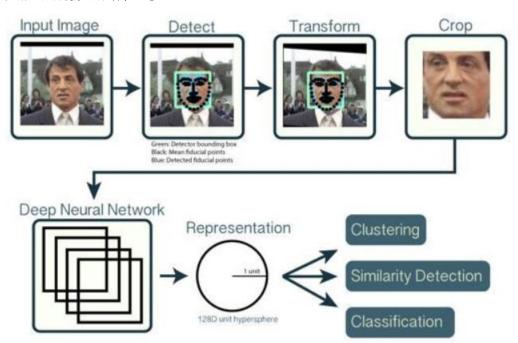
人工智能应用实践课程开题报告

——吕程

一、研究课题

人脸检测是机器视觉领域被深入研究的经典问题,在安防监控、人证比对、 人机交互、社交等领域都有重要的应用价值。数码相机、智能手机等端上的设备 已经大量使用人脸检测技术实现成像时对人脸的对焦、图集整理分类等功能,各 种虚拟美颜相机也需要人脸检测技术定位人脸,然后才能根据人脸对齐的技术确 定人脸皮肤、五官的范围然后进行美颜。在人脸识别的流程中,人脸检测是整个 人脸识别算法的第一步。



二、数据集

LFW: 全名是 Labeled Faces in the Wild. 这个数据集是人脸评估一定会用到的一个数据集,包含了来自 1680 的 13000 张人脸图,数据是从网上搜索来的。基本都是正脸。这个数据集也是最简单的,基本主流算法都能跑到 99%以上,貌似有 6 对 label 错了,所以最高正确率应该是 99.9%左右。这个都跑不到 99%的话别的数据集表现效果会更差。一般来说这个数据集是用来做人脸识别验证的。

CelebFaces: 总共包含 10177 个人的 202599 张图片,也是从搜索引擎上爬过来的,噪声不算多,适合作为训练集。同时这个数据对人脸有一些二元标签,比如是否微笑,是否戴帽子等。如果需要特定属性的人脸,也可以从中获取

CASIA-WebFace: 该数据集是从 IMBb 网站上搜集来的, 含 10K 个人的 500K 张图

片。同时做了相似度聚类来去掉一部分噪声。CAISA-WebFace 的数据集源和 IMDb-Face 是一样的,不过因为数据清洗的原因,会比 IMDb-Face 少一些图片。噪声不算特别多,适合作为训练数据。

VGG-Face: 来自 2622 个人的 2 百万张图片。每个人大概要 2000+图片,跟 MS-Celeb-1M 有很多重叠的地方(因为都是从搜索引擎来的),这个数据集经常作为训练模型的数据,噪声比较小,相对来说能训练出比较好的结果。、

三、实现方法

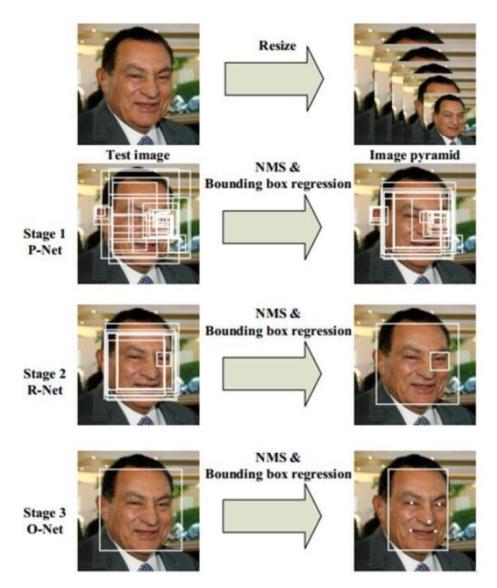
1、早期方法

早期的人脸检测算法使用了模板匹配技术,即用一个人脸模板图像与被检测图像中的各个位置进行匹配,确定这个位置处是否有人脸;此后机器学习算法被用于该问题,包括神经网络,支持向量机等。以上都是针对图像中某个区域进行人脸-非人脸二分类的判别。

2、深度学习框架

MTCNN(Multi-task convolutional neural networks)人脸对齐该 MTCNN 算法出自深圳先进技术研究院,乔宇老师组,是 2016 年的 ECCV

MTCNN 顾名思义是多任务的一个方法,它将人脸区域检测和人脸关键点检测放在了一起,同 Cascade CNN 一样也是基于 cascade 的框架,但是整体思路更加巧妙合理,MTCNN 总体来说分为三个部分: PNet、RNet 和 ONet,如下图所示:



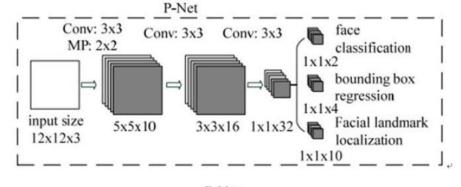
Proposal Network (P-Net):该网络结构主要获得了人脸区域的候选窗口和边界框的回归向量。并用该边界框做回归,对候选窗口进行校准,然后通过非极大值抑制(NMS)来合并高度重叠的候选框。

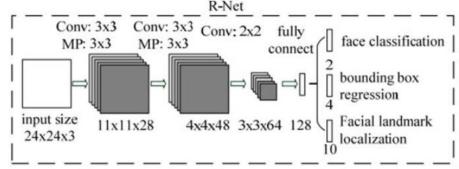
Refine Network (R-Net): 该网络结构还是通过边界框回归和 NMS 来去掉那些false-positive 区域。

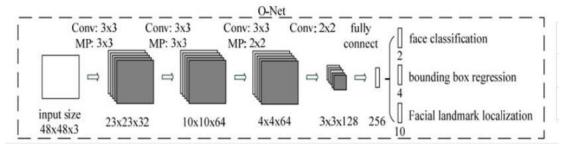
只是由于该网络结构和 P-Net 网络结构有差异,多了一个全连接层,所以会取得更好的抑制 false-positive 的作用。

Output Network (O-Net): 该层比 R-Net 层又多了一层卷基层,所以处理的结果会更加精细。作用和 R-Net 层作用一样。但是该层对人脸区域进行了更多的监督,同时还会输出 5 个地标(1andmark)。

详细的网络结构如下图所示:





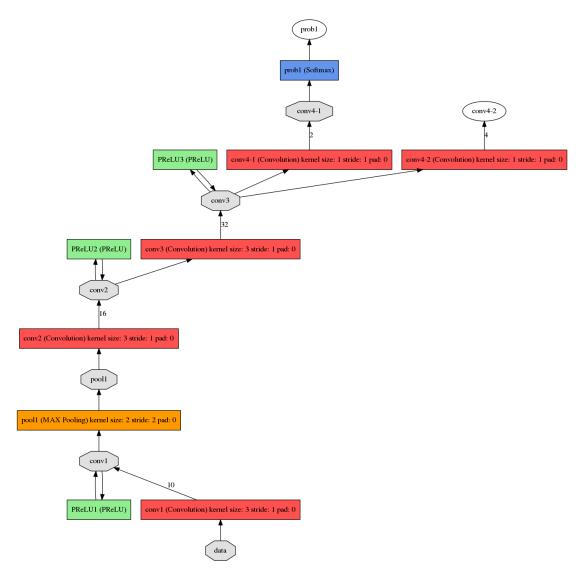


MTCNN 在测试第一阶段的 PNet 是全卷积网络 (FCN),全卷积网络的优点在于可以输入任意尺寸的图像,同时使用卷积运算代替了滑动窗口运算,大幅提高了效率。

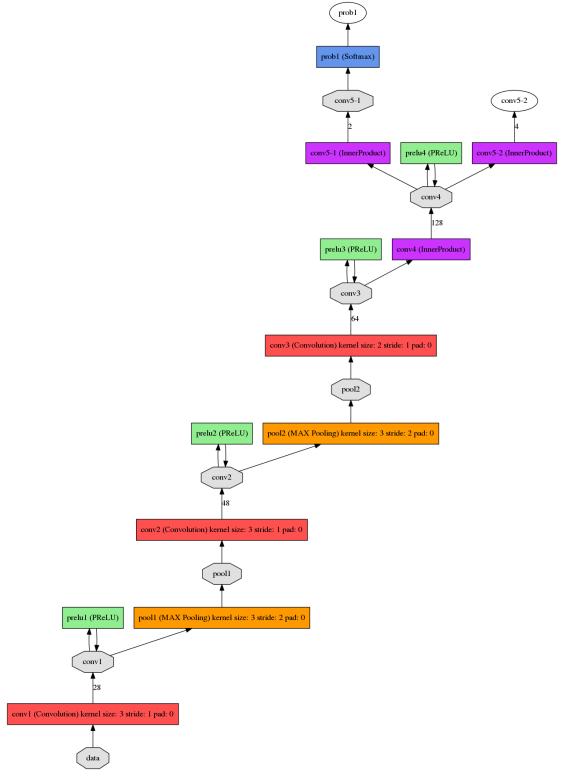
除了增加人脸 5 个关键点的回归任务,另外在 calibration 阶段采用了直接回归真实位置坐标的偏移量的思路替代了 Cascade CNN 中的固定模式分类方式,整个思路更为合理。

MTCNN 的整体设计思路很好,将人脸检测和人脸对齐集成到了一个框架中实现,另外整体的复杂度得到了很好的控制,可以在中端手机上跑 20~30FPS。该方法目前在很多工业级场景中得到了应用。

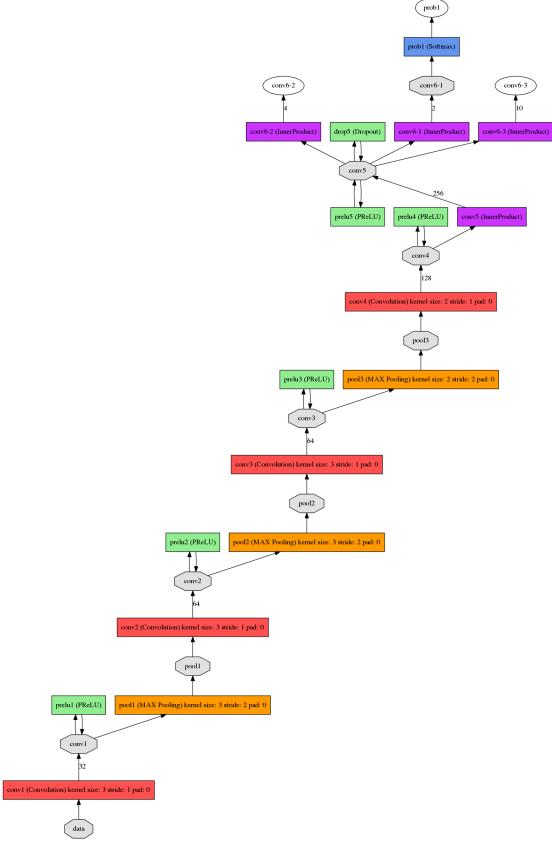
prototxt 的更加详细的网络结构如下:分别为 det1, det2, det3。 Det1. prototxt 结构:



Det2. prototxt 结构:



Det3. prototxt 结构:



四、开源代码

Face recognition using Tensorflow

Reproduce MTCNN using Tensorflow

OpenFace

五、参考论文

Deep Face recognition

FaceNet: A Unified Embedding for Face Recognition and Clustering

Joint Face Detection and Alignment using Multi-task Cascaded Convolutional Networks

Selective Refinement Network for High Performance Face Detection

Improved Selective Refinement Network for Face Detection

六、预期成果

首先对参考论文加以研究,然后选择一套合适的开源代码配置相应的环境训练相应的模型,针对不同数据集进行测试,并且在不同的数据集上进行训练,挑选出最佳模型,在人脸验证、人脸识别、人脸聚类方面都能实现相应的功能,争取在此代码的基础上做一些添加,能够实现变脸的技术。