

1 问题描述

在利用2d图像进行相机位姿估计时需要进行实验验证，因此根据相机模型编写仿真代码，将3维空间点映射到最终的像素平面。

2 相机模型

总体过程可以分位3部分：

1. 将世界坐标系下的三维点用相机坐标系坐标表示
2. 将相机坐标系下的点映射到成像平面，这个过程中深度信息丢失
3. 将成像平面的点映射到像素坐标系，也就是最终相机拍摄到的照片上的像素坐标

2.1 世界坐标系-相机坐标系

2.1.1 欧拉角表示

这是一个单纯的旋转平移过程

1. 现在世界坐标系下平移 $[T_x, T_y, T_z]$

$$T(T_x, T_y, T_z) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & T_x \\ 0 & 1 & 0 & T_y \\ 0 & 0 & 1 & T_z \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (1)$$

2. 先绕世界坐标系的x轴旋转 α

$$\mathbf{R}_x(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \alpha & -\sin \alpha & 0 \\ 0 & \sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (2)$$

3. 再绕世界坐标系的y轴旋转 β

$$\mathbf{R}_y(\beta) = \begin{bmatrix} \cos \beta & 0 & \sin \beta & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin \beta & 0 & \cos \beta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (3)$$

4. 最后绕世界坐标系的z轴旋转 γ

$$\mathbf{R}_z(\gamma) = \begin{bmatrix} \cos \gamma & -\sin \gamma & 0 & 0 \\ \sin \gamma & \cos \gamma & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (4)$$

因为是对坐标系的变换，因此按照顺序左乘各个矩阵可以描述为一个总体的变换矩阵

$$T = T(T_x, T_y, T_z) R_z(\gamma) R_y(\beta) R_x(\alpha) \quad (5)$$

假设 $P_w : (X_w, Y_w, Z_w)$ 是世界坐标系下的坐标， $P_c : (X_c, Y_c, Z_c)$ 是相机坐标系下的坐标

则

$$\begin{aligned} P_w &= TP_c \\ P_c &= T^{-1}P_w \end{aligned} \quad (6)$$

2.1.2 四元数表示

因为(5)中的运算涉及到大量三角函数的运算，使问题复杂，因此引入四元数的表达方式，用4个变量表示旋转矩阵

设四元数

$$q = (w, x, y, z) \quad (7)$$

其中

$$w^2 + x^2 + y^2 + z^2 = 1 \quad (8)$$

四元数到旋转矩阵的变化可以描述为（齐次坐标系）

$$R = \begin{bmatrix} -2y^2 - 2z^2 + 1 & -2wz + 2xy & 2wy + 2xz & 0 \\ 2wz + 2xy & -2x^2 - 2z^2 + 1 & -2wx + 2yz & 0 \\ -2wy + 2xz & 2wx + 2yz & -2x^2 - 2y^2 + 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (9)$$

平移矩阵的逆可以表达为

$$T(T_x, T_y, T_z) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & -T_x \\ 0 & 1 & 0 & -T_y \\ 0 & 0 & 1 & -T_z \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (10)$$

总的坐标变换矩阵可以写为

$$P_c = TP_w \quad (11)$$

其中

$$T = RT(T_x, T_y, T_z) = \begin{bmatrix} -2y^2 - 2z^2 + 1 & -2wz + 2xy & 2wy + 2xz & -T_x(-2y^2 - 2z^2 + 1) - T_y(-2wz + 2xy) - T_z(2wy + 2xz) \\ 2wz + 2xy & -2x^2 - 2z^2 + 1 & -2wx + 2yz & -T_x(2wz + 2xy) - T_y(-2x^2 - 2z^2 + 1) - T_z(-2wx + 2yz) \\ -2wy + 2xz & 2wx + 2yz & -2x^2 - 2y^2 + 1 & -T_x(-2wy + 2xz) - T_y(2wx + 2yz) - T_z(-2x^2 - 2y^2 + 1) \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (12)$$

2.2 相机坐标系-成像平面坐标系

相机成像原理是在光在传感器上产生信号，也就是说实际上空间点和传感器上的位置是一一对应的。控制这个对应关系的变量是焦距 f

根据相似三角形的几何特征，很容易可以得出

$$\begin{cases} x = f \frac{X_c}{Z_c} \\ y = f \frac{Y_c}{Z_c} \\ z = f \end{cases} \quad (13)$$

其中 (X_c, Y_c, Z_c) 为相机坐标系中的坐标， (x, y, z) 为成像平面坐标系中的坐标。为了和之前的齐次坐标相结合，这个变换也可以写成

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{f}{Z_c} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{f}{Z_c} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \\ 1 \end{bmatrix} \quad (14)$$

2.3 成像平面坐标系-像素坐标系

最后一步是转化到像素坐标系，也就是最终图像上的位置

上面推导中使用的像点坐标 (x, y) 是成像平面坐标系下，以成像平面的中心为原点。而实际像素点的表示方法是以像素来描述，坐标原点通常是图像的左上角，X轴沿着水平方向向左，Y轴竖直向下。像素是一个矩形块，这里假设其在水平和竖直方向的长度分别为： μ_x 和 μ_y 。所以像素坐标和成像平面坐标之间，相差了一个缩放和原点的平移。

假设像素坐标的水平方向的轴为 u ，竖直方向的轴为 v ，那么将一个成像平面的坐标 (x, y) 在水平方向上缩放 μ_x 倍，在竖直方向上缩放 μ_y 倍，同时平移 (c_x, c_y) ，就可以得到像素坐标系的坐标 (u, v) ，其公式如下：

$$\begin{aligned} u &= \frac{x}{\mu_x} + c_x \\ v &= \frac{y}{\mu_y} + c_y \end{aligned} \quad (15)$$

写成齐次坐标的形式为

$$\begin{bmatrix} \mu \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\mu_x} & 0 & c_x \\ 0 & \frac{1}{\mu_y} & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} \quad (16)$$

2.4 合并

将上述变换合成，可以得到

$$Z_c \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\mu_x} & 0 & c_x \\ 0 & \frac{1}{\mu_y} & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f & 0 & 0 & 0 \\ 0 & f & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R & T \\ \vec{0} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_w \\ Y_w \\ Z_w \\ 1 \end{bmatrix} \quad (17)$$

3 代码实现

```
class VirtualCamera:
    def __init__(self, alpha, beta, gamma, Tx, Ty, Tz, focal, resolution) -> None:
        """ Initiate the camera parameter
        Args:
            alpha ([float]): [Rotation along X-axis]
            beta ([float]): [Rotation along Y-axis]
            gamma ([float]): [Rotation along Z-axis]
            Tx ([float]): [Position along X-axis]
            Ty ([float]): [Position along Y-axis]
            Tz ([float]): [Position along Z-axis]
        """
        self.alpha = alpha
        self.beta = beta
        self.gamma = gamma
        self.Tx = Tx
        self.Ty = Ty
        self.Tz = Tz
        self.focal = focal
        self.resolution = np.array(resolution)
        self.center = np.array(resolution)/2
        self.pixel_size_x = 3.45e-6
        self.pixel_size_y = 3.45e-6
        self.RT_camera_in_world = np.zeros((4, 4))
        self.RT_world_in_camera = np.zeros((4, 4))
        self.update()

    def update(self):
        Rx = np.array([[1, 0, 0], [0, np.cos(
            self.alpha), -np.sin(self.alpha)], [0, np.sin(self.alpha), np.cos(self.alpha)]])
        Ry = np.array([[np.cos(self.beta), 0, -np.sin(self.beta)],
            [0, 1, 0], [np.sin(self.beta), 0, np.cos(self.beta)]])
        Rz = np.array([[np.cos(self.gamma), -np.sin(self.gamma), 0],
            [np.sin(self.gamma), np.cos(self.gamma), 0], [0, 0, 1]])
```

```

R0 = np.matmul(Rz, np.matmul(Ry, Rx))
R1 = np.column_stack((R0, np.array([self.Tx, self.Ty, self.Tz]).T))
R2 = np.row_stack((R1, [0, 0, 0, 1]))
self.RT_camera_in_world = R2
camera_in_image = np.array([[self.focal, 0, 0, 0],
                             [0, self.focal, 0, 0],
                             [0, 0, 1, 0]])
image_in_pixel = np.array([[1/self.pixel_size_x, 0, self.center[0]],
                             [0, 1/self.pixel_size_y, self.center[1]],
                             [0, 0, 1]])

self.RT_world_in_camera = np.linalg.inv(R2)

def project_world_to_camera(self, points):
    assert points.shape[1] == 3, 'The n points\' shape should be (n,3)'
    n = points.shape[0]
    points = points.T
    points = np.row_stack((points, np.ones((1, n))))

    points = self.RT_world_in_camera@points
    points = points.T
    return points[:, 0:3]

def project_camera_to_image(self, points):
    assert points.shape[1] == 3, 'The n points\' shape should be (n,3)'
    n = points.shape[0]
    points = points.T
    z = points[2, :]
    # print(z)
    trans = np.array([[self.focal, 0, 0],
                      [0, self.focal, 0],
                      [0, 0, 1]])
    points = trans@points
    points = points/z
    points = points.T
    return points

def project_image_to_pixel(self, points):
    assert points.shape[1] == 3, 'The n points\' shape should be (n,3)'
    n = points.shape[0]
    points = points.T
    trans = np.array([[1/self.pixel_size_x, 0, self.center[0]],
                      [0, 1/self.pixel_size_y, self.center[1]],
                      [0, 0, 1]])
    points = trans@points
    points = points.T
    return points

def project_world_to_pixel(self, points):
    camera_points = self.project_world_to_camera(points)
    image_points = self.project_camera_to_image(camera_points)
    pixel_points = self.project_image_to_pixel(image_points)

```

```
return pixel_points
```

4 实验结果

在gazebo中进行仿真，将参数带入上述代码，进行对比，实验结果支持了模型的正确性