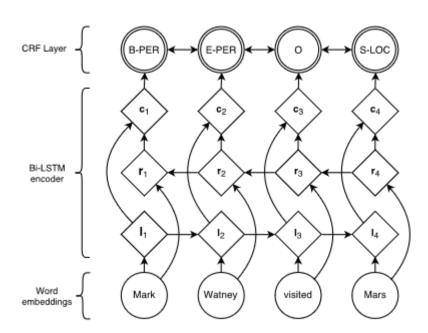
序列标注之命名实体识别

1. 任务描述

命名实体识别属于典型的序列标注的问题。输入一段特定格式的文本,对每个词进行标注。可标注的有意义实体有 LOC, PER, ORG and MISC 分别表示地点(location),人名 (person),组织(orgnization)和其他混杂的(orgnizations)。如果不含有上述四种实体就用 O标注。详细说明见 CoNNL-2003 的任务描述[1]。

2. 模型构建

NER 问题网络结构采用经典的采用经典的 Bi-LSTM 和 CRF 结构。如下图所示:



在上图中, Word embedings 输入给 Bi-LSTM, I_i表示单词 i 左侧的 context, r_i表示单词 i 右侧的 context, 所以将二者连结在一起就表示一个单词的 context, 即上下文信息。 LSTM 隐式地建立了序列类别之间的关系, 而 CRF 则用于显式地建立目标类别之间的关系。

注:上图参考了参考文献中的论文[7]。

3. 实验环境

此次的实验环境如下表所示:

平台名称	版本
操作系统	Ubuntu 14.04
Python	2.7
TensorFlow	GitHub 源码安装的最新版本,master 分支[5]
词表示学习模型	GloVe 2.0,见参考文献链接[4]

编程实现部分源码参考了何老师给的 tagging_rnn_tf 目录下的源码。

实验的数据集是 CoNLL 2003 的数据集,该数据集的描述见参考文献[1]中的链接,该链接对数据的输入格式有详细的说明。该数据集本身是由路透社提供,要想获取数据集需要去 NIST[2]去申请,由于时间限制,来不及申请,就到 GitHub 的链接[3]去下载了处理过以后的数据,即 eng.testa、eng.testb 和 eng.train。词表示模型的学习用到了 Stanford 的 Wikipedia 2014+Gigaword 5 word embedings,下载 glove.6B.zip,该文件较大(压缩后800M 左右),此次实验使用 glove.6B.zip 解压后的 glove.6B.300d.txt(该文件解压后1个G 左右)。glove.6B.zip 具体下载地址见参考文献给出的链接[6]。

整个模型的输入文件的格式:

word \t tag, 即每一行只有两个字段: word 和 tag, 它们之间以 tab 键分隔。

从链接[3]上下载的数据 eng.testa、eng.testb 和 eng.train 还需要进一步地预处理,可以利用 Linux 的 sed 命令很方便地对文件进行预处理,预处理的命令已经写入 shell 脚本 split.sh 中,直接进入源码目录,在终端执行该 shell 脚本就可以对原始的数据文件进行分割得到 testa.iob、testb.iob 和 train.iob,这三个文件就是输入文件。shell 脚本的内容如下:

sed '/-DOCSTART-/,+1d' ./data/eng.testa | ./tolOB.py | cut -f 1,4 > testa.iob sed '/-DOCSTART-/,+1d' ./data/eng.testb | ./tolOB.py | cut -f 1,4 > testb.iob sed '/-DOCSTART-/,+1d' ./data/eng.train | ./tolOB.py | cut -f 1,4 > train.iob

注:如果 shell 脚本 split.sh 和 python 脚本 toIOB.py 不具备执行权限,请给它授予执行权限。同时请正确设置 eng.testa、eng.testb 和 eng.train 文件的路径。

实际运行时, 按照如下步骤:

首先,执行以下命令,从路透社数据集和 Stanford 的 word embedings 获取词向量: \$ python build_data.py

然后, 执行以下命令训练和测试模型:

\$ python main.py

最终的结果会输入在 results 文件夹,评估的结果是 F1 值和准确率,召回率。

注:在具体执行前,请到 config.py 文件中正确设置输入文件的路径以及斯坦福 word embedings 的路径,e.g.:

glove_filename = "data/glove.6B/glove.6B.{}d.txt".format(dim)
dev_filename = "data/testa.iob"

test_filename = "data/testb.iob"

4. 参考文献

train_filename = "data/train.iob"

- [1] CoNLL2003. Language-Independent Named Entity Recognition[EB/OL]. http://www.cnts.ua.ac.be/conll2003/ner/,2017,07
- [2] NIST. Reuters Corpora (RCV1, RCV2, TRC2)[EB/OL]. http://trec.nist.gov/data/reuters/reuters.html,2017,07
- [3] GitHub. RCV1 DataSet[EB/OL]. https://github.com/glample/tagger/tree/master/dataset,2007,07
- [4] Stanford. GloVe: Global Vectors for Word Representation[EB/OL]. https://nlp.stanford.edu/projects/glove/,2017,07
- [5] GitHub. TensorFlow[EB/OL]. https://github.com/tensorflow/tensorflow,2017,07
- [6] Stanford. glove.6B.zip[EB/OL]. https://nlp.stanford.edu/data/,2017,07
- [7] Guillame Lample, et al. Neural Architectures for Named Entity Recognition[EB/OL]. https://arxiv.org/pdf/1603.01360.pdf,2017,07