# 图像处理 HW2: 简易图像大小调整

李天宇 2200013188 信息科学技术学院

## 1 基本实现

OpenCV 给出的resize()函数定义如下:

cv.resize( src, dsize[, dst[, fx[, fy[, interpolation]]]] ) -> dst

其中, interpolation为插值方法, 这里需要用到的是最近邻插值、双线性插值和双三次插值法。其枚举值如下: cv.INTER\_NEAREST, cv.INTER\_LINEAR, cv.INTER\_CUBIC

## 2 基础功能实现

### 2.1 最近邻插值

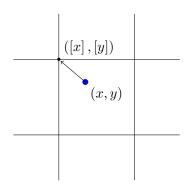


图 1: 最近邻插值

像素值映射的公式如下:

$$src_x = round(dst_x/scale)$$
  
 $src_y = round(dst_y/scale)$  (1)

需要注意的是,舍入时可能因为"入"而超出范围,所以需要对边缘数据做处理。 另外,image.shape的第一维是高度,第二维是宽度。 2.2 双线性插值 2

### 2.2 双线性插值

### 2.2.1 单次线性插值

如图所示:

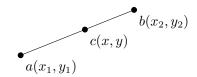


图 2: 单次线性插值

我们有:

$$\frac{f(x_1) - f(x)}{x_1 - x} = \frac{f(x_1) - f(x_2)}{x_1 - x_2} \tag{2}$$

整理得:

$$f(x) = \frac{x - x_2}{x_1 - x_2} f(x_1) + \frac{x_1 - x}{x_1 - x_2} f(x_2)$$
(3)

#### 2.2.2 双线性插值法

双线性插值基于单次线性插值。

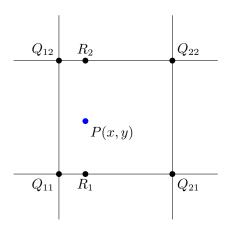


图 3: 双线性插值

要计算 f(P),需要先用单次线性插值计算  $f(R_1)$ , $f(R_2)$ ,再用  $f(R_1)$ , $f(R_2)$  计算 f(P)。 具体计算公式如下:

$$f(R_1) = \frac{x_2 - x}{x_2 - x_1} f(Q_{11}) + \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} f(Q_{21})$$

$$f(R_2) = \frac{x_2 - x}{x_2 - x_1} f(Q_{12}) + \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} f(Q_{22})$$

$$f(P) = \frac{y_2 - y}{y_2 - y_1} f(R_1) + \frac{y - y_1}{y_2 - y_1} f(R_2)$$

$$(4)$$

整理得:

2.3 双三次插值 3

$$f(P) = \frac{(x_2 - x)(y_2 - y)}{(x_2 - x_1)(y_2 - y_1)} f(Q_{11}) + \frac{(x - x_1)(y_2 - y)}{(x_2 - x_1)(y_2 - y_1)} f(Q_{21}) + \frac{((x_2 - x)(y - y_1)}{(x_2 - x_1)(y_2 - y_1)} f(Q_{12}) + \frac{(x - x_1)(y - y_1)}{(x_2 - x_1)(y_2 - y_1)} f(Q_{22})$$
(5)

这里,  $(x_2-x_1)(y_2-y_1)=1$ , 因而分母均为 1。

图3中, $Q_{12}$  的坐标为 ( $\lfloor x \rfloor$ ,  $\lfloor y \rfloor$ ),其余易得,亦需注意边缘处理。

我查到的资料中提到,在 OpenCV 中,像素的映射公式有所改变:

$$src_x = (dst_x + 0.5)/scale + 0.5$$
  
 $src_y = (dst_y + 0.5)/scale + 0.5$  (6)

这样处理没有显著变化,故保留原处理。

### 2.3 双三次插值

定义 BiCubic 函数,用于计算某个点的权值,x 为该点到 P 点的距离:

$$W(x) = \begin{cases} (a+2)|x|^3 - (a+3)|x|^2 + 1, & for |x| \le 1\\ a|x|^3 - 5a|x|^2 + 8a|x| - 4a, & for 1 < |x| \le 2\\ 0, & otherwise \end{cases}$$
(7)

取 a=-1。

其 x > 0 部分图像如下:

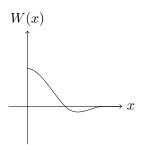


图 4: W(x)

以下是双三次插值需要的 16 个点:

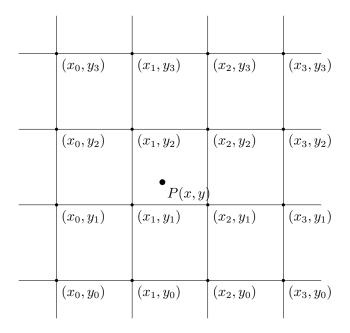


图 5: 双三次插值

如上图,P 点的值由这 16 个点加权而来,同样需要注意边缘处理。其中, $x_1 = \lfloor x \rfloor$ , $y_2 = \lfloor y \rfloor$ ,其余点易得。

$$f(x,y) = \sum_{i=0}^{3} \sum_{j=0}^{3} f(x_i, y_j) W(x - x_i) W(y - y_j)$$
(8)

上述方法与使用卷积核进行卷积等价。另外,加权后得到的像素值可能超出uint8的表示范围,需要对其进行限制。

## 3 进阶功能实现

### 3.1 Lanczos 插值算法

Lanczos 插值算法在 OpenCV 也给出了实现,将interpolation设为cv.LANCZOS4即可。它将在 8×8 邻域上进行 Lanczos 插值。

Lanczos 插值算法基于以下的 Lanczos kernel:

$$L(x) = \begin{cases} sinc(x)sinc(x/a) & if -a < x < a, \\ 0 & otherwise. \end{cases}$$
 (9)

其中, sinc(x) 定义如下:

$$sinc(x) = \begin{cases} \frac{\sin(\pi x)}{\pi x} & if \ x \neq 0, \\ 1 & if \ x = 0 \end{cases}$$
 (10)

而 a 决定 kernel 的宽度,通常取 2 或 3。通常来讲,a=2 时,算法适用于图像缩小插值,a=3 时,算法适用于放大插值。

Lanczos kernel 在 x > 0 上的图像于图6中给出。

这里的计算与双三次插值类似,见公式11。

3.2 差异图 5

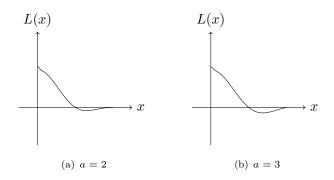


图 6: Lanczos kernel

$$S(x) = \sum_{i=|x|-a+1}^{\lfloor x\rfloor+a} s_i L(x-i)$$
(11)

### 3.2 差异图

由于算法的差异, 我的图像与 OpenCV 给出的实现在大小上有时会出现 1 像素长的误差, 所以在做差时, 需要取小者的形状计算。

### 3.3 图像几何变换

#### 3.3.1 仿射变换

仿射变换将矩阵 M 以如下方式应用于图像:

$$dst(x,y) = src(M_{11}x + M_{12}y + M_{13}, M_{21}x + M_{22}y + M_{23})$$
(12)

不过,要先使用invertAffineTransform进行反转,然后在上述公式中替代 M。

#### 3.3.2 图像旋转

想做出 360 度的旋转很麻烦,主要是要找基准点。我画了图算了坐标,但最后发现标准不一样,于是作罢。

#### 3.4 斜切

调整仿射变换的矩阵 M 即可实现斜切,这里只做了一个方向的演示。

## 4 实验结果

下面是对图像处理的过程。

这次作业涉及的内容实在太多,没法做到尽善尽美,很多方面也没能完全做好。OpenCV 的很多标准也实在很令人迷惑。



图 7: Lanczos 插值

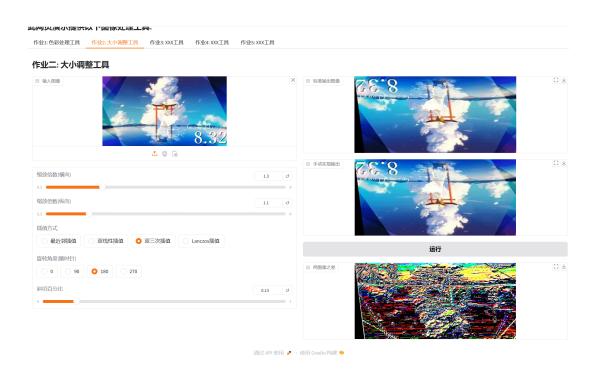


图 8: 综合测试