视觉里程计2

8.1 直接法的引出

使用特征点估计相机运动的方法, 其拥有的缺点:

- 1. 关键点的提取与描述子的计算非常耗时。
- 2. 使用特征点时,忽略了除特征点以外的所有信息。这么做,丢弃了大部分**可能有用的图像信息**。
- 3. 相机有时会运动到**特征缺失的地方**。这些地方一般没有明显的纹理信息,例如白色墙壁、空荡荡的 走廊等等。

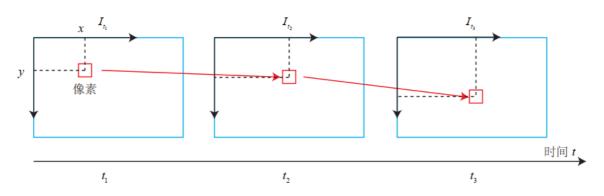
我们想克服这些缺点,有以下几种思路:

- 1. 保留特征点,但只计算关键点,不计算描述子。同时,使用**光流法(Optical Flow)**来跟踪特征点的运动。这样可以省去计算和匹配描述子的时间,但光流本身也需要一定时间。
- 2. 只计算关键点,不计算描述子。同时,使用**直接法(Direct Method)**来计算特征点在下一时刻图像的位置。
- 3. 既不计算关键点、也不计算描述子,而是根据像素灰度的差异,直接计算相机运动。

其中,方法1仍然使用特征点,只是把匹配描述子替换成了光流跟踪,估计相机运动仍用PnP或ICP法。 而在后两个方法中,我们会根据图像的**像素灰度信息**来计算相机运动,称为**直接法。(通过最小化光度 误差(Photometric error)来求得)**

8.2 光流 (Optical Flow)

直接法是从光流演变而来的。我们现在介绍一下光流:



灰度不变假设: $I(x_1,y_1,t_1)=I(x_2,y_2,t_2)=I(x_3,y_3,t_3)$

光流是一种描述像素随着时间,在图像之间运动的方法,如上图所示。随着时间的经过,同一个像素会在图像中运动,而我们希望追踪它的运动过程。**计算部分像素运动的称为稀疏光流,计算所有像素的称为稠密光流**。

8.2.1 Lucas-Kanade 光流

在LK光流中,我们认为来自相机的图像是随时间变化的。图像可以看作时间的函数: **I(t)**。那么,t时刻,位于(x,y)处的像素,它的灰度可以写成:

引入光流法的基本假设: 灰度不变假设: 同一个空间点的像素灰度值, 在各个图像中是固定不变的。

$$I(x + dx, y + dy, t + dt) = I(x, y, t)$$

灰度不变假设是一个很强的假设,实际当中基本上不会成立。但迫于算法需求,我们认为该假设成立,并设计算法再进行验证。

对上式左侧泰勒展开:

$$I(x + dx, y + dy, t + dt) \approx I(x, y, t) + \frac{\partial I}{\partial x} dx + \frac{\partial I}{\partial y} dy + \frac{\partial I}{\partial t} dt.$$

由灰度不变假设:下一时刻的灰度等于之前的灰度:

$$\frac{\partial \mathbf{I}}{\partial x} dx + \frac{\partial \mathbf{I}}{\partial y} dy + \frac{\partial \mathbf{I}}{\partial t} dt = 0.$$

两侧除以dt,得到:

 $\frac{\partial \mathbf{I}}{\partial x} \frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} + \frac{\partial \mathbf{I}}{\partial y} \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t} = -\frac{\partial \mathbf{I}}{\partial t}.$

其中, dx/dt为像素在x轴上的运动速度, dy/dt为y轴速度, 记为u, v。梯度记为lx, ly。写成矩阵形式:

$$\left[egin{array}{cc} I_x & I_y \end{array}
ight] \left[egin{array}{c} u \ v \end{array}
ight] = -I_t$$

我们想计算的是像素的运动u, v, 因此, 我们引入额外约束: **假设某一个窗口内的像素具有相同的运动。**

考虑一个大小为w×w的窗口,含有w^2数量的像素。则我们得到方程组:

记:

$$oldsymbol{A} = \left[egin{array}{c} \left[oldsymbol{I}_x, oldsymbol{I}_y
ight]_1 \ dots \ \left[oldsymbol{I}_x, oldsymbol{I}_y
ight]_k \end{array}
ight], oldsymbol{b} = \left[egin{array}{c} oldsymbol{I}_{t1} \ dots \ \left[oldsymbol{I}_{tk} \end{array}
ight].$$

于是整个方程为:

$$A \left[\begin{array}{c} u \\ v \end{array} \right] = -b.$$

这是一个关于u, v的超定线性方程组, 使用最小二乘法解决问题:

$$\begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix}^* = -(\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b}.$$

这样,我们就得到了像素在图像间的运动速度u, v。当t取离散时刻而不是连续时间时,我们可以估计某块像素在若干个图像中出现的位置。在SLAM中,LK光流常被用来跟踪角点的运动。

8.4 直接法 (Direct Methods)

8.4.1 直接法的推导

如下图所示,P世界坐标为[X,Y,Z],它在两个相机上成像,记非齐次像素坐标为p1,p2。我们要求第一个相机到第二个相机的相对位姿变换。

我们列写投影方程:

$$p_1 = egin{bmatrix} u_1 \ v_1 \ 1 \end{bmatrix} = rac{1}{Z_1}KP$$

$$p_2 = egin{bmatrix} u_2 \ v_2 \ 1 \end{bmatrix} = rac{1}{Z_2}K(RP+t)$$