NLP (二十二) 利用ALBERT实现文本二分类

原创 jclian Python爬虫与算法 3月4日

收录于话题 #NLP入门系列文章

29个

在文章NLP (二十) 利用BERT实现文本二分类中,笔者介绍了如何使用BERT来实现文本二分类功能,以判别是否属于出访类事件为例子。但是呢,利用BERT在做模型预测的时候存在预测时间较长的问题。因此,我们考虑用新出来的预训练模型来加快模型预测速度。

本文将介绍如何利用ALBERT来实现文本二分类。

关于ALBERT

ALBERT的提出时间大约是在2019年10月,其第一作者为谷歌科学家蓝振忠博士。ALBERT的论文地址为: https://openreview.net/pdf?id=H1eA7AEtvS , Github项目地址为: https://github.com/brightmart/albert zh 。

简单说来,ALBERT是BERT的一个精简版,它在BERT模型的基础上进行改造,减少了大量参数,使得其在模型训练和模型预测的速度上有很大提升,而模型的效果只会有微小幅度的下降,具体的效果和速度方面的说明可以参考Github项目。

ALBERT相对于BERT的改进如下:

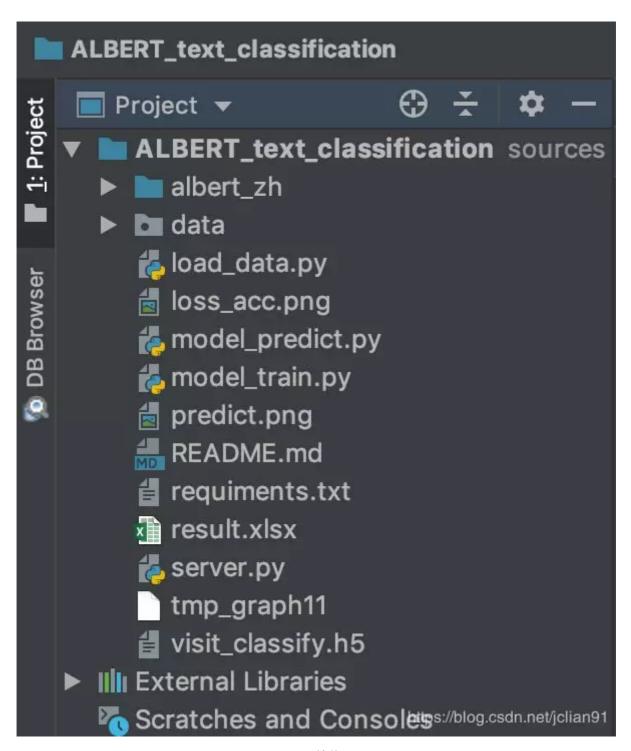
- 对Embedding因式分解 (Factorized embedding parameterization);
- 跨层的参数共享(Cross-layer parameter sharing);
- 句间连贯 (Inter-sentence coherence loss);
- 移除dropout 。

笔者在北京的时候也写过ALBERT在提升序列标注算法的预测速度方面的一篇文章: NLP (十八) 利用ALBERT提升模型预测速度的一次尝试 , 该项目的Github地址为: https://github.com/percent4/ALBERT_4_Time_Recognition 。

项目说明

本项目的数据和代码主要参考笔者的文章NLP (二十) 利用BERT实现文本二分类,该项目是想判别输入的句子是否属于政治上的出访类事件。笔者一共收集了340条数据,其中280条用作训练集,60条用作测试集。

项目结构如下图:



项目结构

在这里我们使用ALBERT已经训练好的文件 albert_tiny , 借鉴BERT的调用方法, 我们在这里给出 albert_zh 模块, 能够让ALBERT提取文本的特征, 具体代码不在这里给出, 有兴趣的读者可以访问该项目的Github地址: 。

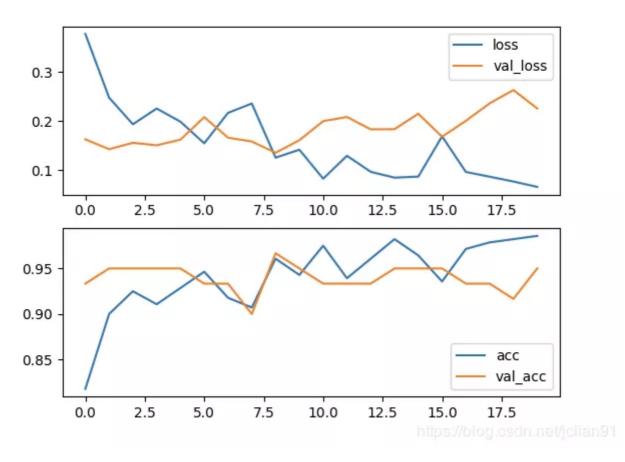
注意, albert_tiny 给出的向量维度为312, 我们的模型训练代码(model_train.py)如下:

```
# -*- coding: utf-8 -*-
# author: Jclian91
# place: Pudong Shanghai
# time: 2020-03-04 13:37
import os
import numpy as np
from load_data import train_df, test_df
from keras.utils import to categorical
from keras.models import Model
from keras.optimizers import Adam
from keras.layers import Input, BatchNormalization, Dense
import matplotlib.pyplot as plt
from albert_zh.extract_feature import BertVector
# 读取文件并进行转换
bert_model = BertVector(pooling_strategy="REDUCE_MEAN", max_seq_len=100)
print('begin encoding')
f = lambda text: bert_model.encode([text])["encodes"][0]
train_df['x'] = train_df['text'].apply(f)
test_df['x'] = test_df['text'].apply(f)
print('end encoding')
x_train = np.array([vec for vec in train_df['x']])
x test = np.array([vec for vec in test df['x']])
y_train = np.array([vec for vec in train_df['label']])
y_test = np.array([vec for vec in test_df['label']])
print('x_train: ', x_train.shape)
# Convert class vectors to binary class matrices.
num_classes = 2
y_train = to_categorical(y_train, num_classes)
y_test = to_categorical(y_test, num_classes)
# 创建模型
x in = Input(shape=(312, ))
x out = Dense(32, activation="relu")(x in)
x out = BatchNormalization()(x out)
x_out = Dense(num_classes, activation="softmax")(x_out)
model = Model(inputs=x_in, outputs=x_out)
print(model.summary())
model.compile(loss='categorical crossentropy',
              optimizer=Adam(),
              metrics=['accuracy'])
# 模型训练以及评估
history = model.fit(x_train, y_train, validation_data=(x_test, y_test), batch_size=8, €
model.save('visit_classify.h5')
print(model.evaluate(x_test, y_test))
# 绘制loss和acc图像
plt.subplot(2, 1, 1)
epochs = len(history.history['loss'])
```

```
plt.plot(range(epochs), history.history['loss'], label='loss')
plt.plot(range(epochs), history.history['val_loss'], label='val_loss')
plt.legend()

plt.subplot(2, 1, 2)
epochs = len(history.history['acc'])
plt.plot(range(epochs), history.history['acc'], label='acc')
plt.plot(range(epochs), history.history['val_acc'], label='val_acc')
plt.legend()
plt.savefig("loss_acc.png")
```

模型训练的效果很不错,在训练集的acc为0.9857,在测试集上的acc为0.9500,具体如下:



训练过程中的loss和acc图

与BERT的预测对比

接下来我们在模型预测上的时间,与BERT的文本二分类模型预测时间做一个对比,这样有助于提升我们对ALBERT的印象。

BERT的文本二分类模型预测可以参考文章NLP(二十)利用BERT实现文本二分类,本文给出的代码与BERT实现的模型预测代码基本一致,只不过BERT提取特征改成

ALBERT提取特征。

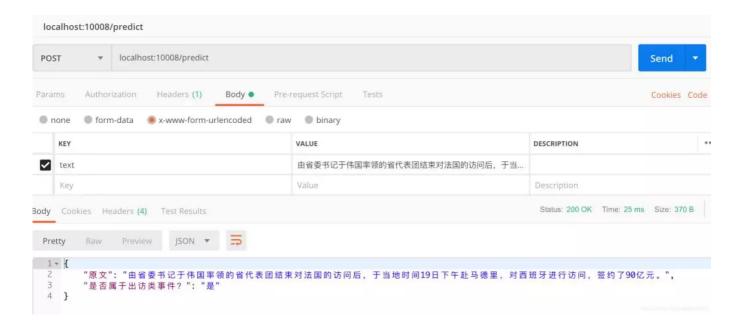
本文的模型预测代码 (model predict.py) 如下:

```
# -*- coding: utf-8 -*-
# author: Jclian91
# place: Pudong Shanghai
# time: 2020-03-04 17:33
import time
import pandas as pd
import numpy as np
from albert_zh.extract_feature import BertVector
from keras.models import load model
load_model = load_model("visit_classify.h5")
# 预测语句
texts = ['在访问限制中,用户可以选择禁用iPhone的功能,包括Siri、iTunes购买功能、安装/删除应用
      'IT之家4月23日消息 近日,谷歌在其官方论坛发布消息表示,他们为Android Auto添加了一项;
      '要通过telnet 访问路由器,需要先通过console 口对路由器进行基本配置,例如: IP地址、密
      'IT之家3月26日消息 近日反盗版的国际咨询公司MUSO发布了2017年的年度报告,其中的数据显示
      '2月26日至3月2日,应香港特区政府"内地贵宾访港计划"邀请,省委常委、常务副省长陈向群赴》
      '目前A站已经恢复了访问,可以直接登录,网页加载正常,视频已经可以正常播放。',
      '难民署特使安吉丽娜·朱莉6月8日结束了对哥伦比亚和委内瑞拉边境地区的难民营地为期两天的;
      '据《南德意志报》报道,德国总理默克尔计划明年1月就前往安卡拉,和土耳其总统埃尔多安进行
      'Win7电脑提示无线适配器或访问点有问题怎么办?很多用户在使用无线网连接上网时,发现无线》
      '未开发所有安全组之前访问, FTP可以链接上, 但是打开会很慢, 需要1-2分钟才能链接上',
      'win7系统电脑的用户,在连接WIFI网络网上时,有时候会遇到突然上不了网,查看连接的WIFI出
      '联合国秘书长潘基文8日访问了日本福岛县,与当地灾民交流并访问了一所高中。',
      '正在中国访问的巴巴多斯总理斯图尔特15日在陕西西安参观访问。',
      '据外媒报道,当地时间10日,美国白宫发声明称,美国总统特朗普将于2月底访问印度,与印度总理!
      '2月28日, 唐山曹妃甸蓝色海洋科技有限公司董事长赵力军等一行5人到黄海水产研究所交流访问
      '2018年7月2日, 莫斯科孔子文化促进会会长姜彦彬, 常务副会长陈国建, 在中国著名留俄油画大
      '据外媒报道,当地时间26日晚,阿尔及利亚总统特本抵达沙特阿拉伯,进行为期三天的访问。两
      '与标准Mozy一样,Stash文件夹为用户提供了对其备份文件的基于云的访问,但是它们还使他们
      「研究表明,每个网页的平均预期寿命为44至100天。当用户通过浏览器访问已消失的网页时,就€
      '据外媒报道,土耳其总统府于当地时间2日表示,土耳其总统埃尔多安计划于5日对俄罗斯进行为
      '3日,根据三星电子的消息,李在镕副会长这天访问了位于韩国庆尚北道龟尾市的三星电子工厂。
labels = []
bert model = BertVector(pooling strategy="REDUCE MEAN", max seq len=100)
init_time = time.time()
# 对上述句子讲行预测
for text in texts:
  # 将句子转换成向量
  vec = bert model.encode([text])["encodes"][0]
  x train = np.array([vec])
  # 模型预测
  predicted = load model.predict(x train)
  y = np.argmax(predicted[0])
```

label = 'Y' if y else 'N'
labels.append(label)

```
cost_time = time.time() - init_time
 print("Average cost time: %s." % (cost_time/len(texts)))
 for text, label in zip(texts, labels):
    print('%s\t%s' % (label, text))
 df = pd.DataFrame({'句子':texts, "是否属于出访类事件": labels})
 df.to_excel('./result.xlsx', index=False)
输出的平均预测时长为: 16.98 \, \text{ms} , 而BERT版的平均预测时间为: 257.31 \, \text{ms} 。
    我们将模型预测写成HTTP服务,代码(server.py)如下:
 # -*- coding: utf-8 -*-
 # author: Jclian91
 # place: Pudong Shanghai
 # time: 2020-03-04 20:13
 import tornado.httpserver
 import tornado.ioloop
 import tornado.options
 import tornado.web
 from tornado.options import define, options
 import json
 import numpy as np
 from albert zh.extract feature import BertVector
 from keras.models import load_model
 # 定义端口为10008
 define("port", default=10008, help="run on the given port", type=int)
 # 加载ALBERT
 bert model = BertVector(pooling strategy="REDUCE MEAN", max seq len=100)
 # 加载已经训练好的模型
 load model = load model("visit classify.h5")
 # 对句子进行预测
 class PredictHandler(tornado.web.RequestHandler):
    def post(self):
        text = self.get argument("text")
        # 将句子转换成向量
        vec = bert model.encode([text])["encodes"][0]
        x train = np.array([vec])
        # 模型预测
        predicted = load model.predict(x train)
        y = np.argmax(predicted[0])
        label = '是' if y else "否"
```

用Postman进行测试,如下图:



实践证明,用ALBERT做文本特征提取,模型训练的效果基本与BERT差别微小,模型训练速度明显提升,更重要的是,模型预测的速度只有BERT版本的6.6%(不同情况下可能有略微差异),这在生产上是十分有帮助的。

参考网址

1. 中文预训练ALBERT模型来了: 小模型登顶GLUE, Base版模型小10倍速度快1倍: https://zhuanlan.zhihu.com/p/85037097