\theta|} sin(\frac{|\delta\theta|}{2}) \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{\delta\boldsymbol{\theta}}{2} \end{bmatrix}$$

 $\delta\theta$ 是姿态误差对应的旋转矢量(有时被称为失准角)。

4) 将3)中的关系带入2)

$$(oldsymbol{q}_t \overset{\cdot}{\otimes} \delta oldsymbol{q}) = rac{1}{2} oldsymbol{q}_t \otimes \delta oldsymbol{q} \otimes egin{bmatrix} 0 \ oldsymbol{\omega}_t + oldsymbol{n}_\omega - oldsymbol{b}_{\omega_t} - \delta oldsymbol{b}_{\omega_t} \end{bmatrix}$$



2. 姿态误差方程

5) 把1)中的关系带入4)

6) 化简方程

首先把5)中最后两行左乘 $(\boldsymbol{q}_t)^{-1}$ 并移项可得

$$\delta \dot{\boldsymbol{q}} = \frac{1}{2} \delta \boldsymbol{q} \otimes \begin{bmatrix} 0 \\ \boldsymbol{\omega}_t + \boldsymbol{n}_{\omega} - \boldsymbol{b}_{\omega_t} - \delta \boldsymbol{b}_{\omega_t} \end{bmatrix}$$

$$-\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ \boldsymbol{\omega}_t - \boldsymbol{b}_{\omega_t} \end{bmatrix} \otimes \delta \boldsymbol{q}$$

根据前面所讲,四元数相乘可以转换成矩阵与向量相乘

$$egin{aligned} oldsymbol{p}\otimesoldsymbol{q}&=[oldsymbol{p}]_Loldsymbol{q}&=[oldsymbol{q}]_Loldsymbol{q} &-oldsymbol{p}_v^{
m T}\ oldsymbol{p}_v&p_0oldsymbol{I}+[oldsymbol{p}_v]_{
ightarrow} \end{aligned}$$

$$[oldsymbol{q}]_R = \left[egin{array}{cc} q_0 & -oldsymbol{q}_v^{\mathrm{T}} \ oldsymbol{q}_v & q_0oldsymbol{I} - [oldsymbol{q}_v]_ imes \end{array}
ight]$$



2. 姿态误差方程

\$

$$oldsymbol{\omega}_1 = oldsymbol{\omega}_t + oldsymbol{n}_\omega - oldsymbol{b}_{\omega_t} - \delta oldsymbol{b}_{\omega_t} \ oldsymbol{\omega}_2 = oldsymbol{\omega}_t - oldsymbol{b}_{\omega_t}$$

则

$$\delta \dot{\boldsymbol{q}} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ \boldsymbol{\omega}_1 \end{bmatrix}_R \delta \boldsymbol{q} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ \boldsymbol{\omega}_2 \end{bmatrix}_L \delta \boldsymbol{q}$$
$$= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 & (\boldsymbol{\omega}_2 - \boldsymbol{\omega}_1)^T \\ (\boldsymbol{\omega}_1 - \boldsymbol{\omega}_2) & -[\boldsymbol{\omega}_1 + \boldsymbol{\omega}_2]_{\times} \end{bmatrix} \delta \boldsymbol{q}$$

由于融合时,状态量中往往不是使用四元数,而是使用失准角,因此要把上式转成失准角的微分形式。

由于

$$\delta \boldsymbol{q} \approx \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{\delta \boldsymbol{\theta}}{2} \end{bmatrix} \quad \longrightarrow \quad \delta \dot{\boldsymbol{q}} \approx \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{\delta \dot{\boldsymbol{\theta}}}{2} \end{bmatrix}$$

把它代入上式,又可以得到

$$\delta \dot{\boldsymbol{\theta}} = -\left[\boldsymbol{\omega}_1 + \boldsymbol{\omega}_2\right]_{\times} \frac{\delta \boldsymbol{\theta}}{2} + (\boldsymbol{\omega}_1 - \boldsymbol{\omega}_2)$$

$$= -\left[2\boldsymbol{\omega}_t + \boldsymbol{n}_{\omega} - 2\boldsymbol{b}_{\omega_t} - \delta \boldsymbol{b}_{\omega_t}\right]_{\times} \frac{\delta \boldsymbol{\theta}}{2}$$

$$+ \boldsymbol{n}_{\omega} - \delta \boldsymbol{b}_{\omega_t}$$

忽略其中的二阶小项,可得

$$\delta \dot{m{ heta}} = -\left[m{\omega}_t - m{b}_{\omega_t}
ight]_ imes \delta m{ heta} + m{n}_\omega - \delta m{b}_{\omega_t}$$

3. 速度误差方程

1) 写出不考虑误差时的微分方程

$$\dot{oldsymbol{v}}_t = oldsymbol{R}_t(oldsymbol{a}_t - oldsymbol{b}_{a_t})$$

2) 写出考虑误差时的微分方程

$$\dot{ ilde{oldsymbol{v}}}_t = ilde{oldsymbol{R}}_{oldsymbol{t}}(ilde{oldsymbol{a}}_{oldsymbol{t}} - ilde{oldsymbol{b}}_{a_t})$$

3) 写出真实值和理想值之间的关系

$$egin{aligned} ilde{m{v}} &= m{v} + \delta m{v} \ ilde{m{R}}_t &= m{R}_t exp([\delta m{ heta}]_ imes) \ &pprox m{R}_t (m{I} + [\delta m{ heta}]_ imes) \ ilde{m{a}}_t &= m{a}_t + m{n}_a \end{aligned}$$

 $oldsymbol{ ilde{b}}_{a_t} = oldsymbol{b}_{a_t} + \delta oldsymbol{b}_{a_t}$

其中 n_a 为加速度计白噪声

4) 将3)中的关系带入2)

$$egin{aligned} \dot{m{v}} + \delta \dot{m{v}} \ = & m{R}_t (m{I} + [\delta m{ heta}]_ imes) (m{a}_t + m{n}_a - m{b}_{a_t} - \delta m{b}_{a_t}) \end{aligned}$$

5) 将1)中的关系带入4)

$$egin{aligned} & m{R}_t(m{a}_t - m{b}_{a_t}) + \delta \dot{m{v}} \ = & m{R}_t(m{I} + [\deltam{ heta}]_ imes)(m{a}_t + m{n}_a - m{b}_{a_t} - \deltam{b}_{a_t}) \end{aligned}$$

6) 化简方程(忽略二阶小项)

$$egin{aligned} \delta \dot{m{v}} \ = & m{R}_t [\delta m{ heta}]_ imes (m{a}_t - m{b}_{a_t}) + m{R}_t (m{n}_a - \delta m{b}_{a_t}) \ = & -m{R}_t [m{a}_t - m{b}_{a_t}]_ imes \delta m{ heta} + m{R}_t (m{n}_a - \delta m{b}_{a_t}) \end{aligned}$$

4. 位置误差方程

1) 写出不考虑误差时的微分方程

$$\dot{m p}=m v$$

2) 写出考虑误差时的微分方程

$$\dot{ ilde{m{p}}} = ilde{m{v}}$$

3) 写出真实值与理想值之间的关系

$$\tilde{\boldsymbol{v}} = \boldsymbol{v} + \delta \boldsymbol{v}$$
 $\tilde{\boldsymbol{p}} = \boldsymbol{p} + \delta \boldsymbol{p}$

4) 将3)中的关系带入2)

$$\dot{\boldsymbol{p}} + \delta \dot{\boldsymbol{p}} = \boldsymbol{v} + \delta \boldsymbol{v}$$

5) 把1)中的关系带入4)

$$\boldsymbol{v} + \delta \dot{\boldsymbol{p}} = \boldsymbol{v} + \delta \boldsymbol{v}$$

6) 化简方程

$$\delta \dot{\boldsymbol{p}} = \delta \boldsymbol{v}$$

\$ 惯性导航误差分析

5. bias误差方程

在IMU精度较高时, bias认为是常值, 即有

$$\delta \dot{\boldsymbol{b}}_{a_t} = 0$$

$$\delta \dot{\boldsymbol{b}}_{\omega_t} = 0$$

但自动驾驶和机器人领域所用的mems多数达不到这种精度,因为角速度随机游走和加速度随机游走较大,因此误 差方程常写为

$$\delta \dot{m{b}}_{a_t} = m{n}_{b_a}$$

$$\delta \dot{m{b}}_{\omega_t} = m{n}_{b\omega}$$

其中 n_{ba} 和 $n_{b\omega}$ 分别为加速度计和陀螺仪的随机游走对应的白噪声。

以上两种形式都很常见,没有绝对的对和错。



6. 惯性导航误差分析总结

$$\delta \dot{\boldsymbol{p}} = \delta \boldsymbol{v}$$
 $\delta \dot{\boldsymbol{v}} = -\boldsymbol{R}_t [\boldsymbol{a}_t - \boldsymbol{b}_{a_t}]_{\times} \delta \boldsymbol{\theta} + \boldsymbol{R}_t (\boldsymbol{n}_a - \delta \boldsymbol{b}_{a_t})$
 $\delta \dot{\boldsymbol{\theta}} = - [\boldsymbol{\omega}_t - \boldsymbol{b}_{\omega_t}]_{\times} \delta \boldsymbol{\theta} + \boldsymbol{n}_{\omega} - \delta \boldsymbol{b}_{\omega_t}$
 $\delta \dot{\boldsymbol{b}}_{a_t} = \boldsymbol{n}_{b_a}$
 $\delta \dot{\boldsymbol{b}}_{a_t} = 0$
 $\delta \dot{\boldsymbol{b}}_{\omega_t} = \boldsymbol{n}_{b\omega}$
 $\delta \dot{\boldsymbol{b}}_{\omega_t} = 0$

\$ 作业

利用IMU仿真数据,进行惯性导航解算,并通过计算与ground truth之间的误差,对比欧拉法与中值法的精度差异。

评价标准:

1) 及格:根据课程给定的数据,完成基于中值法的解算;

2) 良好:根据课程给定的数据,完成基于中值法、欧拉法的解算,并对精度做对比分析;

3) 优秀:利用IMU仿真程序,自己生成不同运动状况(静止、匀速、加减速、快速转弯等)的仿真数

据,对比两种解算方法精度差异与运动状况的关系,并给出原因分析。

IMU数据仿真程序地址: https://github.com/Aceinna/gnss-ins-sim



附加题(不参与作业考核):

1. 四阶龙格库塔法也是一种导航解算方法,但多数情况下并没有必要,在剧烈运动情况下才会产生精度差异,所以本课程并没有讲解。

感兴趣或有疑问的,可以通过仿真证明这一点,即利用IMU仿真程序产生不同运动状况下的仿真数据,对比四阶龙格库塔方法与中值法的精度差异。

2. 从惯性导航的误差方程里,可以看出导航误差与器件误差(陀螺仪或加速度计bias等)以及初始导航误差(初始姿态误差、速度误差、位置误差等)的关系。

例如,假设初始姿态为单位阵,当 x 加速度计有零偏 b_{ax} ,且没有其他器件误差和初始导航误差时, x 方向的速度误差、位置误差随时间的变化分别为 $\delta v_x = b_{ax}t$ $\delta p_x = \frac{1}{2}b_{ax}t^2$ 。

请仿照上述例子,自行推导导航误差与其他器件误差和初始导航误差的关系函数,并用仿真数据证明该函数关系正确。



感谢聆听 Thanks for Listening

