2019谷歌InnoCamp(张掖)成果展示



第四组: 张弛 廖泳贤 白云东 罗巧

目录

- > 风格迁移
- > 超分辨率
- > 小组情况
- > 收获感悟

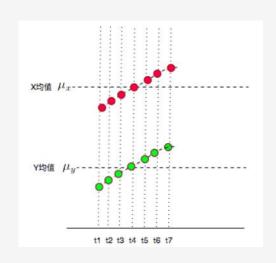


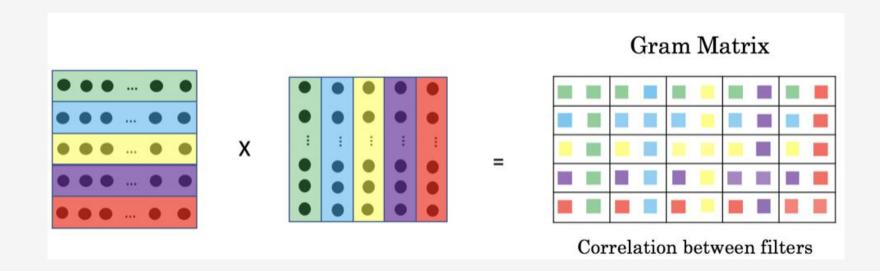
风格损失——格拉姆矩阵

$$G = A^T A = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \\ \mathbf{a}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_n \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_n \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_n \end{bmatrix}$$

协方差

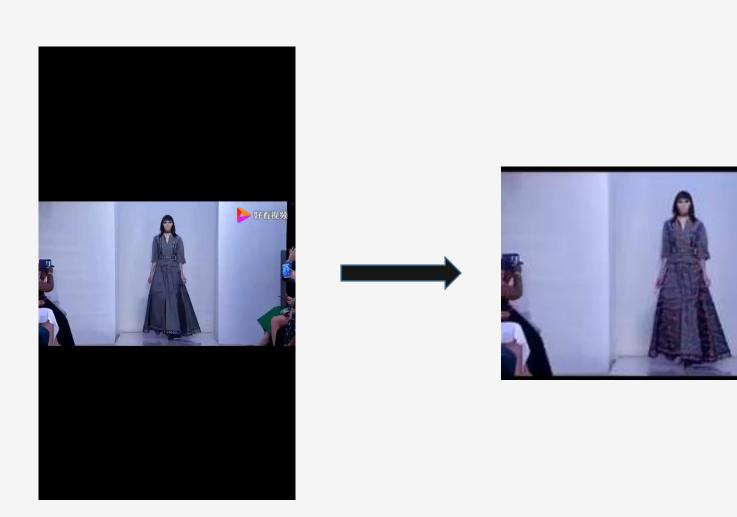
$$Cov(X,Y) = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]$$





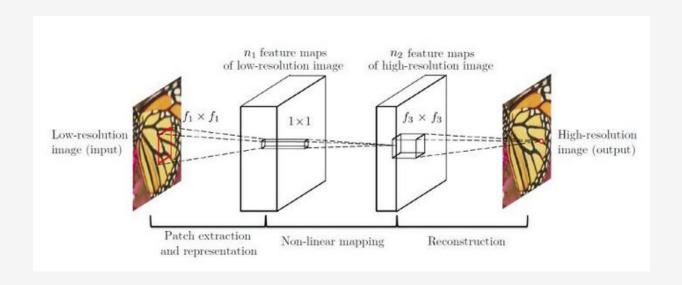
$$Cov(X,Y) = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]$$

格拉姆矩阵可以看做feature之间的偏心协方差矩阵(没有减去均值的协方差矩阵),内积之后得到的多尺度矩阵中,对角线元素提供了不同特征图(a1, a2 ..., an)各自的信息,其余元素提供了不同特征图之间的相关信息。于是,在一个格拉姆矩阵中,既能体现出有哪些特征,又能体现出不同特征间的紧密程度。论文中作者把这个定义为风格。



PARTIES

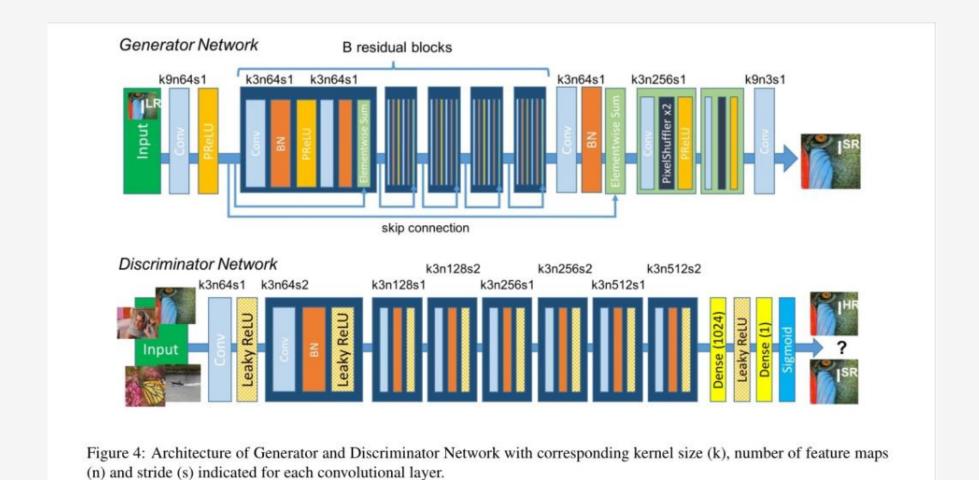
超分辨率



SRCNN: 首先使用双三次(bicubic)插值将低分辨率图像放大成目标尺寸,接着通过三层卷积网络拟合非线性映射,最后输出高分辨率图像结果。使用均方误差 (Mean Squared Error, MSE)作为损失函数,有利于获得较高的PSNR。

存在的问题:

基于PSNR指标的模型会倾向于生成过度平滑的结果,这些结果缺少必要的高频信息。许多实验结果都显示,PSNR的分数无法和人眼看到的视觉品质完全一致,有可能PSNR较高者看起来反而比PSNR较低者差。这是因为人眼的视觉对于误差的敏感度并不是绝对的,其感知结果会受到许多因素的影响而产生变化。



$$l^{SR} = \underbrace{l_{\rm X}^{SR}}_{\rm content\ loss} + \underbrace{10^{-3}l_{Gen}^{SR}}_{\rm adversarial\ loss}$$
 perceptual loss (for VGG based content losses)

公式背后的数学意义大概就是MSE+GAN,每个占一定部分的权重, 分别表示空间的相似性、判别器看到的相似性。

超分辨率







小组情况







网瘾少女爱敲代码

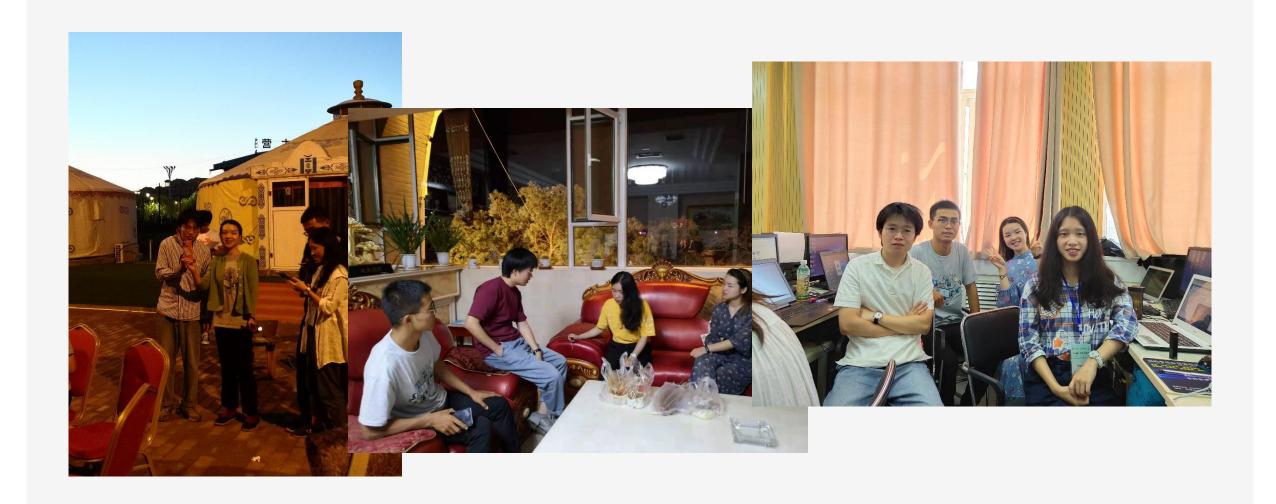


提笔安天下, 跨马 定乾坤



大脑内存兼容天文 地理和鸡毛蒜皮, 热爱传统服饰文化 的佛系文青。

小组情况



收获感悟



老师和同学都非常热情, 讲话也好听, 最重要的是交到了很多可爱的朋友。



认识了一些有想法的人;学到了一些有趣的知识;把想法变成现实作品需要熬夜;一种方法行不通,可以用其他方法解决问题;为了解决一个问题要先学会解决其他很多问题的技能。



在学习中我觉得自己还需要不断地深造和继续努力;需要向新朋友们学习,同时希望在本次活动之后还能经常联系;感谢小组的每一个人,和你们在一起的这几天我很开心;一句话总结吧---"就算很害怕,很迷茫,也不要放弃希望,未来的你是幸福的你,永远坚信这个"。



在广泛搜集敦煌文化及服饰图中感受到敦煌文化的静寂神秘;要传承发扬传统文化的宝库, 用科技+艺术的方式,再现敦煌历代服饰在造型、纹样、色彩等方面的独特魅力,并加以创新,迁移设计出来的不仅仅是一件衣服,更可拾起千百年的文化自信、弥补断层的文化残缺。

谢谢!

