第八讲 里程估计

王越 浙江大学控制科学与工程学院

里程估计(ODOMETRY)

- ○根据传感器感知信息推导机器人位姿(位置和角度)变化
- ○用途:
 - 航位推算 (Dead-reckoning): 基于已知位置,利用里程估计, 推算现在位置

里程估计方法

- ○基于机器人运动感知信息,结合运动学模型
 - 电机码盘
 - IMU(惯性单元,加速度计+陀螺仪)
- ○基于环境感知传感器信息,通过最佳匹配估计
 - 激光里程计
 - 视觉里程计(VO)



基于电机码盘的轮式移动机器人里程估计

○ (1) 根据电机码盘获得轮子转速



Light source: LED



光电编码器

Photodetector

磁编码器

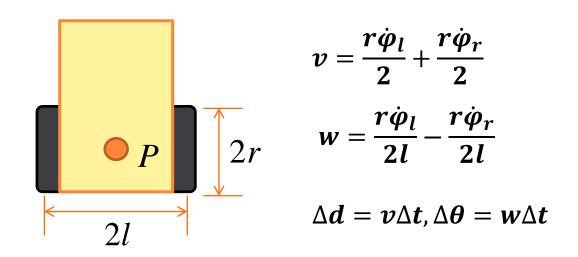
$$\dot{oldsymbol{arphi}} = rac{2\pi n}{\eta}$$

n 码盘测量得到的电机转速 (转/分)

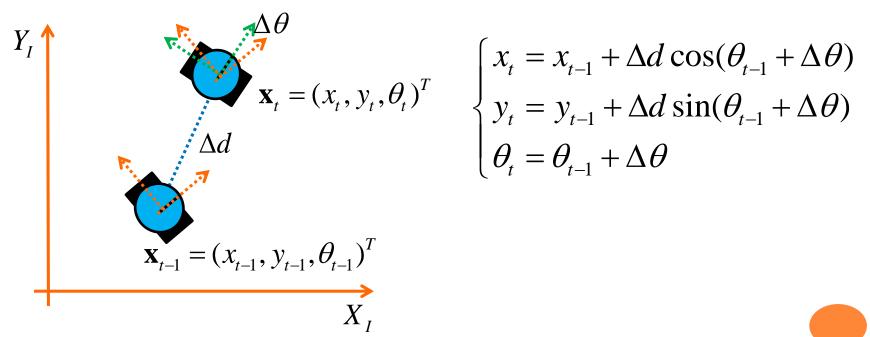
η齿轮减速比

基于电机码盘的轮式移动机器人里程估计

- (2) 结合运动学模型计算参考点速度
- (3) 假设短时间片内为匀速运动, 计算位姿变化



基于位姿变化的航位推算



$$\begin{cases} x_t = x_{t-1} + \Delta d \cos(\theta_{t-1} + \Delta \theta) \\ y_t = y_{t-1} + \Delta d \sin(\theta_{t-1} + \Delta \theta) \\ \theta_t = \theta_{t-1} + \Delta \theta \end{cases}$$

轮式里程估计误差

○ 系统误差

- 轮半径误差
- 轮子安装精度误差(不平行,两边距离不相等)
- 编码器精度误差
- 采样精度误差
- 齿轮减速比精度

○ 偶然误差

- 地面不平
- 轮子打滑
-

$$v = \frac{r\dot{\varphi}_l}{2} + \frac{r\dot{\varphi}_r}{2}$$

$$w = \frac{r\dot{\varphi}_l}{2l} - \frac{r\dot{\varphi}_l}{2l}$$

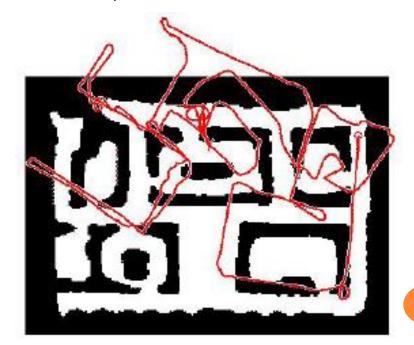
$$\Delta d = v \Delta t, \Delta \theta = w \Delta t$$

$$\dot{\varphi} = \frac{2\pi \eta}{\eta}$$

里程计估计误差导致问题

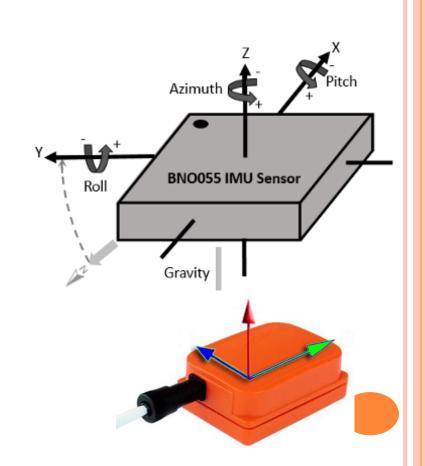
○在航位推算时,里程计误差被累加,推算随着时间而增长

$$\begin{cases} x_{t} = x_{t-1} + \Delta d \cos(\theta_{t-1} + \Delta \theta) \\ y_{t} = y_{t-1} + \Delta d \sin(\theta_{t-1} + \Delta \theta) \\ \theta_{t} = \theta_{t-1} + \Delta \theta \end{cases}$$



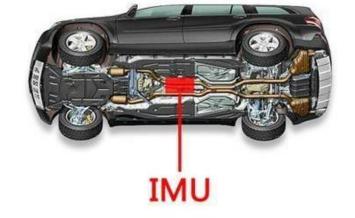
基于惯性单元的里程估计

- ○惯性单元IMU
 - Inertial Measurement Unit
 - 一般含有三轴的加速度计和三轴 的陀螺仪
 - 通常集成一个三轴磁力计用于校 正 IMU 的姿态估计
- ○通过积分运算可得载体在导航坐标 系中的姿态、速度和位置等信息



基于惯性单元的里程估计

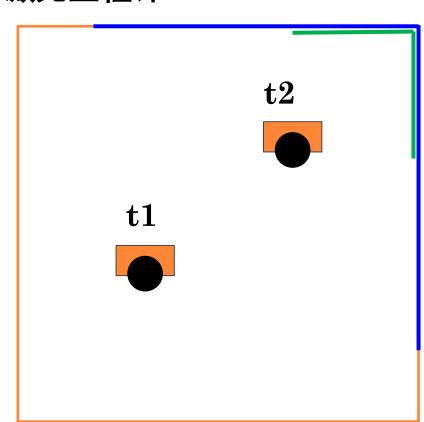
- ○优点:
 - 全天候
 - 采样频率高
 - 短时精度较好

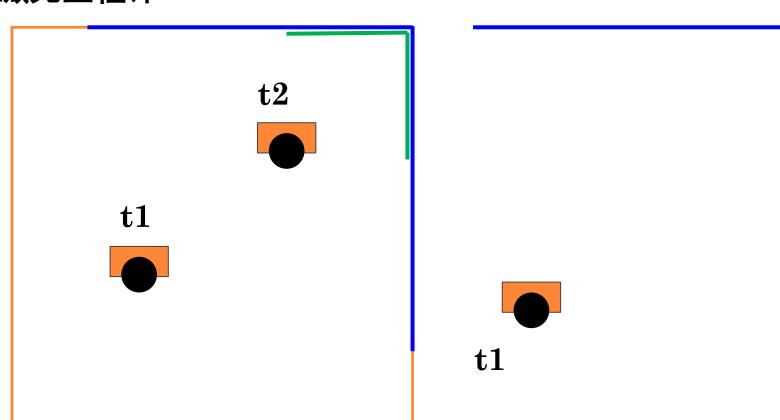


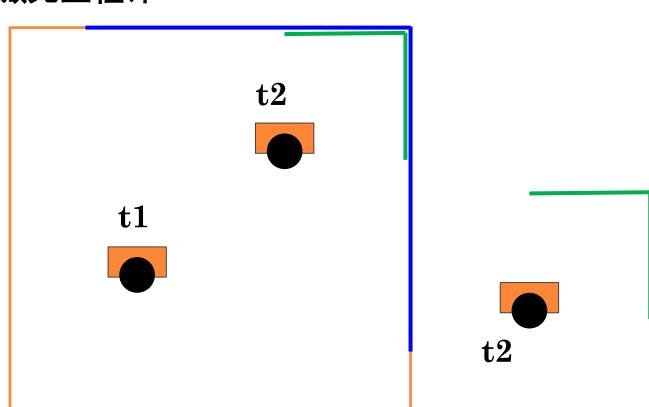
○缺点:

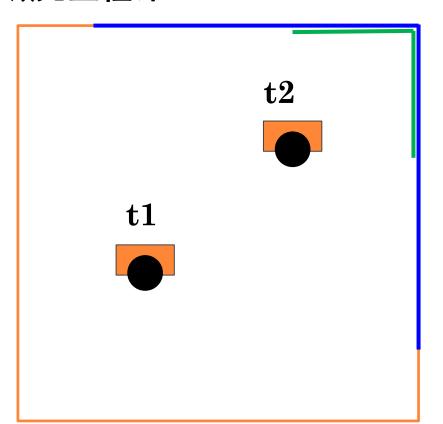
随着时间的增长累积误差较大,无法满足移动机器人长距 离精确定位的要求,需要融合其它传感器进行组合导航

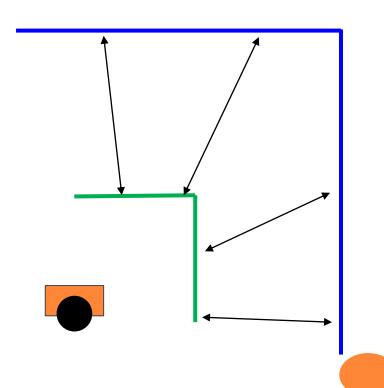


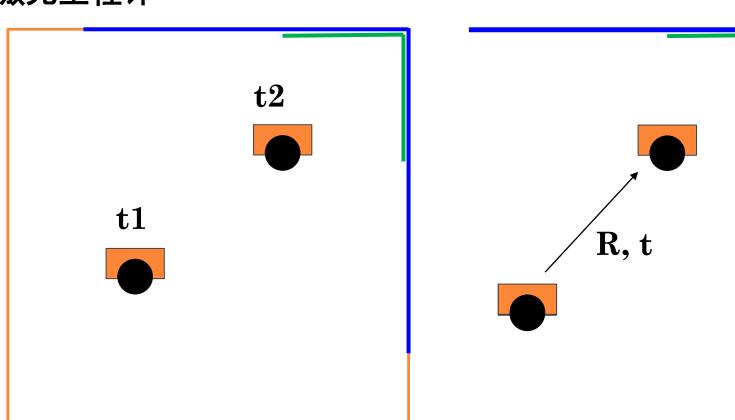




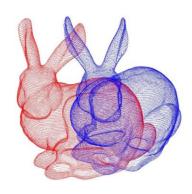




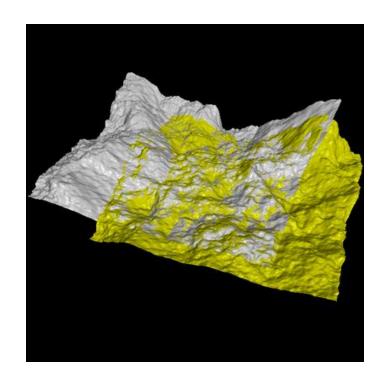




- 采用ICP(Iterative Closest Point)算法
 - 估计P'集合点与P集合点的初始位姿关系
 - 根据最近邻域规则建立P'集合点与P集合点的关联
 - 利用线性代数/非线性优化的方式估计旋转平移量
 - 对点集合P'的点进行旋转平移
 - 如果旋转平移后重新关联的均方差小于阈值,则结束
 - 否则迭代重复上述步骤



ICP实例



ICP

- Point to Point
- Line to Line
- Plane to Plane
- Point to Line
- Point to Plane
- Line to Plane

POINT-POINT ICP

○ 输入: 点集合 $P, P = \{p_1, ..., p_n\}$

点集合
$$P', P' = \{p'_1, ..., p'_n\}$$

○目标: 计算两组数据之间的旋转平移量R,t, 使得两组数据 形成最佳匹配, 即两组数据的距离误差最小

POINT-POINT ICP

o第i个匹配对点的误差为

$$\mathbf{e_i} = \mathbf{p_i} - (\mathbf{Rp'_i} + \mathbf{t})$$

o构建成最小二乘问题,求使得误差平方和达到最小的R,t

$$min \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} ||\mathbf{p_i} - (\mathbf{Rp'_i} + \mathbf{t})||^2$$

线性代数求解方法

1. 定义两组点集合的质心位置p, p'

$$p = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} p_i$$
 $p' = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} p'_i$

2. 计算每个点的去质心坐标

$$q_i = p_i - p$$
 $q'_i = p'_i - p'$

3. 根据以下优化问题计算旋转矩阵 $R^* = \operatorname{argmin} \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \|\mathbf{q_i} - \mathbf{R}\mathbf{q'_i}\|^2$

4. 根据R计算t $t^* = p - R^*p^*$

R,t 分解计算说明

$$\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \|\mathbf{p}_{i} - (\mathbf{R}\mathbf{p'}_{i} + \mathbf{t})\|^{2} = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \|\mathbf{p}_{i} - \mathbf{R}\mathbf{p'}_{i} - \mathbf{t} - \mathbf{p} + \mathbf{R}\mathbf{p'} + \mathbf{p} - \mathbf{R}\mathbf{p'}\|^{2}$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \|(\mathbf{p}_{i} - \mathbf{p} - \mathbf{R}(\mathbf{p'}_{i} - \mathbf{p'})) + (\mathbf{p} - \mathbf{R}\mathbf{p'} - \mathbf{t})\|^{2}$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \|(\mathbf{p}_{i} - \mathbf{p} - \mathbf{R}(\mathbf{p'}_{i} - \mathbf{p'}))\|^{2} + \|\mathbf{p} - \mathbf{R}\mathbf{p'} - \mathbf{t}\|^{2}$$

$$\mathbf{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbf{p}_{i} \quad \mathbf{p'} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbf{p'}_{i}$$

$$\stackrel{\circ}{\Rightarrow} = 0$$

R,t 分解计算说明

优化目标函数简化为

$$\min \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \| (\mathbf{p_i} - \mathbf{p} - \mathbf{R}(\mathbf{p'_i} - \mathbf{p'})) \|^2 + \| \mathbf{p} - \mathbf{R}\mathbf{p'} - \mathbf{t} \|^2$$

左边只跟旋转矩阵R相关 右边既有R也有t,但是只跟质心相关 因此问题可以分解为两步法解决

$$\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \| (\mathbf{p}_{i} - \mathbf{p} - \mathbf{R}(\mathbf{p'}_{i} - \mathbf{p'})) \|^{2} = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \| (\mathbf{q}_{i} - \mathbf{R}\mathbf{q'}_{i}) \|^{2}$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \mathbf{q}_{i}^{T} \mathbf{q}_{i} + \mathbf{q'}_{i}^{T} \mathbf{R}^{T} \mathbf{R} \mathbf{q'}_{i} - 2 \mathbf{q}_{i}^{T} \mathbf{R} \mathbf{q'}_{i}$$
与R 无关

优化目标函数变为
$$\max \sum_{i=1}^{T} \mathbf{q}_{i}^{T} \mathbf{R} \mathbf{q}_{i}$$

$$\sum_{i=1}^{n} \mathbf{q}_{i}^{T} \mathbf{R} \mathbf{q'}_{i} = \sum_{i=1}^{n} tr(\mathbf{q}_{i}^{T} \mathbf{R} \mathbf{q'}_{i}) = \sum_{i=1}^{n} tr(\mathbf{R} \mathbf{q'}_{i} \mathbf{q}_{i}^{T}) = tr\left(\mathbf{R} \sum_{i=1}^{n} \mathbf{q'}_{i} \mathbf{q}_{i}^{T}\right)$$

定义矩阵W
$$W = \sum_{i=1}^{n} \mathbf{q'}_{i} \mathbf{q}_{i}^{T}$$

对 W 进行SVD分解,可得 $W = USV^T$

S 为奇异值组成的对角矩阵,对角线元素从大到小排列,其余为0

○ 目标函数上界

$$tr(RUSV^T) = tr(SV^TRU) \sim tr(SH)$$

$$H = \begin{pmatrix} h_1^T \\ h_2^T \\ h_2^T \end{pmatrix}$$
 h是模为1的向量,
因此每个元素的模必小于1

$$tr(RUSV^{T}) = tr \begin{pmatrix} s_{1}h_{1}^{T} \\ s_{2}h_{2}^{T} \\ s_{3}h_{3}^{T} \end{pmatrix} = s_{1}h_{11} + s_{2}h_{22} + s_{3}h_{33}$$

$$\leq s_{1} + s_{2} + s_{3}$$

○ 等号成立时

$$H = V^T R U = I$$

o 可得R

$$R = VU^T$$

o 进一步得到t

$$t = p - Rp'$$

激光/视觉/IMU融合的里程估计

