这是标题

陈烁龙 2022 年 9 月 10 日

目录

1 双目相机测量模型

1

插图

表格

1 双目相机测量模型

问题描述:在某时刻,有两相机同时观测到某个世界坐标系下的特征点 p, 其在左相机 C_1 的归一化像素坐标为 (测量值):

$$p^{C_1} = \begin{pmatrix} u^{C_1} & v^{C_1} \end{pmatrix}^T$$

其在右相机 C_2 的归一化像素坐标 (测量值) 为:

$$p^{C_2} = \begin{pmatrix} u^{C_2} & v^{C_2} \end{pmatrix}^T$$

且已知两相机之间的位姿变换关系矩阵 $R_{C_1}^{C_2}$ 和 $r_{C_1}^{C_2}$ 、相机 1 相对于 e 系的初始位姿变换关系矩阵 $R_{C_1}^e$ 和 $r_{C_1}^e$ 。设特征点 p 在两相机坐标系下的坐标为:

$$r^{C_1} = \begin{pmatrix} X^{C_1} & Y^{C_1} & Z^{C_1} \end{pmatrix}^T$$
$$r^{C_2} = \begin{pmatrix} X^{C_2} & Y^{C_2} & Z^{C_2} \end{pmatrix}^T$$

特征点p的初始e系坐标为:

$$r^e = \begin{pmatrix} X^e & Y^e & Z^e \end{pmatrix}$$

那么,有如下的关系式:

$$\begin{cases} r^e = R_{C_1}^e r^{C_1} + r_{C_1}^e \\ r^{C_1} = R_{C_2}^{C_1} r^{C_2} + r_{C_2}^{C_1} \end{cases}$$

$$\rightarrow \begin{cases} r^{C_1} = [R_{C_1}^e]^T (r^e - r_{C_1}^e) \\ r^{C_2} = R_{C_1}^{C_2} (r^{C_1} - r_{C_2}^{C_1}) \end{cases}$$

定义如下的误差方程:

$$\begin{pmatrix} e^{C_1} \\ e^{C_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e_u^{C_1} \\ e_v^{C_1} \\ e_u^{C_2} \\ e_v^{C_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{X^{C_1}}{Z^{C_1}} \\ \frac{Y^{C_1}}{Z^{C_1}} \\ \frac{X^{C_2}}{Z^{C_2}} \\ \frac{Y^{C_2}}{Z^{C_2}} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} u^{C_1} \\ v^{C_1} \\ u^{C_2} \\ v^{C_2} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} n_u^{C_1} \\ n_v^{C_1} \\ n_u^{C_2} \\ n_v^{C_2} \end{pmatrix}$$

我们的优化目标参数为 $R_{C_1}^e$ (用轴角 $\theta_{C_1}^e$ 来表示)、 $r_{C_1}^e$ 、 r^e 。所以,我们的雅克比矩阵为:

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial e^{C_1}}{\partial \theta_{C_1}^e} & \frac{\partial e^{C_1}}{\partial r_{C_1}^e} & \frac{\partial e^{C_1}}{\partial r^e} \\ \frac{\partial e^{C_2}}{\partial \theta_{C_1}^e} & \frac{\partial e^{C_2}}{\partial r_{C_1}^e} & \frac{\partial e^{C_2}}{\partial r^e} \end{pmatrix}_{4 \times 9}$$

其中第一行的偏导数为:

第二行的偏导数为: