

这是标题

陈烁龙

2022 年 10 月 19 日

目录

1 PnP 描述	1
----------	---

插图

表格

1 PnP 描述

对于已知位置的三维点 $P_w = [X_w, Y_w, Z_w]^T$ ，其可通过相机的位姿 ${}^W_C \mathbf{T} = [{}^W_C \mathbf{R} | {}^W_C \mathbf{t}_C]$ ，将其变换到局部相机坐标系下：

$$\mathbf{P}_C = {}^W_C \mathbf{R}^{-1} \mathbf{P}_W - {}^W_C \mathbf{R}^{-1} {}^W_C \mathbf{t}_C$$

进而将其变换到相机的归一化坐标平面上：

$$\mathbf{p}_n = \begin{bmatrix} x_n \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X_C/Z_C \\ Y_C/Z_C \end{bmatrix}$$

如果我们测得了对应的特征点图像坐标，并通过一定的相机模型，将其转换到相机的归一化坐标平面上，得到 $\tilde{\mathbf{p}}_n$ ，那么可以建立误差函数：

$$\mathbf{e}(\mathbf{p}_n) = \mathbf{p}_n - \tilde{\mathbf{p}}_n$$

基于误差函数，对待求参数求导（旋转量使用李代数右扰动模型）：

$$\begin{cases} \frac{\partial \mathbf{e}}{\partial {}^W_C \mathbf{R}} = \frac{\partial \mathbf{p}_n}{\partial \mathbf{P}_C} \times \frac{\partial \mathbf{P}_C}{\partial {}^W_C \mathbf{R}} \times \frac{\partial {}^W_C \mathbf{R}}{\partial {}^W_C \mathbf{R}} = \begin{bmatrix} 1/Z_C & 0 & -X_C/Z_C^2 \\ 0 & 1/Z_C & -Y_C/Z_C^2 \end{bmatrix} \times [{}^W_C \mathbf{R}^{-1} [\mathbf{P}_W]_{\times}] \times [{}^W_C \mathbf{R}] \\ \frac{\partial \mathbf{e}}{\partial {}^W_C \mathbf{t}_C} = \frac{\partial \mathbf{p}_n}{\partial \mathbf{P}_C} \times \frac{\partial \mathbf{P}_C}{\partial {}^W_C \mathbf{t}_C} = \begin{bmatrix} 1/Z_C & 0 & -X_C/Z_C^2 \\ 0 & 1/Z_C & -Y_C/Z_C^2 \end{bmatrix} \times [{}^W_C \mathbf{R}^{-1}] \end{cases}$$