

第十周作业文档	1
文档需求:	3
一、 LSTM 的构建	5
1、使用 tensorFLow 中的函数:	5
2、 调用 dynamic_rnn 函数启动 rnn 网络	5
3、 返回输出及状态值供下个循环使用	5
二、 训练的过程	5
1、 数据处理:	5
2、 获得每次训练的 batch。	5
三、 验证的过程	6
1、 验证方式:	6
四, 输出结果:	6
心得体会:	8

文档需求:

问题描述

使用 tensorflow 中的 rnn 相关操作,以作业提供的《全宋词》为训练数据,训练一个人工智能写词机。w ord embedding 部分在本地完成:参考 https://www.tensorflow.org/tutorials/word2vec 的内容,以下述脚本为基础,完成对本作业提供的《全宋词》的 embedding.

https://www.github.com/tensorflow/tensorflow/blob/r1.4/tensorflow/examples/tutorials/word2 vec/word2vec basic.py

详情见: https://gitee.com/ai100/quiz-w10-code

解题提示

全宋词资料不同于英文,不使用分词,这里直接将每个单字符作为一个word。

全宋词全文共6010个不同的单字符,这里只取出现次数最多的前5000个单字符。

后面的 RNN 训练部分,需要使用 embedding 的 dictionary, reversed_dictionary,请使用 json 模块的 save 方法将这里生成的两个字典保存起来。utils 中也提供了一个字典的生成方法,RNN 作业部分,如果不使用这个作业生成的 embedding.npy 文件作为 model 的 embedding 参数 (参考 model 的 build 方法中的 embedding file 参数) 的时候可以使用这个 utils 中提供的方法直接生成这两个字典文件。

matplotlib 中输出中文的时候会出现乱码,请自行搜索如何设置 matplotlib 使之可以输出中文。

按照 tensorflow 官方代码中给出的设置,运行 40W 个 step 可以输出一个比较好的结果,四核 CPU上两三个小时左右。

对于文本的处理,可以搜到很多不同的处理方式,大部分文本处理都要删掉所有的空格,换行,标点符号等等。这里的训练可以不对文本做任何处理。

本作业中,涉及大量中文的处理,因为 python2 本身对 UTF-8 支持不好,另外官方对 python2 的支持已经快要结束了,推荐本项目使用 python3 进行。

构建 RNN 网络需要的 API 如下,请自行查找 tensorflow 相关文档。

tf.nn.rnn cell.DropoutWrapper

tf.nn.rnn cell.BasicLSTMCell

tf.nn.rnn_cell.MultiRNNCell

RNN 部分直接以 embedding 作为输入,所以其 hiddenunit 这里取 128,也就是 embedding 的维度即可。

RNN 的输出是维度 128 的,是个 batch_sizenum_steps128 这种的输出,为了做 loss 方便,对输出进行了一些处理,concat,flatten 等。具体请参考 api 文档和代码。

RNN 输出的维度与 num_words 维度不符,所以需要在最后再加一个矩阵乘法,用一个 128*num_w ords 的矩阵将输出维度转换为 num words。

RNN 可能出现梯度爆炸或者消失的问题,对于梯度爆炸,这里直接对 gradient 做了裁剪,细节参考 model 代码。

这里模型的规模比较小,所以输出的内容可能不是特别有意义,而且训练过程中,不同的 checkpoint,其输出也有一些区别。

数据处理中,data 为文本中一段随机截取的文字,label 为 data 对应的下一个标号的文字。以苏轼的江神子(江城子)为例:输入为 "老夫聊发少年",则对应的 label 为"夫聊发少年狂"。

训练过程至少要到第二个 epoch 才能看到一些比较有意义的输出,第一个 epoch 的输出可能是大量的标点,换行等等。而且这种情况后面还会有。

这里的代码,train_eval.py 用于在tinymind上运行训练和采样,按照代码中默认的设置,运行一个e

poch 需要 19220 步,在 tinymind 上需要半小时左右。

rnn 作业中,dictiionary 和 reverse_dictionary 为汉字的索引,可以使用 word embeding 作业生成的,也可以重新生成这两个字典。如果 model.build 中使用 word embeding 作业中生成的 embeding_file.npy,则为了保证汉字索引的对应关系,必须使用与 embeding_file.npy 一起生成的 dictionary 和 reverse_dictionary

批改标准

代码请使用本作业提供的代码。学员需要实现 RNN 网络部分,RNN 数据处理部分和 RNN 训练部分。

train.py 训练 -20 分

utils.py 数据处理 -20 分

model.py 网络 -20 分

文档描述 -40 分

训练的输出 log 输出中可以看到下述内容:

2018-01--- --:--;-,114 - DEBUG - sample.py:78 - 江神子寿韵)

一里春风,一里春风,一里春风,一里春风,不是春风。

一里春风,不是春风,不是春风。不是春风,不是春风。

浣溪沙 (春

2018-01--- --:--,557 - DEBUG - sample.py:78 - 蝶恋花寿韵)

春风不处。一里春风,一里春风,不是春风。不是春风,不是春风,不是春风。

一里春风,不是春风,不是春风。不是春风,不是

2018-01--- --:--;-,940 - DEBUG - sample.py:78 - 渔家傲

一里春风,一里春风,一里春风,一里春风,不是春风。

水调歌头 (寿韵)

春风不处,一里春风,一里春风,一里春风,不是春风。

鉴于代码不是很好判定,而且比较费事,本作业的评判,只要运行结果能出现有意义的词就认为前面三项 全部完成,给 60 分

提供一个文档,描述自己对 rnn 的理解和训练 rnn 的过程中的心得体会。对自己输出的结果的理解以及输出的解释。40分

一、LSTM 的构建

1、使用 tensorFLow 中的函数:

BasicLSTMCell DropoutWrapper MultiRNNCell

代码实现

创建包含 rnn_size 个神经元的 lstm cell

cell = tf.contrib.rnn.BasicLSTMCell(self.dim_embedding,state_is_tuple=True;

使用 dropout 机制防止 overfitting 等

drop = tf.contrib.rnn.DropoutWrapper(cell, output_keep_prob=keep_prob,input_keep_prob=1.0)

创建 2 层 Istm 层

cell = tf.contrib.rnn.MultiRNNCell([drop for _ in range(self.rnn_layers)], state_is_tuple=True)

初始化状态为 0.0

#print(data_shape_0)

init_state = cell.zero_state(data_shape_0, tf.float32)

2、调用 dynamic_rnn 函数启动 rnn 网络

3、返回输出及状态值供下个循环使用

二、训练的过程

1、数据处理:

先将文本中的空行去掉

整个作业过程中,数据分别截取 10k, 100k, 1m 做测试,结果合理后,再跑 5m 的全数据

2、获得每次训练的 batch。

用 numStep*batch 将整个数据分份,再逐步推移做循环训练。 获得 batch 数据的函数为 get_train_data,请参看源码。

三、验证的过程

1、验证方式:

作业中将默认的验证方式修改了一下,看到输出结果好了很多。

默认的是取一个字当输入, 然后输出一个字

这里改成了输入为 ABC,输出为 XYZ,BC 和 XY 会有高相关,然后取 Z 当预测结果,再用 BCZ 当输入,依次循环。

具体实现请参看源码。

四,输出结果:

夕枕甚却底时, 遇笑时佩。玉蛾翠香艳, 入新云用, 衷愁无情, 却衾春息更

2018-10-23 11:57:19,350 - DEBUG - sample.py:147 - 木兰花(四之一。

长要归愁珠面、灯心风,一子夜死,旧把云人,几事如枝春少。高片凤,乘兴兰塘,杏霭清晴,数声点风 紧。

郎仓处人、非眉凄, 关

2018-10-23 04:56:11,070 - DEBUG - sample.py:146 - =======[江神子]=======

2018-10-23 04:56:11,070 - DEBUG - sample.py:147 - 江神子

一笑金瓯, 一笑风流。

人间。

菩萨蛮

浣溪沙

一叶一枝。

水龙吟

一声声。

西江月 (和秋)

一声声。

水调歌头

一笑春风。

从结果看是有意义的。

心得体会:

- 1、这次的作业明显感觉比之前的作业要难一些。虽然做完了感觉东西不多,但是学习的过程是略微盲目的、主要还是对 lstm 模型的理解,和 tensorflow 里这种参数的对应理解。
- 2、WordEmbedding 从理解上是个难点。之前 dictionary 是用自己方法写的,不太完善。后面用作业自带的,但是 index 对应方式上有些不同,闹了一个不小的乌龙。作业里是用出现频率排序,然后当序号。
- 3、Lstm 的那个 rnnLayer 参数,测试过很多次,最后得到的结果是用 1 的时候 loss 降的最低,用 2 的时候输出的结果可能更广泛一些。但是再高的时候,输出的结果经常单字重复。
- 4、在小数据上使用单字验证的时候看不太出来很多问题,但是在大数据时,单字验证的结果很不好,经常一堆换行。而且如果用默认的 100 层 rnn,训练过程是极其缓慢的···最后还是取了 2 层的 rnn 和三字输入验证。
 - 5、暂时回忆出来的问题是这些。最后还是谢谢老师及助教的帮助,谢谢!