

Color2Gray

计 42 殷达 2014011320

January 18, 2018

原始论文 : Gooch, A. A., Olsen, S. C., Tumblin, J., & Gooch, B. (2005). Color2gray: salience-preserving color removal. ACM Transactions on Graphics, 24(3), 634-639.

1 算法原理及实现细节

这篇论文主要是在考虑邻域差别的情况下进行色彩空间上的降维 (RGB 空间到灰度空间)。由于一般的灰度化会采用亮度值而压缩颜色值, 但是有时候临近色彩不同但亮度相近的时候, 灰度化就会抹除这之间的差异。而 Color2Gray 这篇论文则是为了针对这个问题进行了优化, 使得经过灰度化的图像能够较好地保留原来的差异性。

首先将图像从 RGB 颜色空间转换到 CIE 的 L*a*b 色彩空间上。其中 L 为亮度通道, a 和 b 分别是另外两个色彩通道。该算法将原来的转换问题变成一个二次优化问题, 其优化的目标函数为

$$\min \sum_i \sum_{j \in N_\mu(i)} ((g_i - g_j) - \delta_{ij})^2$$

其中 g_i, g_j 是目标灰度图的灰度值, $N_\mu(i)$ 为像素点 i 的邻域, 邻域 μ 可以是以该像素点为中心的一个 Patch 或者是全局, δ_{ij} 是用来控制目标色彩差异的值, 具体的公式为

$$\delta_{ij} = \begin{cases} \Delta L_{ij} & \text{if } |\Delta L_{ij}| > \text{crunch}(\|\overrightarrow{\Delta C_{ij}}\|) \\ \text{crunch}(\|\overrightarrow{\Delta C_{ij}}\|) & \text{if } \overrightarrow{\Delta C_{ij}} \cdot \vec{v}_\theta \geq 0 \\ \text{crunch}(-\|\overrightarrow{\Delta C_{ij}}\|) & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\text{crunch}(x) = \alpha \times \tanh\left(\frac{x}{\alpha}\right)$$

$$\vec{v}_\theta = (\cos\theta, \sin\theta)$$

其中 ΔL_{ij} 为像素点 i, j 在亮度上的距离。 $\Delta C_{ij} = (\Delta A_{ij}, \Delta B_{ij})$ 为在色彩上的距离。

可以看到, α 起到了控制色彩差距相对于亮度差距所应该占的比重, α 越大, 色彩上的差距越重要。 θ 则是起到了控制颜色差距与灰度上对应的差距方向。可以看到如果选取 θ_1, θ_2 st. $\theta_1 = \theta_2 + \pi$ 其对应的优化方向正好相反, 在图 1 中像素点 i, j 的灰度优化目标差为 δ , 那么在图 2 中恰好为 $-\delta$ 。

在优化该二次函数的时候, 可以先令其偏导为零得到相应的优化目标方程组。

$$\forall i \text{ st. } g_i = \frac{1}{N_{\mu_i}} \sum_{j \in \mu_i} (g_j + \delta_{ij})$$

由于 N 为像素点数量，往往较大，可以采用迭代优化的方法。在原论文以及我的实现中都采用了较为简单的 Gauss-Seidel（高斯赛德尔）迭代法求解。一般迭代 $3 \sim 5$ 轮就可以基本收敛。

需要注意到的一个细节就是，原始目标函数只能保证像素之间相对差值逐渐朝目标值变化，并不能保证整张图的平均亮度，因此在每次迭代更新后，需要将整体的平均亮度向原始图像的平均亮度调节，否则在较多的迭代过后，图像会明显变暗。

2 时间复杂度分析

由于 δ_{ij} 在每轮迭代后都不变，所以可以预先用 $O(N^2)$ 的时间将其预先算好。之后每轮迭代使用 $O(N\mu^2)$ 的时间来计算。因此最后的时间复杂度是 $O(N^2 + RN\mu^2)$ ，其中 R 是迭代的次数。

3 结果

如下样例是源图像大小为 $538px \times 384px$ ，在 Intel(R) Core(TM) i5-6200U CPU @ 2.30GHz 的结果。其中基准图像的参数是 $iter=5, \alpha=100, \theta=\frac{1}{4}\pi, u=5$ 。



Figure 1: 原始图像



Figure 2: 基准图像: 3.3s



Figure 3: $\alpha=1$: 3.6s



Figure 4: $\alpha=10000$: 3.6s



Figure 5: iter=45: 6.6s



Figure 6: $\theta = \frac{1}{5}\pi$: 3.6s



Figure 7: $u=2$: 0.98s

以下是另外两个在标准参数下的例子

