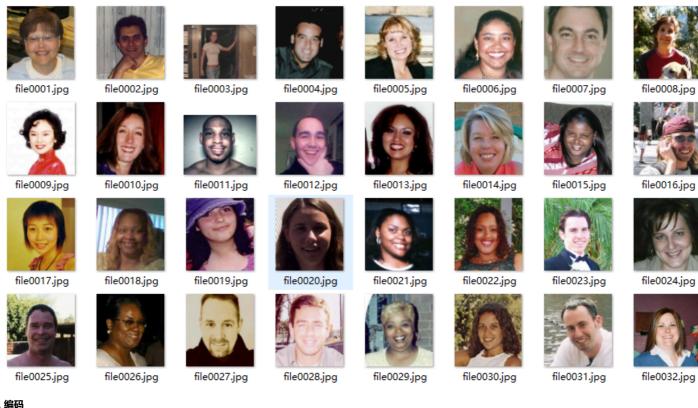
1. 任务

1.1 训练目的

使用Dlib提取人脸特征并训练二类分类器 (smile, nosmile) 来识别人脸微笑表情。

数据集为4000张照片,分为两类:微笑,不微笑;照片的格式是jpg,文件名为file+编号。



2. 编码

2.1 获取4000张人脸的特征点数据

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 运行 AI代码解释

import sys import os import dlib

第一步,读取图片文件,定义图片目录,预处理特征数据shape predictor 68 face landmarks.dat的目录。

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 运行 AI代码解释

predictor_path = "./train_dir/shape_predictor_68_face_landmarks.dat" faces_folder_path = "./train_dir/face/"

第二步,加载人脸检测器。

运行 代码语言: javascript 代码运行次数: 0 AI代码解释

detector = dlib.get_frontal_face_detector() predictor = dlib.shape_predictor(predictor_path)

第三步,检测人脸68个特征点的数据并存储在文件中:

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 运行 AI代码解释

fi=open("./train_dir/face_feature3.txt","a") for i in range(4000):

```
f=faces_folder_path+'file'+'{:0>4d}'.format(i+1)+".jpg"
   img = dlib.load_rgb_image(f)
   # 让检测器找到每个人脸的边界框。
   # 第二个参数中的 1表示我们应该对图像进行 1 次上采样。这个
   # # 将使一切变得更大,并允许我们检测更多的人脸。
   dets = detector(img, 1)
   #print("Number of faces detected: {}".format(len(dets)))
   won=False
   for k, d in enumerate(dets):
       # 得到的地标/用于面部在框d的部分。
       shape = predictor(img, d)
       rect_w=shape.rect.width()
       rect_h=shape.rect.height()
       top=shape.rect.top()
       left=shape.rect.left()
       fi.write('{},'.format(i))
       won=True
       for i in range(shape.num_parts):
          fi.write("{},{},".format((shape.part(i).x-left)/rect_w,(shape.part(i).y-top)/rect_h))
   if(won):
       fi.write("\n")
fi.close()
```

完整代码:

代码语言:javascript 代码运行次数: 0 ⑤ 运行 Al代码解释

```
import sys
import os
import dlib
predictor_path = "./train_dir/shape_predictor_68_face_landmarks.dat"
faces_folder_path = "./train_dir/face/"
detector = dlib.get_frontal_face_detector()
predictor = dlib.shape_predictor(predictor_path)
fi=open("./train_dir/face_feature3.txt","a")
for i in range(4000):
   f=faces_folder_path+'file'+'{:0>4d}'.format(i+1)+".jpg"
   img = dlib.load_rgb_image(f)
   # 让检测器找到每个人脸的边界框。
   # 第二个参数中的 1表示我们应该对图像进行 1 次上采样。这个
   # # 将使一切变得更大,并允许我们检测更多的人脸。
   dets = detector(img, 1)
   #print("Number of faces detected: {}".format(len(dets)))
   won=False
   for k, d in enumerate(dets):
       # 得到的地标/用于面部在框d的部分。
       shape = predictor(img, d)
       rect_w=shape.rect.width()
       rect_h=shape.rect.height()
       top=shape.rect.top()
       left=shape.rect.left()
       fi.write('{},'.format(i))
       for i in range(shape.num_parts):
           fi.write("{},{},".format((shape.part(i).x-left)/rect_w,(shape.part(i).y-top)/rect_h))
   if(won):
       fi.write("\n")
fi.close()
```

2.2 处理4000张人脸的数据并将事先提供的 smile或者nosmile 数据添加到人脸数据集上

该列数据为1,表示是笑脸,为0表示为不笑:

```
■ labels.txt

       1 -0.021162 0.059530 -0.039662
  2
       1 -0.057745 0.083098 -0.094952
       1 0.095993 0.028798 0.065996
       1 0.000000 0.047124 0.171268
       1 0.036073 0.043633 -0.181721
       1 0.004091 0.171042 -0.009009
       1 0.034871 -0.006981 0.077530
       1 -0.027925 0.064577 0.183285
       1 -0.200981 0.096750 -0.033657
 10
       1 0.127409 0.017453 0.138530
 11
       1 0.005282 0.270526 0.043451
 12
       1 0.166094 0.125847 0.058592
       1 -0.194974 0.097738 0.145126
 13
 14
       1 -0.045379 0.043633 -0.031309
 15
       1 -0.157080 -0.031416 0.153307
       1 0.358359 0.069813 0.017005
       1 -0.193732 -0.066323 -0.025968
 17
 18
       1 -0.144862 -0.001745 0.062589
       1 0.116937 0.129154 -0.304920
 20
       1 0.009280 0.204204 -0.063831
       1 0.373500 0.020944 0.139925
 21
        -0.003598 0.205949 0.016338
 22
```

处理数据完整代码:

代码语言:javascript 代码运行次数: 0 ② 运行 AI代码解释

```
import pandas as pd
import numpy as np

def dataprocess():
    iris = pd.read_csv('./train_dir/face_feature4.csv')
    result = pd.read_csv('./labels.txt',header=None,sep=' ')
    result.columns=['smile','2','3','4']
    smile=[]
    for k in iris['Column1']:
        smile.append(result['smile'][k])
    iris['Column138']=smile
    detectable=iris['Column1']
    iris.drop(columns=['Column1'],inplace=True)
    # 处理为二分类数据
    iris['Column138'].replace(to_replace=[1,0],value=[+1,-1],inplace=True)
    return iris
```

2.3 使用sklearn的svm对已有的数据进行训练和测试

代码语言:javascript 代码运行次数: 0 ② 运行 Al代码解释

```
from dataprocess import dataprocess
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

from sklearn.svm import SVC
from sklearn.metrics import accuracy_score
```

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
data = dataprocess()
data = data.to_numpy()
#print(data)
x, y = np.split(data, (136,), axis=1)
x = x[:, :]
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y, random_state=1, train_size=0.6)
# 训练svm分类器
clf = SVC(C=0.8, kernel='rbf', gamma=1, decision_function_shape='ovr')
clf.fit(x_train, y_train.ravel())
#计算svc分类器的准确率
print(clf.score(x_train, y_train)) # 精度
y_hat = clf.predict(x_train)
#print(y_hat)
print(clf.score(x_test, y_test))
y_hat = clf.predict(x_test)
```

以下分别为训练集和测试集在最终决策模型上的准确度:

0.9414225941422594 0.9266409266409267

2.4 保存和读取模型

pkl_filename = "smile_detect.model"
with open(pkl_filename, 'wb') as file:
 pickle.dump(clf, file)
#读取模型
with open(pkl_filename, 'rb') as file:
 clf = pickle.load(file)

2.5 使用摄像头进行实时笑脸检测

进行实时笑脸检测,就是要将cv2图像转换为dlib detector能够检测的图像数组:

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 ⑤ 运行 AI代码解释

```
#检测器
detector = dlib.get_frontal_face_detector()
...
# 抓取一帧视频
#cv2图像
ret, frame = video_capture.read()
#PIL Image图像
picture = Image.fromarray(cv2.cvtColor(frame,cv2.COLOR_BGR2RGB))
#转换为numpy数组
img=np.array(picture)
#加载入检测器
dets = detector(img, 1)
```

然后使用dlib检测68个特征点数据:

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 ⑤ 运行 Al代码解释

shape = predictor(img, d)
#68个特征点

完整代码:

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 ⑤ 运行 Al代码解释

```
#视频检测
import cv2
import numpy as np
from PIL import Image, ImageDraw
import os
import time
import dlib
video_capture = cv2.VideoCapture(0)
j=0
detector = dlib.get_frontal_face_detector()
predictor_path = "./train_dir/shape_predictor_68_face_landmarks.dat"
predictor = dlib.shape_predictor(predictor_path)
faces=[]
while j<100:
    # 抓取一帧视频
    ret, frame = video_capture.read()
    picture = Image.fromarray(cv2.cvtColor(frame,cv2.COLOR_BGR2RGB))
    img=np.array(picture)
    dets = detector(img, 1)
    face=[]
    for k, d in enumerate(dets):
       # 得到的地标/用于面部在框d的部分。
       shape = predictor(img, d)
       rect_w=shape.rect.width()
       rect_h=shape.rect.height()
       top=shape.rect.top()
       left=shape.rect.left()
       for i in range(shape.num_parts):
            #print("{},{},".format((shape.part(i).x-left)/rect_w,(shape.part(i).y-top)/rect_h))
           face=np.append(face,(shape.part(i).x-left)/rect_w)
           face=np.append(face,(shape.part(i).y-top)/rect_h)
    #img = dlib.convert_image(picture)
    print(type(face))
    print(len(face))
    if(len(face)!=0):
       faces.append(face)
       print(faces)
       j+=1
       smile=clf.predict(faces)
       issmile=""
       if(smile[0]==1):
           print("smile")
           issmile="smile"
        else:
           print("nosmile")
           issmile="nosmile"
       faces.clear()
       #cv2.imshow('face',cv2.cvtColor(frame,cv2.COLOR_BGR2RGB))
       # 将图像从 BGR 颜色(OpenCV 使用的)转换为 RGB 颜色(face_recognition 使用的)
       rgb_frame = frame[:, :, ::-1]
       # 找到视频帧中的所有人脸和人脸编码
        face_locations = face_recognition.face_locations(rgb_frame)
        face_encodings = face_recognition.face_encodings(rgb_frame, face_locations)
        # 遍历这一帧视频中的每个人脸
```

3. 完整代码

获取人脸68特征点 feature_process.py:

CMake 已安装。在 Ubuntu 上,这可以通过运行

检测器数据 shape_predictor_68_face_landmarks.dat 从这个网站下载: http://dlib.net/files/shape_predictor_68_face_landmarks.dat.bz2。4000张照片放在./train_dir/face/里。

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 运行 AI代码解释 #!/usr/bin/python # 这个文件的内容在公共领域。参见 LICENSE_FOR_EXAMPLE_PROGRAMS.txt # 这个示例程序展示了如何在图像中找到正面人脸并 # 估计他们的姿势。姿势采用 68 个地标的形式。这些是 # 面部的点,例如嘴角、眉毛、眼睛等。 # 我们使用的人脸检测器是使用经典的定向直方图 # 梯度 (HOG) 特征结合线性分类器、图像金字塔、 # 和滑动窗口检测方案制成的。姿势估计器是由 # # 使用 dlib 的论文实现创建的: # Vahid Kazemi 和 Josephine Sullivan, CVPR 2014 # 与回归树集合的一毫秒人脸对齐 ##并在iBUG 300-W 人脸地标数据集上进行了训练(参见#https://ibug.doc.ic.ac.uk/resources/facial-point-annotations/): #C. Sagonas、E. Antonakos、G、Tzimiropoulos、S. Zafeiriou、M. Pantic₀ # 300 面临 In-the-wild 挑战: 数据库和结果。 # Image and Vision Computing (IMAVIS), 面部地标定位"In-The-Wild"特刊。2016. # 你可以从以下位置获得训练好的模型文件: # http://dlib.net/files/shape_predictor_68_face_landmarks.dat.bz2。 # 请注意, iBUG 300-W 数据集的许可不包括商业用途。 # 所以你应该联系伦敦帝国理工学院,看看 # 另外,请注意,您可以使用 dlib 的机器学习 # 编译/安装 DLIB PYTHON 接口 # 您可以使用以下命令安装 dlib: # pip install dlib # 或者,如果您想自己编译 dlib,则进入 dlib # 根文件夹并运行: # python setup.py install #编译 dlib 应该可以在任何操作系统上运行,只要你有

```
# 命令
# # sudo apt-get install cmake
# 另请注意,此示例需要可以
# pip install numpy
import sys
import os
import dlib
import glob
predictor_path = "./train_dir/shape_predictor_68_face_landmarks.dat"
faces_folder_path = "./train_dir/face/"
detector = dlib.get_frontal_face_detector()
predictor = dlib.shape_predictor(predictor_path)
#win = dlib.image_window()
fi=open("./train_dir/face_feature3.txt","a")
#i=0
#for f in glob.glob(os.path.join(faces_folder_path, "*.jpg")):
for i in range(4000):
   f=faces_folder_path+'file'+'{:0>4d}'.format(i+1)+".jpg"
   img = dlib.load_rgb_image(f)
   # 让检测器找到每个人脸的边界框。
   # 第二个参数中的 1表示我们应该对图像进行 1 次上采样。这个
   # # 将使一切变得更大,并允许我们检测更多的人脸。
   dets = detector(img, 1)
   won=False
   for k, d in enumerate(dets):
       # 得到的地标/用于面部在框d的部分。
       shape = predictor(img, d)
       #特征归一化处理
       rect_w=shape.rect.width()
       rect_h=shape.rect.height()
       top=shape.rect.top()
       left=shape.rect.left()
       fi.write('{},'.format(i))
       won=True
       for i in range(shape.num_parts):
           fi.write("{},{},".format((shape.part(i).x-left)/rect_w,(shape.part(i).y-top)/rect_h))
   if(won):
       fi.write("\n")
fi.close()
```

数据处理dataprocess.py:

代码语言:javascript 代码运行次数: 0 ⑤ 运行 AI代码解释

```
import pandas as pd
import numpy as np

def dataprocess():
    iris = pd.read_csv('./train_dir/face_feature4.csv')
    result = pd.read_csv('./labels.txt',header=None,sep=' ')
    result.columns=['smile','2','3','4']
    smile=[]
    for k in iris['Column1']:
        smile.append(result['smile'][k])
    iris['Column138']=smile
    detectable=iris['Column1']
    iris.drop(columns=['Column1'],inplace=True)
    # 处理为二分类数据
```

```
iris['Column138'].replace(to_replace=[1,0],value=[+1,-1],inplace=True) return iris

#用自己的脸作为监测数据

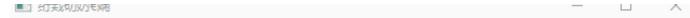
def getmyself():
    myface = pd.read_csv('./train_dir/myfeatures.csv')
    myface.drop(columns=['Column1'],inplace=True)
    myface.drop(columns=['Column138'],inplace=True)
    return myface
```

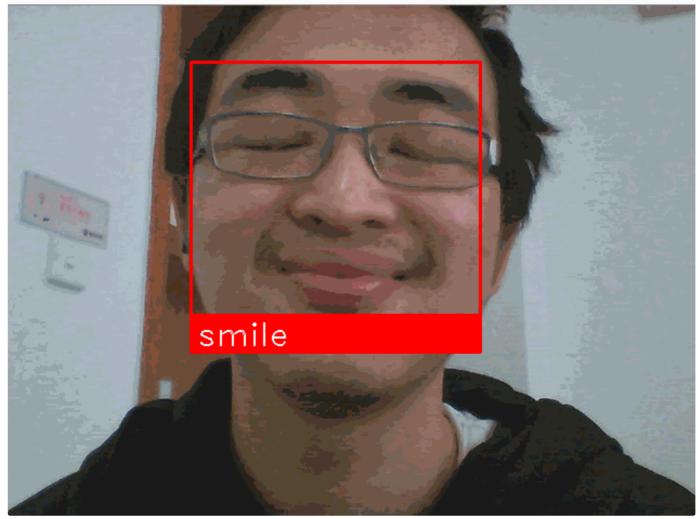
人脸检测模型训练以及实时人脸检测:

代码语言: javascript 代码运行次数: 0 ⑤ 运行 AI代码解释

```
from dataprocess import dataprocess
from dataprocess import getmyself
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import face_recognition
from sklearn.svm import SVC
from sklearn.metrics import accuracy_score
from sklearn.model_selection import train_test_split
#获取4000人脸数据
data = dataprocess()
data = data.to_numpy()
x, y = np.split(data, (136,), axis=1)
x = x[:, :]
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y, random_state=1, train_size=0.6)
# 训练svm分类器
clf = SVC(C=0.8, kernel='rbf', gamma=1, decision_function_shape='ovr')
clf.fit(x_train, y_train.ravel())
#计算svc分类器的准确率
print(clf.score(x_train, y_train)) # 精度
y_hat = clf.predict(x_train)
print(clf.score(x_test, y_test))
y_hat = clf.predict(x_test)
#用自己的人脸数据做检测
#myself=getmyself()
#myself=myself.to_numpy()
#print(myself)
#AmISmile=clf.predict(myself)
#print(AmISmile)
#视频检测
import cv2
import numpy as np
from PIL import Image, ImageDraw
import os
import time
import dlib
video_capture = cv2.VideoCapture(0)
detector = dlib.get_frontal_face_detector()
predictor_path = "./train_dir/shape_predictor_68_face_landmarks.dat"
predictor = dlib.shape_predictor(predictor_path)
faces=[]
while j<100:
     # 抓取一帧视频
    ret, frame = video_capture.read()
    picture = Image.fromarray(cv2.cvtColor(frame,cv2.COLOR BGR2RGB))
    img=np.array(picture)
```

```
dets = detector(img, 1)
   face=[]
   for k, d in enumerate(dets):
       # 得到的地标/用于面部在框d的部分。
       shape = predictor(img, d)
       rect_w=shape.rect.width()
       rect_h=shape.rect.height()
       top=shape.rect.top()
       left=shape.rect.left()
       for i in range(shape.num_parts):
           face=np.append(face,(shape.part(i).x-left)/rect_w)
           face=np.append(face,(shape.part(i).y-top)/rect_h)
   print(type(face))
   print(len(face))
   if(len(face)!=0):
       faces.append(face)
       print(faces)
       j+=1
       smile=clf.predict(faces)
       issmile=""
       if(smile[0]==1):
           print("smile")
           issmile="smile"
       else:
           print("nosmile")
           issmile="nosmile"
       faces.clear()
       #cv2.imshow('face',cv2.cvtColor(frame,cv2.COLOR_BGR2RGB))
       # 将图像从 BGR 颜色(OpenCV 使用的)转换为 RGB 颜色(face_recognition 使用的)
       rgb_frame = frame[:, :, ::-1]
       # 找到视频帧中的所有人脸和人脸编码
       face_locations = face_recognition.face_locations(rgb_frame)
       face_encodings = face_recognition.face_encodings(rgb_frame, face_locations)
       # 遍历这一帧视频中的每个人脸
       for (top, right, bottom, left), face_encoding in zip(face_locations, face_encodings):
           # 在脸部周围画一个框
           cv2.rectangle(frame, (left, top), (right, bottom), (0, 0, 255), 2)
           # 在人脸下方画一个带有名字的标签
           cv2.rectangle(frame, (left, bottom - 35), (right, bottom), (0, 0, 255), cv2.FILLED)
           font = cv2.FONT_HERSHEY_DUPLEX
           cv2.putText(frame, issmile, (left + 6, bottom - 6), font, 1.0, (255, 255, 255), 1)
       # 显示结果图像
       cv2.imshow('笑脸检测', frame)
       # 按键盘上的"a"退出!
       if cv2.waitKey(1) & 0xFF == ord('q'):
           break
# 释放网络摄像头的句柄
video_capture.release()
cv2.destroyAllWindows()
```





代码下载

4. 参考

[1] sklearn 模型的保存与加载

原创声明:本文系作者授权腾讯云开发者社区发表,未经许可,不得转载。

如有侵权,请联系 cloudcommunity@tencent.com 删除。