

(2023-2024 学年 第 2 学期) 计算机视觉实验报告

题	目_	相机标定
所在学	医院_	自动化学院、人工智能学院
专	业_	人工智能
年级班	E级_	B210416
学	号_	B21080526
姓	名_	单家俊
授课教	加	范保杰

实验二 Matlab 相机标定

一、实验目的

学会使用相机标定工具箱

二、实验内容

- 1. 标定相机内参
- 2. 标定相机外参

三、实验说明

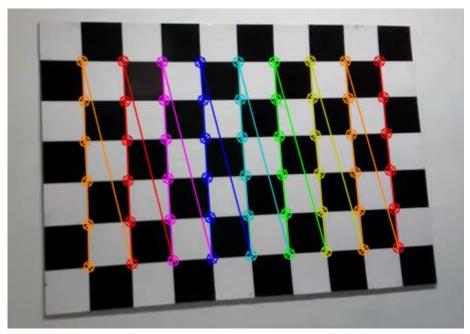
```
实验代码:
```

```
import cv2 # 导入 OpenCV 库。
import numpy as np # 导入 NumPy 库,用于高效的矩阵和数组操作。
import os # 导入 os 库,用于与操作系统交互。
import glob # 导入 glob 库,用于文件路径名的模式匹配。
# 定义棋盘格的尺寸,这里是 6x9。
CHECKERBOARD = (6, 9)
# 设置寻找角点的终止准则。
criteria = (cv2.TERM CRITERIA EPS + cv2.TERM CRITERIA MAX ITER, 30, 0.001)
# 创建列表以存储棋盘格的 3D 点。
objpoints = []
# 创建列表以存储棋盘格角点在图像中的 2D 点。
imgpoints = []
# 初始化 3D 点的坐标,这里仅初始化 x 和 y, z 设置为 0。
objp = np.zeros((1, CHECKERBOARD[0] * CHECKERBOARD[1], 3), np.float32)
objp[0, :, :2] = np.mgrid[0:CHECKERBOARD[0],
0:CHECKERBOARD[1]].T.reshape(-1, 2)
prev img shape = None # 初始化之前图像的尺寸。
# 使用 glob 模式匹配来获取所有棋盘格图片的路径。
# images = glob.glob('./images/IMG_20240402_160207.jpg')
# for fname in images:
img = cv2.imread('picture1.png') # 读取每一张图片。
gray = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR BGR2GRAY) # 将图片转换为灰度图, 因为寻找
角点在灰度图上进行。
```

寻找棋盘格角点。

```
ret, corners = cv2.findChessboardCorners(gray, CHECKERBOARD,
cv2.CALIB CB ADAPTIVE THRESH + cv2.CALIB CB FAST CHECK +
cv2.CALIB CB NORMALIZE IMAGE)
# 如果找到足够数量的角点,则细化它们的位置并将它们添加到列表中。
if ret == True:
   objpoints.append(objp)
   corners2 = cv2.cornerSubPix(gray, corners, (11, 11), (-1, -1), criteria)
   imgpoints.append(corners2)
   # 将找到的角点绘制到图片上,以便可视化。
   img = cv2.drawChessboardCorners(img, CHECKERBOARD, corners2, ret)
cv2.imshow('img', img) #显示图片。
cv2.waitKey(0) # 等待用户按键。
cv2.destroyAllWindows() # 关闭所有 OpenCV 窗口。
h, w = img.shape[:2] # 获取最后处理的图片的尺寸。
# 使用 3D 点和对应的 2D 图像点进行相机标定。
ret, mtx, dist, rvecs, tvecs = cv2.calibrateCamera(objpoints, imgpoints,
gray.shape[::-1], None,
                                        None)
# 打印相机标定的结果。
print("Camera matrix : \n")
print(mtx) # 相机矩阵
print("dist : \n")
print(dist) # 畸变系数
print("rvecs : \n")
print(rvecs) # 旋转向量
print("tvecs : \n")
print(tvecs) # 平移向量
```

实验结果:



Camera matrix :

```
[[464.49405703 0.
                           256.69513204]
[ 0.
             450.33390296 211.82106216]
[ 0.
                0.
                             1.
                                       ]]
dist :
[[ 0.14528703 -0.02491773 -0.00448671 -0.0158665 -0.11402032]]
rvecs :
(array([[-0.21669059],
      [-0.04920857],
      [ 1.53448393]]),)
tvecs :
(array([[ 7.13158331],
      [-2.03725579],
      [12.66491579]]),)
```

四、实验心得

进程已结束,退出代码为 Θ

在这次相机标定实验中,我使用了OpenCV 库和NumPy 库,对相机进行了标定。通过处理多张棋盘格图像,成功计算出了相机的内参矩阵、畸变系数、旋转向量和平移向量。

首先,我编写了代码以读取棋盘格图像,并将其转换为灰度图。然后,使用cv2.findChessboardCorners函数检测棋盘格的角点,并通过cv2.cornerSubPix

函数进一步细化角点的位置。在成功检测到角点后,我将这些角点存储起来,用于相机标定。在处理完所有图像后,我使用 cv2. calibrateCamera 函数进行相机标定,得到了相机矩阵(内参矩阵)、畸变系数、旋转向量和平移向量。

标定结果显示了相机的内外参数。相机矩阵(mtx)表示了相机的焦距和光心位置,畸变系数(dist)显示了相机镜头的径向和切向畸变情况。旋转向量(rvecs)和平移向量(tvecs)则描述了相机在三维空间中的姿态和位置。

通过实验,我体会到准确检测和细化棋盘格角点是确保标定结果准确的关键。使用 cv2. cornerSubPix 函数来细化角点位置,显著提高了检测精度,进而提高了相机标定的准确性。此外,为了获得准确和稳定的标定结果,使用多张不同角度和位置的棋盘格图像进行标定是必要的。多样化的图像能够提供更多的特征点,提高标定的鲁棒性和精度。

实验中得到的畸变系数显示了相机镜头的径向和切向畸变情况,了解和校正 这些畸变对于图像处理和计算机视觉应用至关重要。得到的相机矩阵和畸变系数 可以用于图像校正和 3D 重建。通过校正图像中的畸变,可以显著提高图像的质量 和精度,为后续的计算机视觉任务打下基础。

这次实验让我掌握了相机标定的基本方法,理解了相机内外参数对图像处理的影响。这为我今后在计算机视觉领域的研究和应用打下了坚实的基础。为了进一步提高标定结果的准确性,可以使用更多的棋盘格图像进行标定,尤其是增加不同视角和距离的图像。此外,在角点检测前,对图像进行一些预处理,如去噪和平滑处理,可以提高角点检测的成功率和精度。总的来说,这次实验让我对相机标定有了更深入的了解,并为今后的图像处理工作提供了宝贵的经验。