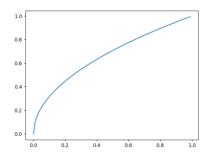
非线性变换

重要: 本文假定图像在 0-1 范围内, 图像最大值为 1, 像素值设为 x

非线性变换,就是下面这个曲线,做一个映射,让亮的值稍微缓和一点,暗的值提升大一点:



一、基础: Gamma 和 Log 变换

图像想要如上图所示,一般有两种方法: Gamma 和 Log。

Gamma 老生常谈了,这也是最容易想到的,就是一个 x^{α} 函数,图像就不画了,反正就是上面的那张图样子。其中参数 α 是调节的系数。

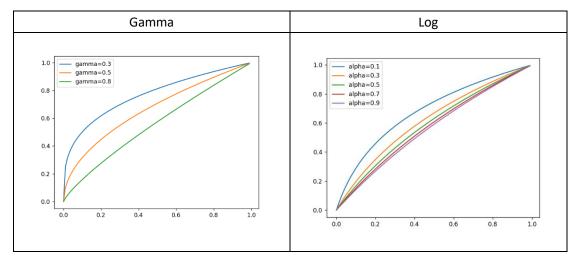
Log 变换也是上图所示,所以人们就想到是不是可以用 Log 做类似的事情,而由于像素是 0-1 之间,所以里面又加个 1,即 $\log(1+x)$ 。而为了最后归一化,所以还要除以一个 $\log 2$:

$$newx = \frac{log(1+x)}{log(2)}$$

看起来很好,然而仔细比较一下这个公式和上面的 Gamma: 它怎么没有参数呀? 也就是说它的**曲线形状已经是固定**了,我想曲线陡峭一点怎么办? 所以实际 Log 变换需要加入调节参数:

$$newx = \frac{log(1 + x/\alpha)}{log(1 + 1/\alpha)}$$

Gamma 变换和 Log 变换的图像如下所示,可以看到两个变换还是有所区别的,Gamma 在低值下急速上升,相比之下 Log 则保守一些,要根据实际情况选择使用:



二、Log 变换的另一种实现

在论文 Adaptive Logarithmic Mapping for Displaying High Contrast Scenes 中,作者提出了一种新的 Log 变换,看了好久才体会到,其总体公式如下:

$$L_{d} = \frac{L_{dmax} \cdot 0.01}{\log_{10}(L_{wmax} + 1)} \cdot \frac{\log(L_{w} + 1)}{\log\left(2 + \left(\left(\frac{L_{w}}{L_{wmax}}\right)^{\frac{\log(b)}{\log(0.5)}}\right) \cdot 8\right)}$$

$$\tag{4}$$

首先 $L_{dmax}*0.01$ 直接忽略掉,它其实就是一个 gain, 当成 1 即可, 而这个那么乱的公式, 可以化简为:

$$L_d = \frac{log_{base}(L_w + 1)}{log_{10}(L_{wmax} + 1)}$$
$$base = 2 + \left(\left(\frac{L_w}{L_{wmax}}\right)^{\frac{log(b)}{log(0.5)}}\right) \times 8$$

我们假定最大值是 1, 然后公式里面的 log(b)/log(0.5) 直接当成一个参数 γ , 这样公式为:

$$egin{align} L_d &= rac{log_{base}(L_w+1)}{log_{10}(2)} \ base &= 2 + 8*(L_w)^{\gamma} \ \end{array}$$

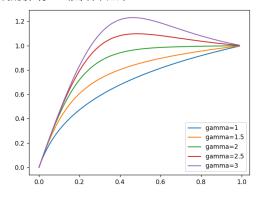
能看到分母是 log10 是因为现在的 base 最大为 10, 现在有两个问题:

- 1. 为什么 base 中用 8 相乘, 然后用 2 相加?
- 2. 这里的 γ 对函数曲线的影响?

第一个问题,为什么用 8 相乘,用 2 相加?为了下面的讲述,我们把乘数叫做 α ,加数叫做 β ,两者也决定了分母底数是 $\alpha+\beta$,作者是这样解释的:

In the denominator decimal logarithm is used since the maximum luminance value in the scene is always resampled to decimal logarithm by the bias function.

第二个问题, γ 对函数曲线的影响? 画图结果如下:



也是一种调整变换强度的参数。从图上也能看出来,要注意不能超过 2,否则变换函数不是单调函数了。论文里面是用 $\log(b)/\log(0.5)$ 来代替 γ 的,没有必要感觉。因此,最终这种公式下,有一个参数 γ 来调整变换强度,其曲线如上图所示。

三、其他非线性函数

$$I_n' = \frac{I_n^{(0.75z+0.25)} + (1 - I_n)0.4(1 - z) + I_n^{(2-z)}}{2}.$$
 (3)

其中的参数 Z 值由图像本身的内容决定,如下所示:

$$z = \begin{cases} 0 & \text{for } L \le 50 \\ \frac{L - 50}{100} & \text{for } 50 < L \le 150 \\ 1 & \text{for } L > 150, \end{cases}$$

式中的 L 表示亮度图像的累计直方图(CDF)达到 0.1 时的色阶值,也就是说如果亮度图像中 90%的像素值都大于 150,则 Z=1,如果 10%或者更多的像素值都小于 50,则 Z 取值为 Z=1,如果 Z=1,则根据 Z=1,则相据 Z=1,则说明图像中存在大量的偏暗像素,图像有必要变亮一些,如果 Z=1,则说明图像已经很亮了,则此时图像无需继续加亮处理。

函数的形状:

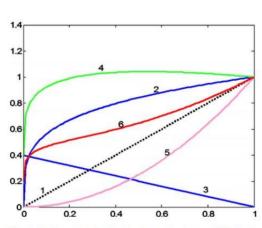


Fig. 2 Nonlinear transfer function (curve 6: when z=0) for luminance enhancement.

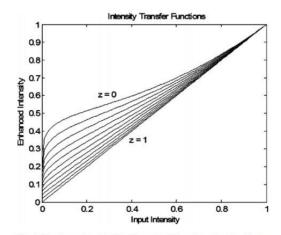


Fig. 3 Nonlinear transfer functions with different z values (z=0, top curve; z=1, bottom line).

原文: https://cloud.tencent.com/developer/article/1521677

四、自适应调节

在 gamma 和 log 的基础下,有一些论文提出自适应调节的方法,记录一下。这里的自适应的手段也可以 类比到其他方法上。

全局均值作为参数

论文: Adaptive Local Tone Mapping Based on Retinex for High Dynamic Range Images

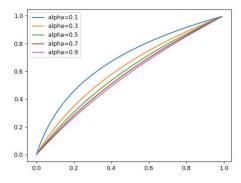
这篇文章的公式如下,其实就是 Log 变换中 α 替换成全局均值 \bar{L}_w :

$$L_{g}(x,y) = \frac{\log(L_{w}(x,y)/\overline{L}_{w}+1)}{\log(L_{w\max}/\overline{L}_{w}+1)},$$
(4)

论文用的均值是取完 log 后的均值,图中的 δ 是一个很小的数,防止溢出的。这个均值计算方式也没什么特别的科学依据,知道这个就好。

$$\overline{L}_{w} = \exp\left(\frac{1}{N} \sum_{x,y} \log(\delta + L_{w}(x,y))\right), \tag{5}$$

回顾最开始说的 Log 函数图像 (下图),能看到这里用均值的意义,如果图片整体偏暗,那么均值小从而图片变换会狠一点:



这个方法有一个弊端,有些图片对比度不好但平均值接近 128。比如下面的图,上半部分为天空,下半部分比较暗,且基本各占一半,因此其平均值非常靠近 128,此时没有均值没有太大作为调节参数的意义。



像素灰度值作为参数

论文: Local Color Correction

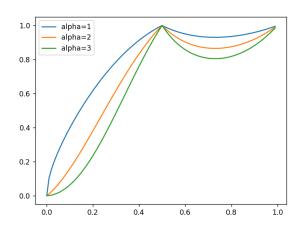
论文的原公式如下:

$$\begin{aligned} gamma\left(x,y\right) &= \frac{128 - gaussian\left(in\left(x,y\right)\right)}{128} * 2 \\ out\left(x,y\right) &= 255 * (\frac{in\left(x,y\right)}{255})^{gamma\left(x,y\right)} \end{aligned}$$

本篇文章默认像素值是 0-1 之间,变换一下公式如下,为了便于讲述,这里用 α 代替 2,然后用原像素代替高斯后的像素值:

$$y = x^{(1-x)*\alpha}$$

研究了一下, 说实话这个公式真的没道理, 它的变换取下如图:



这个都不是单调函数,但是实验中用了这个处理一张图片,还可以,但估计也是凑巧。

之后还有一篇文章在此基础上提出改进:

- 1. 用双边滤波代替高斯模糊。
- 2. gamma 计算不用固定的系数 2 (经验值), 而是用一个 α 值来代替。见下文

当图像的整体平均值小于 128 的时候, $\alpha = \ln\left(I_{avg}/255\right) / \ln\left(0.5\right)$;当图像的整体平均值大于 128 的时候, $\alpha = \ln\left(1 - I_{ave}/255\right) / \ln\left(0.5\right)$ 。哈哈,看到这里是不是想起了上一小节。没错,其实就是上一小节的方式,同样的,对于上面那种天空图,效果也一般。

某个代码块:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# x 0-1 每隔 0.01, L 取 0.3、0.5、0.8, 绘制 y=log(x/L + 1)/log(1/L + 1) 图像
x = np.arange(0, 1, 0.01)
for L in [0.1, 0.3, 0.5, 0.7, 0.9]:
    y = np.log(x / L + 1) / np.log(1 / L + 1)
    plt.plot(x, y, label=f'alpha={L}')

plt.legend()
plt.show()
```

参考链接

1. https://www.cnblogs.com/yfor1008/p/15173963.html