# 数字图像处理大作业实验报告

## 1. 实验原理

### 本实验完成的内容如下:

设计一个算法,输入一张原始图片,自行指定图片长宽比后,考虑像素的差异化处理,输出改变长宽比的图像。

### 算法基本思想:

算法基本思想参照了论文 Avidan, Shai, and Ariel Shamir. "Seam carving for content-aware image resizing." 中所述的,通过考虑某条缝的"像素能量"来进行图像缩放。

图像的能量函数是基于梯度的。梯度大的地方图像内容变化大、纹理丰富,一般是重要内容,删除梯度大的缝隙对图片影响大;梯度小的地方图像内容变化小,比如草地、蓝天、海水,一般是重复内容,删除梯度小的缝隙对图片影响较小。可以看出,梯度大小与能量大小应该成正比,定义能量函数如下:

$$e(I) = \left|\frac{\partial}{\partial x}I\right| + \left|\frac{\partial}{\partial y}I\right|$$

一条seam定义为像素从上至下或从左至右的连接路径。以从上至下的seam为例,从每一行选取一个像素,相邻两行的连接线只能是当前行像素位置的八连通域子集。一条seam的能量为这条seam上每一个像素的能量之和。

对于缩小图像,我们需要删除多条能量最小的seam,对于放大图像,我们需要复制多条能量最小的seam。本实验采用动态规划的方法来寻找能量最小的seam。以从上至下的seam为例,若一个像素的横坐标为x,那么上一行组成其seam的像素的横坐标只能是x-1,x或x+1,因此有动态规划方程:

$$dp(i,j) = energy(i,j) + min(dp(i-1,j-1), dp(i-1,j), dp(i-1,j+1))$$

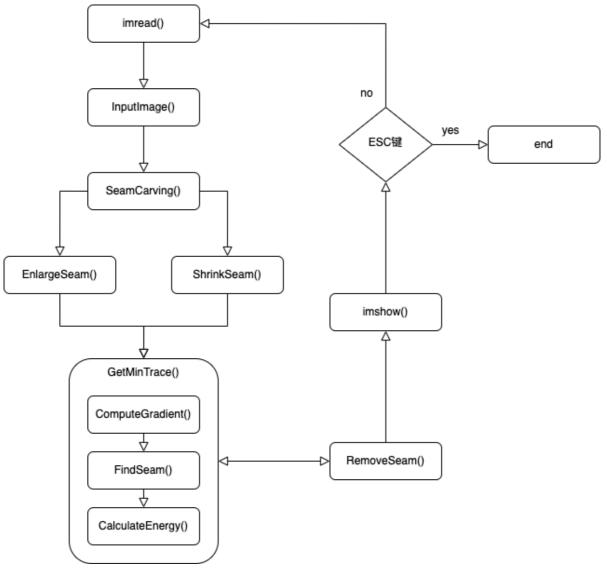
缩小图像时,算法不断重复计算能量图——动态规划寻找最小能量seam——移除最小能量seam这个过程;放大图像时,算法先仿照缩小图像时的过程,找到能量最小的n条seam,然后复制它们,以避免持续复制原图中同一条能量最小的seam。

#### 创新点:

- 1. 经实验中实践发现,该算法在处理风景图等前景内容较为简单的图片时效果较好,但是在放缩边缘形状较为特殊的图片时(例如本实验测试例中使用了一副带有牛的图片,其中牛的身体曲线较为复杂),图片放缩后部分区域可能出现锯齿现象。因此,在处理图像后,使用双边滤波方法平滑图像,保留边缘的同时去除噪声,使放缩后的图像在视觉上更为美观。具体编码实现在函数main中。
- 2. 在算法编码实现中合并了能量图计算步骤和动态规划步骤。在原本的算法设计中,每次寻找最小能量的seam时,先使用O(n)复杂度的循环遍历全图,计算出每个像素的能量,然后再次使用O(n)复杂度的循环遍历图像进行动态规划,其中n为图像像素点的个数。本实验将它们放至同一个循环中进行,降低了算法时间复杂度。具体编码实现在函数CalculateEnergy中。

## 2. 实验步骤

本实验采用c++语言编码实现,调用了opencv库的部分方法与数据结构,如imread(),waitkey(),Mat.at()等。



```
int main()
   读图片,保存原图以便后续重新键入尺寸;
   while(1)
   {
      //初始化工作,展示图片,提示用户键入图像新尺寸
      InputImage();
      //比较用户输入的尺寸与原始图片尺寸,判断是放大还是缩小,先处理列,再处理行
      SeamCarving();
      //使用双边滤波方法平滑图像
      bilateralFilter();
      //算法运行结束,输出运行时间和运行结果。如果按下ESC键,退出,按其他任何键,可再次输入
尺寸
  }
/*放大图像,增加count这么多条seam,参数flag = C代表增加竖直方向的seam,flag = R代表增加水平
方向的seam*/
void EnlargeSeam()
```

```
Mat trace[MAXNUM];
   //如果增加水平方向的seam,将图像旋转90度处理即可
   for(int i = 0;i < count;i++)</pre>
   {
      //找出count条能量最小的seam, 记录在trace中
      Mat min_Trace = GetMinTrace();
      min_Trace.copyTo(trace[i]);
      //删掉图中的这条seam,接着寻找下一条能量最小的seam
      RemoveSeam();
   }
   利用trace扩大图像,注意调整trace中seam的相对位置
   //如果增加水平方向的seam,将图像旋转90度
}
/*删除一条seam,参数flag = C代表删除一条竖直方向的seam, flag = R代表删除一条水平方向的
seam*/
void ShrinkSeam()
   //如果删除一条水平方向的seam,将图像旋转90度处理即可
   Mat min_Trace = GetMinTrace();
   RemoveSeam();
   //如果删除一条水平方向的seam,将图像旋转90度
}
/*返回图中能量最小的seam,以矩阵形式记录*/
Mat GetMinTrace()
   //彩色图像转换为灰度图像
   cvtColor(src, dst, COLOR_BGR2GRAY);
   //计算图像梯度
   ComputeGradient();
   //通过动态规划用能量图找到能量最小的seam
   FindSeam();
   return min_Trace;
}
/*计算一副灰度图每个像素的能量函数,生成能量图*/
void ComputeGradient()
   //求水平梯度所使用的卷积核
   Mat kernel_H = (Mat_{<float>}(3, 3) << 0, 0, 0, 0, 1, -1, 0, 0, 0);
   //求垂直梯度所使用的卷积核
   Mat kernel_V = (Mat_{float})(3, 3) << 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, -1, 0);
   //水平与垂直滤波结果的绝对值相加,可以得到梯度大小
   filter2D();
   add(abs(gradiant_H), abs(gradiant_V), dst);
}
```

# 3. 实验结果

### 实验环境:

CPU: Intel(R) Core(TM) i5-8265U CPU @ 1.60GHz 1.80 GHz RAM 8.00GB

GPU: GeForce MX250

# 测试例一 (前景较为复杂):

原图尺寸: 213 × 320



改变尺寸为: 180 × 380 处理时间: 7.638s



改变尺寸为: 100 × 200 处理时间: 10.892s



测试例二 (前景较为简单):

原图尺寸: 384 × 512



改变尺寸为: 300 × 470 处理时间: 25.673s



改变尺寸为: 200 × 400 处理时间: 51.182s



改变尺寸为: 500 × 500 处理时间: 32.057s

