

开源人脸特征提取方法的比较



Civil Gemfield
A CivilNet Maintainer

34 人赞同了该文章

背景

最近团队成员DH测试了下Openface、Face_recognition、Insightface这三个开源的人脸特征提 取方法,摘要在此。这三个项目的地址分别是:

- github.com/deepinsight/
- github.com/cmusatyalab/
- github.com/ageitgey/fac

特征向量的维度

Openface、Face_recognition、Insightface分别是128、128、512;

输入对齐人脸的尺寸

Openface、Face_recognition、Insightface分别是96*96、112*112、112*112;

Accuracy on the LFW Benchmark

Openface、Face_recognition、Insightface分别是92.92%、99.38%、99.74%;

训练数据集

Openface、Face_recognition、Insightface分别是 (FaceScrub和CASIA-WebFace) 、

(FaceScrub, VGGface,以及来自网络的图片)、(MS-Celeb-1M和VGGface2);

网络框架结构

Openface、Face_recognition、Insightface分别是Inception、ResNet、ResNet;

项目特点

- Openface出现最早,网络结构和训练数据集较老;
- Face_recognition模块安装和使用简便,支持mac、Linux和windows平台;
- Insightface模型结构和训练数据集比较新。

图片测试

测试方法为用mtcnn检测和对齐人脸,对齐人脸输入至三种方法的网络中提取特征,然后对特征进行两种相似度计算。

前五组是同一个人脸两张不同图片,后五组是不同人脸的两张图片。表中值的格式为(余弦距离/欧氏距离/运行时间):

- 1,从运行时间方面来看(运行时间是指提取人脸特征所消耗的时间),在测试服务器___ml.gemfield.org_上运行,Openface平均时间11ms,Face_recognition平均时间24ms,Insigthface平均时间22ms。Openface用时最短,openface的CNN模型网络是基于inception,相对后两者的ResNet,网络层数少,因此时间最短;
- 2、从准确率方面来看,前五组是同一人脸两张不同图片,后五组是不同人脸的两张图片;

Insightface

就Insightface而言,推荐的余弦距离阈值0.33, Insightface的识别全部正确,如果想要采用欧式距离来衡量相似度,根据这十组的结果,阈值至少在20以上,当然得到实际阈值还需要大量测试;

Face_recognition

就Face_recognition而言,官方推荐的欧式距离阈值0.6,Face_recognition的识别全部正确,若 想要采用欧氏距离,则阈值大概在0.9以上,但是从余弦距离来看,区分并不明显,前五组和后五 组相差很小;

openface

在openface中存在一个重要的问题, openface官方使用的squared L2 distance (欧式距离平 方)推荐阈值0.99,换算成欧式距离约等于0.99。在测试中将mtcnn检测和对齐的人脸输入至 openface提取特征后,结果是错误的,探其原因是输入的对齐人脸的问题。下面两张人脸是从同 一张图片crop的, 左边的人脸是openface采用的dlib库检测和对齐方法得到的, 右边的人脸是用 mtcnn检测和对齐的人脸方法得到,两张图有很大不同。

可以看出openface采用的检测和对齐方法主要集中在面部中下方,而mtcnn的包含了整个面部。 所以在测试时,将mtcnn检测和对齐的人脸输入至openface提取特征后,结果出现大量错误,如 果改用openface采用的dlib库检测和对齐方法,结果全部正确。这一点在视频测试中也得到了验 证,使用mtcnn检测和对齐的人脸,openface会出现大量的错误。

视频测试

Face_recognition使用欧式距离0.5作为阈值, Insightface使用余弦距离0.33作为阈值, 在同一个 视频上进行重复人脸的检测, Face_recognition检测到499个重复人脸, Insightface检测到819个 重复人脸。最后总体感觉就不表了。

编辑于 2018-09-30 10:20

人脸识别 卷积神经网络(CNN) dlib

文章被以下专栏收录



Gemfield的颓垣废址

文章稍显过时但对某些读者可能有用,该收集在此。

推荐阅读

