CV Assignment3

姓名	学号	邮箱
刘思远	221220067	<u>liusiyuan@smail.nju.edu.cn</u>

此次作业是本学期《计算机视觉表征与识别》课程的最后一次作业,与前两次相比,感觉难度较大。

Task1: Image Stitching

该任务要完成对两张图像的拼接,根据实验手册,主要包括特征提取、特征匹配、单应矩阵的构建和图像融合等步骤。

特征点提取

由于SIFT算法相比ORB、BRIEF等方法,对尺度变化和旋转变换具有更强的鲁棒性,所以使用SIFT 作为特征提取工具。

为了提升特征检测的密度和鲁棒性,设置了较高的特征数threshold(nfeatures = 8000),同时设置了较高的调整后对比度以及边缘相应参数。

特征点匹配

使用FLANN(近似最近邻快速库)实现特征匹配,并结合Lowe's Ratio Test筛选匹配结果,以降低错误匹配率。匹配对的距离比值的threashold设置为0.7,以确保匹配的可靠性和准确性。

单应矩阵

在得到匹配的点对之后,使用RANSAC算法来估计图像之间的单应矩阵。为了适应更加复杂的图像 case,设置了较高的迭代次数和置信度。

图像变换和融合

为了提高拼接图像的流畅度,减少视觉上的拼接痕迹,采用了如下3个方法来加以改进:

• 计算变换后的输出画布大小,构造平移矩阵,调整坐标偏移;

```
1 | translation = np.array([[1, 0, -x_min], [0, 1, -y_min], [0, 0, 1]])
```

• 在图像重叠区域,构造线性渐变的mask,然后加上gaussian blur来实现平滑过渡。

```
1
     # 创建从左到右的线性渐变
 2
     for x in range(w):
         if x <= min_x:</pre>
 3
             mask[:, x] = 0.0
 4
             elif x >= max x:
 5
                 mask[:, x] = 1.0
 6
 7
                 else:
 8
                     # 在重叠区域内创建平滑过渡
 9
                     alpha = (x - min_x) / (max_x - min_x)
                     mask[:, x] = alpha
10
11
12
    # 应用高斯模糊使过渡更平滑
13
     mask = cv2.GaussianBlur(mask, (21, 21), 10)
```

此外,观察到按照上述方法拼接后的图像会存在黑边,也就是黑色无效区域,带来了很差的视觉效果。因此,在上述步骤基础上,最后基于阈值分割法提取有效边界并裁剪,以此来消除黑边。

Task2: Multi-Image Stitching

首先, 抛开算法内容和实现不谈, 一个重要的问题是内存占用。由于部分cases里面要拼接的图像数量很多, 而在运算时要同时在内存里面存储已加载的所有图片的运算结果, 所以很容易就会因为超出内存限制而导致程序被kill掉。为了解决此问题, 主要采取了以下方式来降低内存占用:

1 对输入图像进行缩放来减少内存占用

```
def resize_image_if_needed(img, max_dimension=400): # 大幅降低到400
 1
         """如果图像太大则缩放"""
 2
         h, w = img.shape[:2]
 3
 4
         max_dim = max(h, w)
 5
         if max_dim > max_dimension:
             scale = max_dimension / max_dim
 6
 7
             new_w = int(w * scale)
 8
             new_h = int(h * scale)
 9
             img = cv2.resize(img, (new_w, new_h), interpolation=cv2.INTER_AREA)
10
             print(f"图像从 {w}x{h} 缩放到 {new_w}x{new_h}")
         return imq
11
```

- 2. 使用轻量级的SIFT来进行特征检测(即把nfeatures减少到1500)
- 3. 及时清理临时变量并调用垃圾回收机制。

接着,重点介绍一下自己是如何确定图像的拼接顺序的。

- (1) 基于图像之间的特征匹配关系,构建连接图,其中节点代表单个图像,边的权重代表匹配点的数量,只有当匹配点数量超过某个threshold的时候,才会建立边;
 - (2) 如果图不连通,则选取最大的连通分量拼接;
- (3)选择度数最高的节点作为拼接的起始点,接着使用贪心的思想,逐步选择权重最大的边,以 此确定拼接的顺序。

关于特征提取和匹配的部分,直接使用Task1已经实现好的接口即可。

到这里,这学期的CV课就结束了。总的来看,三次的实验收获还是蛮大的,至少可以不用pytorch框架写图像处理相关代码了。浅浅完结撒花一下,暑假完成关于composed image retrieval的综述。