

传感器数据处理I:

轮式里程计运动模型 及标定

主讲人曾书格

越凡创新技术负责人 电子科技大学硕士





- 两轮差分底盘的运动学模型
- fi 航迹推算(Dead Reckoning)

- 🔾 线性最小二乘的基本原理
- 轮式里程计标定 🔾 线性最小二乘的直线拟合





航迹推算(Dead Reckoning)

• 线性最小二乘的基本原理

轮式里程计标定 🧿 线性最小二乘的直线拟合

ó 线性最小二乘在里程计标定中的应用



应用实例





优点

- 结构简单
- 便宜(2个电机)
- 模型简单





运动解算

已知

 ω_R, ω_L : 两轮的角速度

 v_R, v_L : 两轮的线速度

d: 轮子离底盘中心的距离

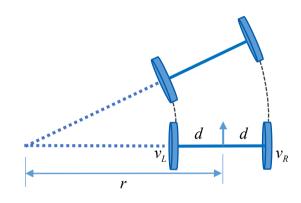
b=2d: 两轮之间的距离

未知

v: 底盘中心的线速度

w: 底盘中心的角速度

r: 底盘中心圆弧运动的半径



注:

直线运动可以看作圆周运动的特殊情况,即 $r \to +\infty$ 。 直线运动时, $v_R = v_L$ 。





运动解算

已知

 ω_R, ω_L : 两轮的角速度

 v_R, v_L : 两轮的线速度

轮子离底盘中心的距离

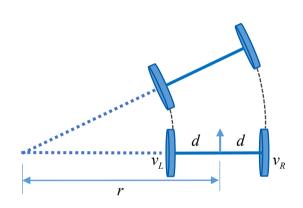
$$b = 2d$$
: 两轮之间的距离

$$\omega = \omega_l = \omega_r \implies \frac{v_L}{r - d} = \frac{v_R}{r + d}$$

$$\Rightarrow v_L(r + d) = v_R(r - d)$$

$$\Rightarrow (v_R - v_L)r = (v_R + v_L)d$$

$$\Rightarrow r = \frac{(v_R + v_L)d}{(v_R - v_L)}$$







运动解算

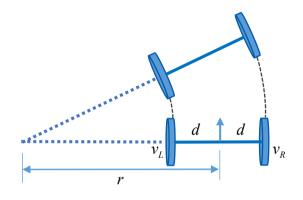
已知

 ω_R, ω_L : 两轮的角速度

 v_R, v_L : 两轮的线速度

轮子离底盘中心的距离

b=2d: 两轮之间的距离



$$\omega = \frac{v_R}{r+d}$$

$$r+d = \frac{(v_R+v_L)d}{(v_R-v_L)} + \frac{(v_R-v_L)d}{(v_R-v_L)} = \frac{2v_Rd}{(v_R-v_L)}$$

$$\Rightarrow \omega = \frac{v_R-v_L}{2d}$$

$$\implies \omega = \frac{v_R - v_L}{2d}$$





运动解算

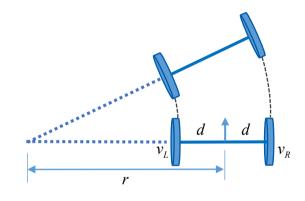
已知

 ω_R, ω_L : 两轮的角速度

 v_R, v_L : 两轮的线速度

轮子离底盘中心的距离

b=2d: 两轮之间的距离



$$\omega = \frac{v_R - v_L}{2d}$$

$$v = \omega * r = \frac{v_R - v_L}{2d} \frac{(v_R + v_L)d}{v_R - v_L} = \frac{v_R + v_L}{2}$$

$$v_R = w_R \cdot r_R \quad (v) = \begin{bmatrix} \frac{r_L}{2} & \frac{r_R}{2} \\ -\frac{r_L}{b} & \frac{r_R}{b} \end{bmatrix} (\omega_L) = J \cdot (\omega_L)$$

$$\begin{vmatrix} v_{R} = w_{R} \cdot r_{R} \\ v_{L} = w_{L} \cdot r_{L} \end{vmatrix} \begin{pmatrix} v \\ \omega \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{r_{L}}{2} & \frac{r_{R}}{2} \\ -\frac{r_{L}}{b} & \frac{r_{R}}{b} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \omega_{L} \\ \omega_{R} \end{pmatrix} = J \cdot \begin{pmatrix} \omega_{L} \\ \omega_{R} \end{pmatrix}$$



- 两轮差分底盘的运动学模型
- fi 航迹推算(Dead Reckoning)

- 线性最小二乘的基本原理
- 轮式里程计标定 🧿 线性最小二乘的直线拟合
 - **ó** 线性最小二乘在里程计标定中的应用





递推公式

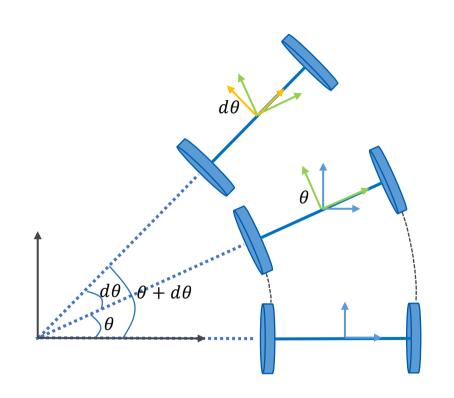
- (x',y',θ') 为当前时刻位姿--世界坐标系
- (x, y, θ) 为上一时刻位姿--世界坐标系
- (dx,dy,dθ) 为运动增量--机器人坐标系

增量从机器人坐标系转换到世界坐标系:

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ \theta' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x \\ y \\ \theta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} dx \\ dy \\ d\theta \end{bmatrix}$$

加入噪声:

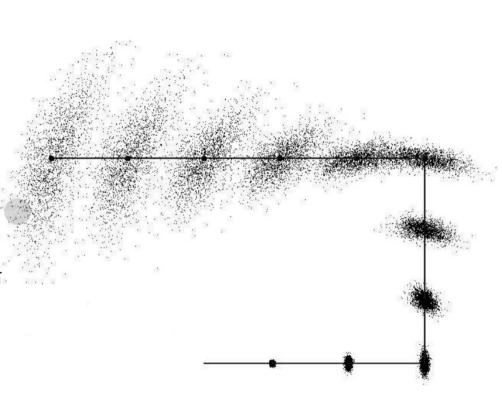
$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ \theta' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x \\ y \\ \theta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} dx + \varepsilon_x \\ dy + \varepsilon_y \\ d\theta + \varepsilon_\theta \end{bmatrix}$$







- 里程计积分的累计误差无法消除
- 误差随着积分增大
- 时间趋于无穷时,位姿分布趋于均匀分布





- 两轮差分底盘的运动学模型
- 航迹推算(Dead Reckoning)

- 💿 线性最小二乘的基本原理
- 轮式里程计标定 💿 线性最小二乘的直线拟合
 - **这** 线性最小二乘在里程计标定中的应用





线性方程组

Ax = b

其中, A为 $m \times n$ 的矩阵, x为 $n \times 1$ 的向量; m表示约束个数, n表示自变量个数。

- 当 m = n 时,适定方程组,方程组有唯一解
- 当m < n时, 欠定方程组, 方程组有无穷多解
- 当*m* > *n*时, 超定方程组, 方程组有通常无解



- ◆ 绝大多数情况为m>n, 超定方程组
- ◆ 多数约束自相矛盾, 无解!
- 无解但是有最小二乘解





● 最小二乘的求解—线性空间的角度

S 表示A的列向量张成的线性空间

$$Ax = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{bmatrix} \cdot x_1 + \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{bmatrix} \cdot x_2 + \begin{bmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{bmatrix} \cdot x_3$$

• 无解:表示Ax = b对于任意的x均不成立,即b不在S中。

• 最小二乘解:线性空间S中,离b最近的向量。

向量b 在线性空间S中的投影



最小二乘的求解—线性空间的角度

设: Ax^* 为向量b在空间S中的投影,显然 $(b - Ax^*)$ 垂直于空间S。

则: $(b - Ax^*)$ 跟矩阵A的每一个列向量都垂直。

令 $A = [a_1, a_2, \cdots a_n]$, a_i 表示矩阵A的第i个列向量,

可得: $a_i^T(b-Ax^*)=0$

$$\implies A^T(b - Ax^*) = 0$$

$$\implies A^T b = A^T A x^*$$

$$\Rightarrow x^* = (A^T A)^{-1} A^T b$$



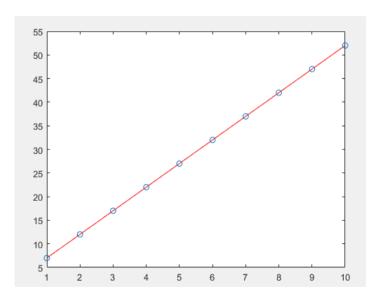
- 两轮差分底盘的运动学模型
- fi迹推算(Dead Reckoning)

- **线性最小二乘的基本原理**
- 轮式里程计标定 🔾 线性最小二乘的直线拟合
 - **纹性最小二乘在里程计标定中的应用**

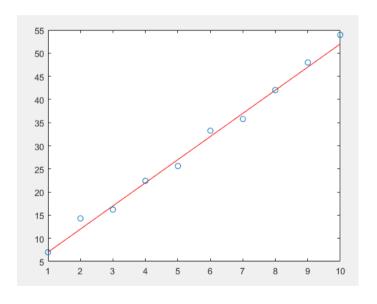


0

直线拟合



理想情况

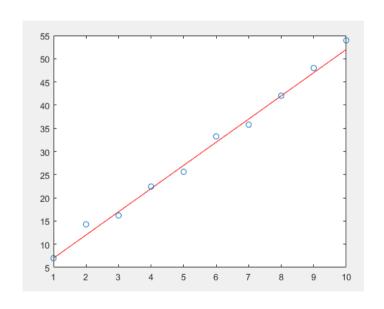


混入采样噪声



0

直线拟合—y=5x+2



混入采样噪声

• 采样数据:

$$x=(1,2,3,4,5,6,7,8,9,10)$$

y = (6.9918, 14.2987, 16.2019, 22.4263, 25.6191, 33.2563, 35.7755, 42.0298, 47.9954, 53.9545)

• 假设直线方程: y = ax + b, 带入数据可得

$$ax_{1} + b = y_{1}$$

$$ax_{2} + b = y_{2}$$

$$\vdots$$

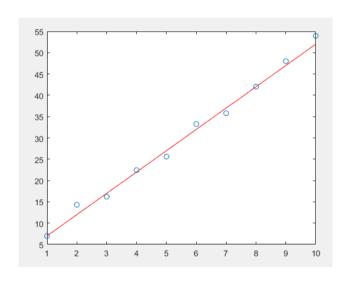
$$ax_{n} + b = y_{n}$$

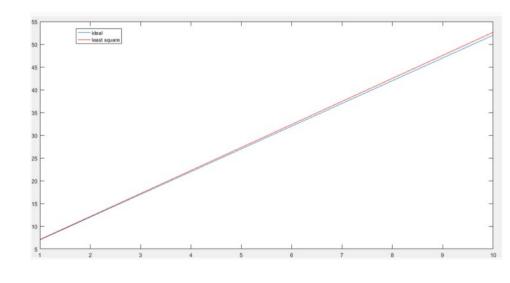
$$Ax = b$$

$$\begin{vmatrix} x_{1} & 1 \\ x_{2} & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_{n} & 1 \end{vmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_{1} \\ y_{2} \\ \vdots \\ y_{n} \end{bmatrix}$$



直线拟合—y=5x+2





混入采样噪声

拟合对比



- 两轮差分底盘的运动学模型
- fi迹推算(Dead Reckoning)

- 线性最小二乘的基本原理
- 轮式里程计标定 💿 线性最小二乘的直线拟合
 - 线性最小二乘在里程计标定中的应用





- 通用性强
- 实现简单
- 精度不高

- 精度高
- 实现复杂
- 特异性高

根据不同的传感器模型,比如激光、相机、各种轮速计,实际过程中要根据各自的物理模型来进行标定。以两轮差分底盘为例,需要计算其运动模型。

在已知传感器物理模型时,采用基于模型的方法(白盒标定); 在不知道传感器物理模型时,可尝试直接线性方法(黑盒标定)。





直接线性方法

 u_i^* : 激光雷达的scan-match数据作为真值

u_i: 里程计测量得到的数据

假设成线性关系 $u_i^* = X * u_i$

其中:

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & x_{13} \\ x_{21} & x_{22} & x_{23} \\ x_{31} & x_{32} & x_{33} \end{bmatrix}$$

对于第 i 组数据, 可得:

$$u_{ix} * x_{11} + u_{iy} * x_{12} + u_{i\theta} * x_{13} = u_{ix}^{*}$$

$$u_{ix} * x_{21} + u_{iy} * x_{22} + u_{i\theta} * x_{23} = u_{iy}^{*}$$

$$u_{ix} * x_{31} + u_{iy} * x_{32} + u_{i\theta} * x_{33} = u_{i\theta}^{*}$$

$$\begin{bmatrix} u_{ix} & u_{iy} & u_{i\theta} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & u_{ix} & u_{iy} & u_{i\theta} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & u_{ix} & u_{iy} & u_{i\theta} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{11} \\ \vdots \\ x_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_{ix}^* \\ u_{iy}^* \\ u_{i\theta}^* \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{vmatrix} \vdots \\ A_i \\ \vdots \end{vmatrix} \qquad b = \begin{vmatrix} \vdots \\ b_i \\ \vdots \end{vmatrix} \qquad \vec{X} = (A^T A)^{-1} A^T b$$





运动学模型

$$\begin{pmatrix} v \\ \omega \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{r_L}{2} & \frac{r_R}{2} \\ -\frac{r_L}{b} & \frac{r_R}{b} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \omega_L \\ \omega_R \end{pmatrix} = J \cdot \begin{pmatrix} \omega_L \\ \omega_R \end{pmatrix}$$

$$\omega(t) = \omega = J_{21}\omega_L + J_{22}\omega_R$$

$$v(t) = v = J_{11}\omega_L + J_{12}\omega_R$$

$$\omega(t) = v = J_{11}\omega_L + J_{12}\omega_R + J_{12}\omega_R$$

$$\omega(t) = v = J_{11}\omega_L + J_{12}\omega_R + J_{12}\omega_R$$

$$\theta(t) = \int \omega(t) dt$$

$$\mathbf{x}(t) = \int v(t) \cos(\theta(t)) dt$$

$$y(t) = \int v(t)\sin(\theta(t))dt$$

标定的 Δt 时间内,假设匀速运动,则

$$\omega(t) = \omega = J_{21}\omega_L + J_{22}\omega_R$$

$$v(t) = v = J_{11}\omega_L + J_{12}\omega_R$$

因为
$$J_{11} = -\frac{b}{2} \cdot J_{21}$$
 $J_{12} = \frac{b}{2} \cdot J_{22}$

所以
$$v(t) = v = \frac{b}{2}(-J_{21}\omega_L + J_{22}\omega_R)$$

因此,已知两个轮子的角速度 ω_L 和 ω_R ,需要求解 两个轮子的半径 r_{L} 和 r_{R} , 以及两轮之间的距离 b_{A}





- 假设激光雷达位于车体的正中心
- 激光雷达的匹配值作为观测值
- 里程计的积分值作为预测值
- 通过最小化预测值和观测值的差,即可得到里程计的参数
- r_x , r_y , r_θ : 里程计的积分值
- S_x, S_y, S_θ : 激光雷达的匹配值

角度积分表达式

$$r_{\theta}(t) = \int \omega(t) dt = \int J_{21} \omega_{L} + J_{22} \omega_{R} dt$$

$$r_{\theta}(t) = \left(\omega_{L} \cdot \Delta T + \omega_{R} \cdot \Delta T\right) \begin{pmatrix} J_{21} \\ J_{22} \end{pmatrix}$$

由n组数据,得到线性方程组:

$$\begin{bmatrix} \omega_{L0} \cdot \Delta T_0 & \omega_{R0} \cdot \Delta T_0 \\ \omega_{L1} \cdot \Delta T_1 & \omega_{R1} \cdot \Delta T_1 \\ \vdots & \vdots \\ \omega_{Ln} \cdot \Delta T_n & \omega_{Rn} \cdot \Delta T_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} J_{21} \\ J_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S_{\theta 0} \\ S_{\theta 1} \\ \vdots \\ S_{\theta n} \end{bmatrix}$$

$$Ax = b$$





利用线性最小二乘,求得:
$$\begin{bmatrix} J_{21} \\ J_{22} \end{bmatrix} = (A^T A)^{-1} A^T b \quad \text{(公式1)}$$

在已知 J_{21} 和 J_{22} 的情况下,里程计的位置积分和参数b呈线性关系,推导过程如下:

$$r_{x}(t) = \int v(t)\cos(\theta(t))dt = \frac{b}{2}(-J_{21}\omega_{L} + J_{22}\omega_{R})\int\cos(\theta(t))dt = c_{x}b$$

$$r_{y}(t) = \int v(t)\sin(\theta(t))dt = \frac{b}{2}(-J_{21}\omega_{L} + J_{22}\omega_{R})\int \sin(\theta(t))dt = c_{y}b$$





已知参数b, J_{21} 和 J_{22} , 因此:

$$J_{21} = -\frac{r_L}{b}$$
 $r_L = -J_{21} \cdot b$ (公式3) $r_R = J_{22} \cdot b$

至此,两轮直径和轮间距都已知,求解完毕。





基于模型的方法总结

收集n段数据,每段数据包含两个轮子的角速度 ω_L 和 ω_R ,该段数据持续的时间 Δt 以及激光雷达的匹配值 s_x, s_y, s_θ

按照公式1, 计算中间变量 J_{21} 和 J_{22} ;

按照公式2, 计算轮间距b;

按照公式3, 计算两个轮子的半径。



[1] Simultaneous calibration of odometry and sensor parameters for mobile Robots



详细见说明文档



感谢聆听 Thanks for Listening

