# 归一化割实验

## 实验目的

试使用Normalized Cut方法对教学楼图像进行分割。

### 实验环境

- NumPy
- OpenCV2
- Scikit-Image
- MatPlotLib

## 实验原理

#### Normalized Cut

Normalized Cut (Ncut) 是一种基于图论的图像分割方法。它将图像建模为无向加权图 G=(V,E),其中 V 是节点集合(代表像素或超像素),E 是边集合,表示节点之间的相似关系。边的权重 w(i,j) 反映了节点 i 和 j 之间的相似程度。

Ncut 的目标是将图划分为两个部分,使得:

- 1. 划分后不同子图之间的关联性尽可能小;
- 2. 划分后的每个子图内部的关联性尽可能高。

#### 目标函数

假设将图 G 划分为两个子图 A 和 B, Normalized Cut 目标函数定义为:

$$\operatorname{Ncut}(A, B) = \frac{\operatorname{cut}(A, B)}{\operatorname{assoc}(A, V)} + \frac{\operatorname{cut}(A, B)}{\operatorname{assoc}(B, V)}$$

其中:

- $\operatorname{cut}(A,B) = \sum_{i \in A, j \in B} w(i,j)$  表示子图 A 和 B 之间的权重之和;
- $\operatorname{assoc}(A,V) = \sum_{i \in A, j \in V} w(i,j)$  表示 A 与整个图 V 的权重总和。

Ncut 最小化这个目标函数,以获得良好的图像分割。

#### 矩阵形式与广义特征值问题

图拉普拉斯矩阵

$$L = D - W$$

其中:

- 相似度矩阵: W, 其中 W(i,j) = w(i,j) 表示节点 i 和 j 的相似度;
- 度矩阵: D 是对角矩阵,  $D(i,i) = \sum_i W(i,j)$  表示节点 i 的度。

Ncut 的问题可以转化为广义特征值问题:

$$(Ly) = \lambda(Dy)$$

其中, $\lambda$  是特征值,y 是对应的特征向量。第二小的特征值对应的特征向量可以进行分割。

#### RAG (Region Adjacency Graph)

为了减少计算复杂度,我们使用区域邻接图(RAG, Region Adjacency Graph)。在RAG中,每个节点代表一个区域(超像素),边的权重表示两个相邻区域之间的相似度。RAG的构建可以基于颜色均值或其他特征。

我们使用 skimage.future.graph.rag\_mean\_color 构建 RAG, 该函数将每个区域的平均颜色作为特征, 计算其相似性。

#### 预分割

在正式应用 Ncut 之前,我们使用 Felzenszwalb 算法进行预分割。Felzenszwalb 是一种基于图的分割算法,通过计算邻接像素之间的差异和区域一致性来生成超像素:

- 1. 计算像素之间的相似度(基于颜色或纹理)。
- 2. 将相似像素合并成若干个区域(超像素)。
- 3. 输出的区域可以作为 Ncut 的初始输入,以减少计算复杂度。

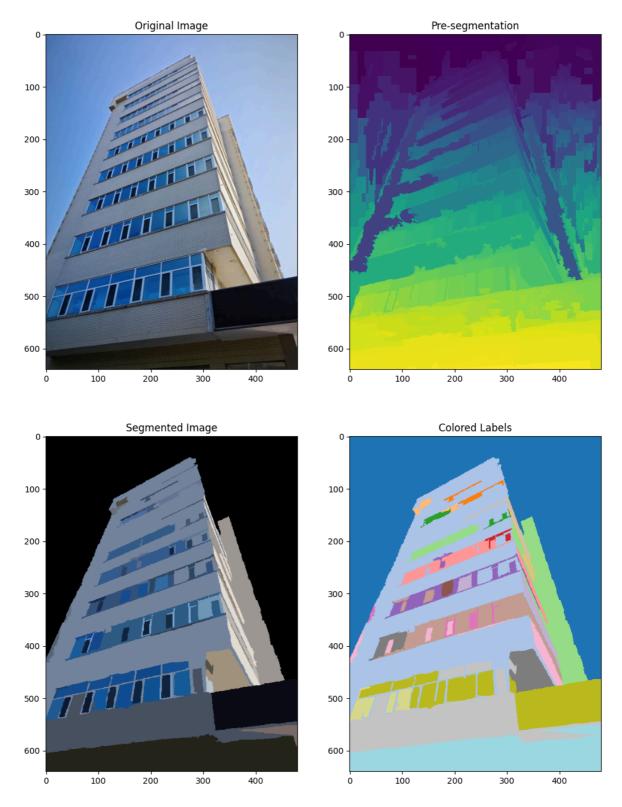
```
In [3]: import cv2
        import numpy as np
        import matplotlib.pyplot as plt
        from skimage import segmentation, color, graph
        from utils.seg viz import color labels
        # 读取图像
        image = cv2.imread('example.jpg')
        image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR BGR2RGB)
        # 预分割图像(以获得更好的分割起点)
        pre_segments = segmentation.felzenszwalb(image, scale=100, sigma=0.5, min_size=1
        # 构建RAG
        rag = graph.rag_mean_color(image, pre_segments, mode='similarity')
        # 使用 Normalized Cut 方法分割图像
        labels = graph.cut_normalized(pre_segments, rag)
        # 将每个标签染色为不同颜色
        segmented image = color.label2rgb(labels, image, kind='avg')
        colored_labels = color_labels(labels)
        #显示结果
        plt.figure(figsize=(12, 16))
        plt.subplot(2, 2, 1)
        plt.imshow(image)
```

```
plt.title('Original Image')

plt.subplot(2, 2, 2)
plt.imshow(pre_segments)
plt.title('Pre-segmentation')

plt.subplot(2, 2, 3)
plt.imshow(segmented_image)
plt.title('Segmented Image')

plt.subplot(2, 2, 4)
plt.imshow(colored_labels)
plt.title('Colored Labels')
```



可以看到,预分类后天空和外墙仍然被分割为多个部分;使用NCut后,外墙基本被合并到一个部分,天空被合并成一个部分,窗户被部分正确分割,但越远处玻璃反光影响越大,更难被正确处理。总的来说,这种先预分割后NCut的方式平衡了算力要求和准确度,不易受到外墙瓷砖条纹、天空云层等干扰,效果较好。