# CVPR 2021 Short-video Face Parsing Challenge 季军方案分享 🕜 壹伴图 原创 CV开发者都爱看的 极市平台 2021-07-14 22:00:00 手机阅读 鼹 极市平台 收录干话题 #视觉顶会 月发文数目: \*\*; 月平均阅读: \*\*; ↑ 点击蓝字 关注极市平台 文章工具 已发文 $\equiv$ 采集图文 合成多 $\otimes$ 采集样式 查看主

作者 | 刘潇, 司晓飞, 谢江涛

编辑丨极市平台

极市导读 -

CVPR 2021 Short-video Face Parsing Challenge 大赛已于6月21日圆满结束,为cvpr workshop的竞赛单元赛事。本文为来自大 连理工大学的大赛季军的方案分享:训练一个人脸解析模型,能够对短视频人脸进行解析分割。 >>加入极市CV技术交流群,走在计 算机视觉的最前沿

近日,CVPR 2021 Short-video Face Parsing Challenge 大赛已于6月21日圆满结束。为cvpr workshop的竞赛单元赛事。大赛 由PIC,马达智数和北京航空航天大学联合主办,极市平台提供技术支持的国际性赛事。该赛事主要关注可以应用到各场景中的短 视频人脸解析技术。

本次大赛报名人数吸引海内外共300多支团队参与大赛,相比往期cvpr大赛,报名人数有较大增长。本次大赛的前三名分别由腾 讯、北邮模式识别实验室及大连理工大学获得。我们邀请到了本次大赛的第三名获奖团队分享他们的工作。

### 赛题介绍

短视频涵盖技能分享、幽默风趣、时尚潮流、社会热点、街头采访、公益教育、广告创意等话题,使得其在社交媒体平台迅速流行 起来。人脸解析是像素级的在人脸肖像中提取语义成分(例如嘴巴、眼睛和鼻子)。人脸解析可以提供比人脸轮廓和人脸关键点更加 精细的信息,是一项更具挑战性的任务。

在本次比赛中,我们将训练一个人脸解析模型,能够对短视频人脸进行解析分割。评价指标为 Davis J/F score and temporal de cay.

### 赛题分析

本次比赛的数据集由马达智数从数据库中挑选了总计1890段视频,每段视频约为20张图像。每段视频每秒抽取一帧,并对所有图 像进行了采样和标注,划分为训练集、验证集和测试集三部分。需要划分的类别总共有17类(不含背景类)。经过对图像数据的分析 可以总结出该数据集有以下特点:

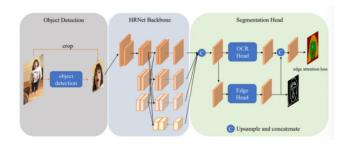
1. 图像人像区域占比较小

部分图像中的目标区域在整体图像中的占比较小,直接进行分割的话,一方面会引入过多的背景信息,另一方面随着模型的下 采样、目标区域的信息会造成严重的丢失。

- 2. 一些图像只有部分人脸 数据集的场景覆盖范围较广, 部分图像中存在只有部分人脸的情况。
- 3. 数据存在一定的标注错误 数据集中对于人脸的左右眼、左右眼影、左右耳、左右眉毛分别标注、数据集中存在少量的标注错 误。
- 4. 部分图像质量较差 部分数据存在分辨率较低, 亮度度过高/低, 运动模糊和失焦等问题。

## 解决方案

考虑到人像区域占比小的问题,我们先将人脸区域裁剪出来然后进行分割,减少背景带来的噪声。因此我们采用了一个目标检测加 语义分割的两阶段的做法来完成此次任务,使用PaddleDetection和PaddleSeg作为codebase。



#### 第一阶段:目标检测裁剪人脸

我们训练一个目标检测器来裁剪人脸,因为我们只需要能把人脸检测出来,不需要检的很准,只需要尽可能的保证人脸都能够检测 出来就可以,即需要一个高召回率。

我们利用数据集的标注mask,构造出人脸区域的边界框数据集,检测模型采用Cascade-RCNN-DCN-ResNet50-FPN,采用1x 训练策略,数据增强使用水平翻转,其他都采用常规设置,没有任何trick。

将检测出的目标区域裁剪出来,作为下一阶段的输入数据。

#### 第二阶段:人脸语义分割

#### • 数据增广

1)在做分割的时候大家都会加翻转,但是对于这个任务而言,人脸是镜像对称的,如果图像水平翻转后,mask也跟着翻转就会 造成歧义。比如左眼翻转到右眼,但是由于镜像对称,它的label应该变成右眼,所以我们再水平翻转后再把镜像的部件翻转 回来。

- 2)数据集中有部分人脸的情况,因此对完整人脸区域从上下左右四个方向,以1/3、2/3进行随机裁剪。
- 3)另外采用了随机小角度旋转和色彩抖动。

#### • 模型设计

在语义分割阶段,我们的Baseline为OCRNet-SEHRNet-w48,为了优化边缘分割结果引入了边缘监督,我们在Baseline的头 部添加了一个和OCRHead并行的EdgeHead,利用边缘信息进一步加强模型的分割精度。

OCRHead就和原始OCR一致,我们尝试过加入Panotic-FPN,但效果不好,就直接用原始的OCR了。我们主要设计了一个Ed geHead,在原有基础上拉出一个分支,去分割边缘,再将edge feature 和 seg feature 融合送入Decoder分割。另外,我们 还采用Edge Attention Loss来加强模型再边缘处的分割精度,Edge Attention Loss指的是在计算分割loss的时候,依据生成 的边缘mask,只计算在边缘区域的多分类损失。我们还参考了Matting任务的思想,在最后的decoder输出,上采样到原尺寸 后,在full resolution的尺寸上加入几层DenseLayer去refine分割结果。

#### • 损失函数设计

模型的损失构成如下式所示,总体分为两部分,  $L_{aux}$  和  $L_{seg}$  为分割监督损 失,  $L_{edge}$  和  $L_{atte}$  为边缘监督损失。

$$L = \lambda_1 L_{aux} + \lambda_2 L_{seq} + \lambda_3 L_{edge} + \lambda_4 L_{atte}$$

其中,  $L_{
m aux}$  为 HRNet 的输出进行粗分割的损失,  $L_{
m segh}$  EANet 头部输出进行分割的损失。分割监督损失为 CrossEntropy Lo ss 和 LovaszSoftmax Loss.  $L_{
m edge}$  为 BCE Loss,  $L_{
m atte}$  为 Edge Attention Loss, 如上述所示,只计算边缘区 域的多分类损 失。

• 模型集成 我们评估了将edge feature与seg feature的Add和Cat的融合方式,实验表明,Cat的融合方式性能更好。

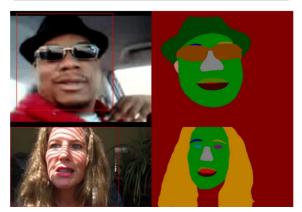
我们简单的进行了三个模型的硬投票。三个模型分别是 OCRNet,EANet  $_{
m Add}$  和 EANet  $_{
m Cat}$  。其中 OCRNet 为我们的 Baselin e, Add 和 Cat 表示不同的融合方式的 EANet。

#### • 一些Tricks

- 1) 使用大尺寸进行推理, 我们在训练时采用448 \* 448的尺寸, 在推理时采用480 \* 480的尺寸, 小尺寸训练, 大尺寸推理。
- 2) 我们使用PaddleSeg实现的模型,但是我们发现,PaddleSeg在推理阶段是先对模型输出的logit取argmax获得hard label 然后再用最近邻插值恢复到原图,这样的推理模式在大尺寸图上会产生严重的锯齿,因此我们改进推理方式,先对logits双线 性插值到原图获得soft logits然后再取argmax得到最终的分割结果,这个方式提升了一个点
- 3. 后处理上我们还采用GrabCut,利用得到的分割结果作为语义进一步refine。下图为使用GrabCut的对比图。

### 实验结果

Model	BackBone	Accuracy
OCRNet	SEHRNet-w48	83.42
EANet <sub>Add</sub>	SEHRNet-w48	84.51
EANet <sub>Cat</sub>	SEHRNet-w48	84.94
Ensemble	_	85.92
Ensemble+GrabCut	_	86.16



### 总结

除了上述的方案,我们还进行了尝试了Mutli-Scale, Pseudo-Labelling等,骨干模型上尝试过SwinTransformer + OCR等,分 割范式尝试过MaskRCNN等,但并没有带来明显的性能提升。另外,我们尝试过利用帧间信息,将上一帧的预测mask与当前帧的 图像拼接起来送入模型分割,该方法在val上有接近两个点的提升,但在test上并没有有效的提升,可能的原因是由于某一帧分割 不准,造成误差传播到后续的帧上了。

## 团队介绍

团队成员均来自于大连理工大学,团队成员分别为:刘潇、司晓飞、谢江涛。

#### 如果觉得有用,就请分享到朋友圈吧!



#### 极市平台

专注计算机视觉前沿资讯和技术干货,官网:www.cvmart.net 624篇原创内容

公众号

△点击卡片关注极市平台,获取最新CV干货

公众号后台回复"CVPR21检测"获取CVPR2021目标检测论文下载~

## 极市平货

YOLO教程: 一文读懂YOLO V5 与 YOLO V4 | 大盘点 | YOLO 系目标检测算法总览 | 全面解析YOLO V4网络结构

实操教程: PyTorch vs LibTorch: 网络推理速度谁更快? | 只用两行代码,我让Transformer推理加速了50倍 | PyTorch AutoGrad

算法技巧(trick): 深度学习训练tricks总结(有实验支撑) | 深度强化学习调参Tricks合集 | 长尾识别中的Tricks汇总 (AAAI2021)

最新CV竞赛: 2021 高通人工智能应用创新大赛 | CVPR 2021 | Short-video Face Parsing Challenge | 3D人体目标检测与行为分 析竞赛开赛, 奖池7万+, 数据集达16671张!

## # **CV技术社群邀请**函#

△长按添加极市小助手

添加极市小助手微信 (ID:cvmart2)

备注:姓名-学校/公司-研究方向-城市(如:小极-北大-目标检测-深圳)

即可申请加入极市目标检测/图像分割/工业检测/人脸/医学影像/3D/SLAM/自动驾驶/超分辨率/姿态估 计/ReID/GAN/图像增强/OCR/视频理解等技术交流群

每月大咖直播分享、真实项目需求对接、求职内推、算法竞赛、干货资讯汇总、与 10000+来自港科大、北 大、清华、中科院、CMU、腾讯、百度等名校名企视觉开发者互动交流~

觉得有用麻烦给个在看啦~

阅读原文 文章已于2021/07/16修改

喜欢此内容的人还喜欢

15个目标检测开源数据集汇总

2022/2/21 上午11:24 似巾半台