# 图像补全实验报告

2018011422 李响

## 运行环境

python 3.8.9

numpy 1.21.5

opency-python 4.5.2.54

## 代码分析

#### 读图并初始化

#### 结构补全

在曲线与未知区域相交的部分确定锚点,确定其对应需要补全的范围,在曲线和一直区域的相交部分确定样本集,同样确认其所对应的范围。

之后计算最小能量差并补全,energy[i][k]表示锚点i与样本点k之间的能量差,用动态规划确定最小能量差,其中 $E_1,E_2,E_S,E_I$ 与论文中公式一致。在部分计算上参考了 $\underline{\text{https://github.com/grahambryan/img_completion}}$ 。

结构补全的中间结果输出为,xx\_stru.png。

#### 纹理补全

为对比效果,直接使用cv2.inpaint输出为xx\_text1.png,实现效果输出为xx\_text2.png。

这里参考的方法是课堂上"基于像素的补全"中《Region Filling and Object Removal by Exemplar-Based Image Inpainting》。

其中主要流程是,确定mask边缘部分,计算待填充部分的优先级,由优先级最高的点确定所需要填充的块,寻找最相似的块,填补图片。

其中较为复杂的是计算待填充部分优先级,代码中confidence、data、priority分别对应论文中以下三个公式。

$$C(p) = rac{\sum_{q \in \Psi_p \cap (I - \Phi)C(q)}}{|\Psi_p|}$$

$$D(p) = \frac{|\bigtriangledown I_{\frac{1}{p}} \bullet n_p|}{\alpha}$$

$$P(p) = C(p)D(p)$$

## 运行方式

#### 注意路径不能有中文

```
# 默认运行样例南瓜图
python main.py
# -t可以在代码运行过程中逐步展示
python main.py -t
# 对应结果展示效果具体运行方式(纹理补全用时较长)
python main.py -i pumpkin -s 15 -p 15 -d 2
```

## 结果展示与分析

样例中的南瓜图



上一为原图, 上二为补全区域, 上三为补全结构

python main.py -i bed -s 20 -p 20 -d 2 python main.py -i tree -s 5 -p 5 -d 2

下一为仅结构补全的结果,下二为opencv自带补全结果,下三为实现的结果

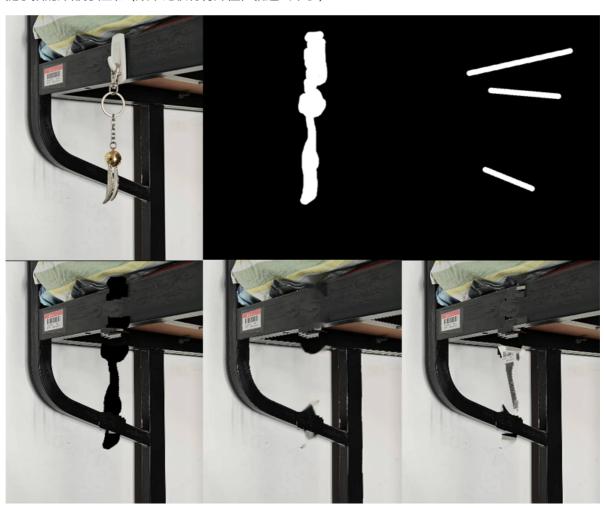
可见,除了窗框下有一些瑕疵歪,基本可以接受

无结构信息的纹理补全结果如下:



意外的是,居然补全了竖向的窗框,但南瓜部分结果不佳

随手拍的床部分框架(效果比较有特殊性,就选出来了)

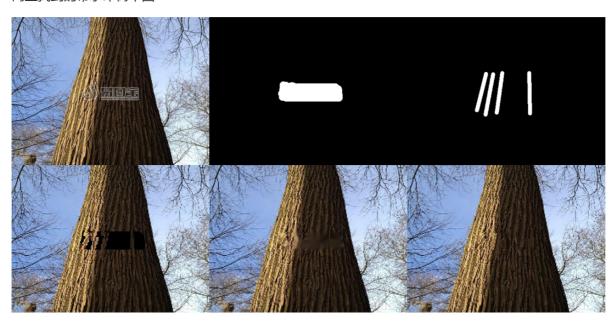


可以看到,这个补全结构的效果有部分效果较差,主要在于亮面和暗面差别较大,无法很好的区分边界,导致框架不能很好地补全,在这里opencv的效果就比实现效果要好,我认为是填补顺序的关系。 无结构信息的纹理补全结果如下:



这里直接用纹理补全甚至比结构补全还好,我认为是在结构的标注上,阴暗面不能在同一个标注线上, 导致阴暗面分界线不明显,影响后续纹理补全,直接用纹理补全就好一些。于是在下面的水印图中,我 在阴暗边界都标注了结构。

#### 网上找到的带水印树干图



可以看到,在亮部和暗部的边界各标注一个结构,可以更好地区别边界,纹理也较为清晰,实现的效果 比opencv填充效果更好。

无结构信息的纹理补全结果如下:



这里直接纹理补全效果不佳,我认为主要原因是填补顺序和图片大小的关系,这张图像素较小,但在纹理补全时patch\_size固定,结果就可能会差一些。

## 小结

在这次作业中,实现了带结构标注的纹理补全办法,结构补全可以尽可能地保留原有结构,为纹理补全时提供更可能相似的部分,但在亮暗交界处表现不太好,在背景较为单一(如玻璃)或结构较为重复(如树干)上表现较好。