人工智能基础-PROJECT

- ▶ Sentence提供了组成三元组所需要的times, attributes和values, 因此可以将可能产生的三元组处理出来, 然后对这些三元组进行分类
- ▶ 遇到的问题
 - ▶ 对sentence打多标签
 - ▶ 类别不一致
 - ▶ 输出难以处理
 - ▶ 对三元组分类

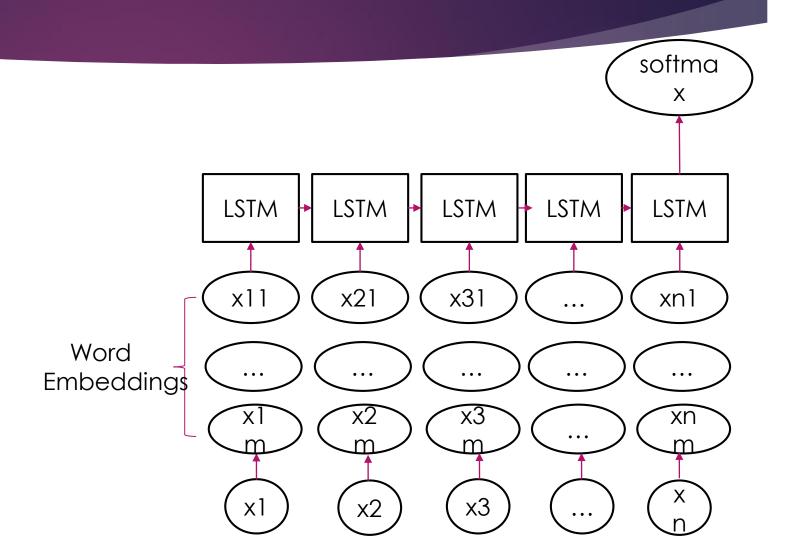
▶ 数据预处理

- ▶ 将times之前的attributes和values都删除。类似得处理times, attributes, values三个list (wrong)
- ▶ 此时三元组的提取不依赖于times之前和values之后的信息,删除这些indexes
- ▶ 将每个词的indexes加1, 使index从1开始, 视0为无效填充, 放在每一个sentence的 indexes的最前面同时, 在每一个sentence的indexes最后三个填充为可能出现的三元组

padding indexes Tuple class

网给

- Word Embeddings
- ▶ 单层LSTM
- ► Softmax分类
- ▶ Loss: softmax交叉熵
- ▶ 梯度下降: Adam



- 训练
 - ▶ 7:3划分训练集和测试集
 - ▶ test error, train error很低
 - ▶ 计算的Precision、Recall和F1很低

```
epoch is 0, precision: 0.317014, recall: 0.151167, F1 score: 0.204716
epoch is 1, train error 0.060000, test error 0.097125
epoch is 1, precision: 0.277822, recall: 0.134711, F1 score: 0.181443
epoch is 2, train error 0.060000, test error 0.089786
epoch is 2, precision: 0.391246, recall: 0.222350, F1 score: 0.283553
epoch is 3, train error 0.060000, test error 0.094465
epoch is 3, precision: 0.280037, recall: 0.115959, F1 score: 0.164005
epoch is 4, train error 0.060000, test error 0.092844
epoch is 4, precision: 0.320306, recall: 0.144279, F1 score: 0.198945
epoch is 5, train error 0.060000, test error 0.091713
epoch is 5, precision: 0.343598, recall: 0.162266, F1 score: 0.220432
epoch is 6, train error 0.060000, test error 0.094495
epoch is 6, precision: 0.341106, recall: 0.195943, F1 score: 0.248906
(tensorflow3) [root@localhost djf]#
(tensorflow3) [root@localhost djf]#
```

反思

- ▶ 样本不均衡
 - ▶ 即便全判0,训练的错误率都会非常低
- ▶ 思路也有问题
 - ▶ 对网络不理解,数据预处理,构造的特征很没有道理
 - ▶ 想让LSTM根据前面的句子学到最后三元组的匹配的pattern

进一步思考

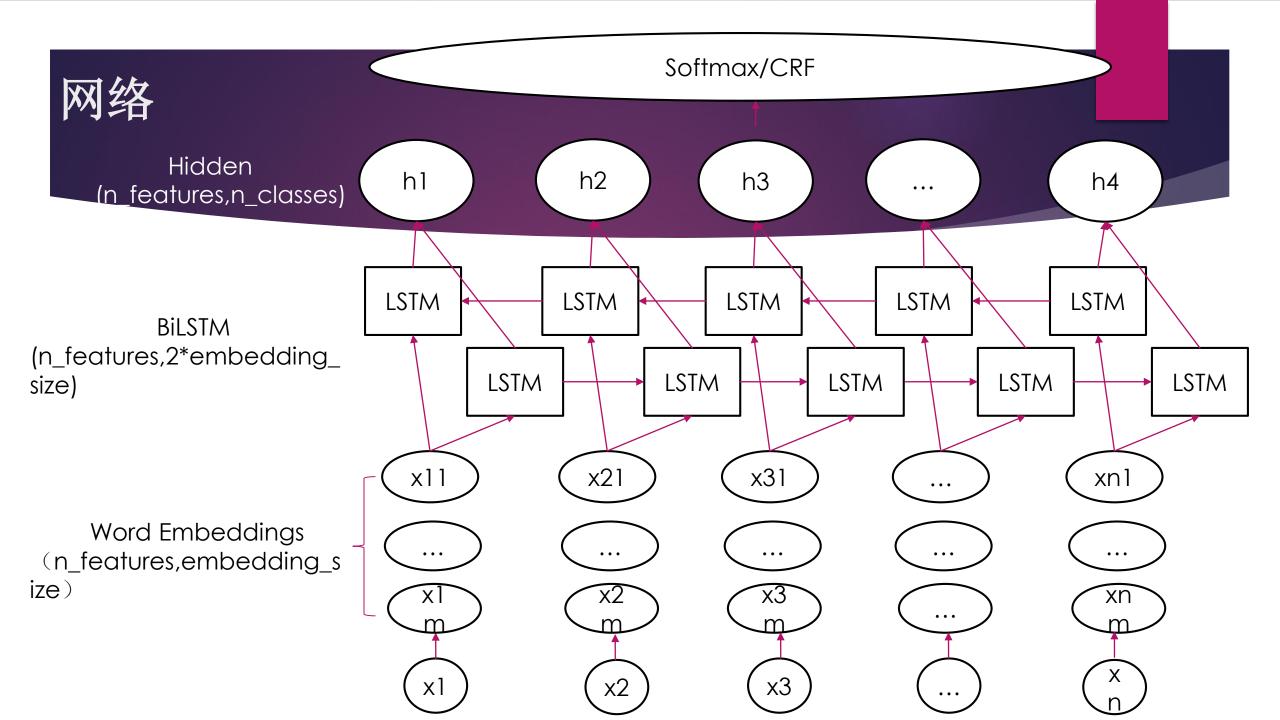
- ▶ 对三元组匹配,一定是一个分类的问题,没法构造回归问题
- ▶ 分类:
 - ▶ 对三元组分类
 - ▶ 一个句子对应多个三元组,如果句子中没有三元组信息,那么同一个句子经过训练得出的结果会在多个三元组上分类为1,但是在哪里加入三元组是一个问题,如果利用LSTM输出和三元组向量之间的距离去判断,感觉也不能学到什么规律;如果句子中有三元组信息,这样构造我也解释不通,效果也不好
 - ▶ 对句子分类
 - ▶ 利用多标签,没有尝试,但是类别问题等,感觉不好处理
- ▶ 根据我们语言习惯,我们找三元组根据的是语法的信息
 - ▶ 对句子做句法分析,然后进行规则匹配或者学习匹配

进一步思考

- ▶ 查阅资料
 - ▶ LSTM用于分词、序列标注效果很好
 - ▶ BiLSTM+CRF做序列标注
- ▶ 和同学交流
 - ▶ 问了几个同学发现好像对三元组分类都没什么思路...
 - ▶ 通过对每个词进行分类,然后进行规则匹配,正确率很高
- ▶ 最终确定的思路
 - WordEmbeddings+BiLSTM+Softmax/CRF

数据预处理

- ▶ 对每个词打标签,如果在有效的三元组里面,标为1,否则标为0
- ▶ 输入的句子长度为200,对句子做padding,无效的padding标为2
- ▶ Padding的数据是0,每个index加1
- ▶ 7:3划分训练集合测试集
- ▶ 将预处理好的数据保存为.npy文件

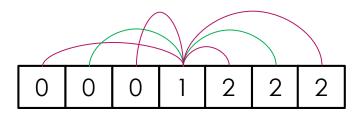


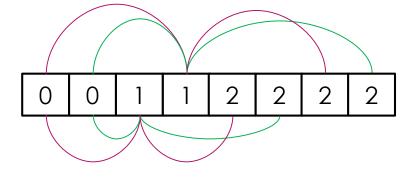
规则匹配

- ▶ 根据出现在最后结果的三元组中的times, attributes和values组合出预测的三元组
- ▶ 具体规则(0,1,2分别代表times, attributes, values)
 - ▶ 0001222
 - **O**0012221222
 - **O**12012
 - **▶** 00112222
 - ...

规则匹配

- ▶ 先将对应的有效的times, attributes和values用0,1,2表示, 然后将这些按indexes 从小到大排序
- ▶ 分别将0,1,2读入一个list,遇到被1,2分隔的0时停止,然后检查 len(times)*len(attributes)和 len(values),如果相等,说明可以组成有效三元组,否则不可以组成
- ▶ 可以组成有效三元组,那么就按照0001222,00111222222进行匹配





规则匹配

- ▶ 在给定的真实标签下,这个规则匹配的正确率极高,只错了一个句子
- ▶ 错误句子的类型: 20101
- ▶ sentence': '由于2012年至2014年(2012年、2013年、2014年)公司业务发展情况良好,总资产规模呈稳步上升趋势,由2012年12月31日的1,731.46亿元增长至2014年12月31日的2,432.94亿元,年复合增长率为18.54%。',
- ▶ 训练集的3000个句子其他的都能正确匹配(训练集样本种类还是比较单一)

Softmax or CRF

- ▶ 最后一层如果接softmax就是直接依据当前的信息进行分类,而CRF会考虑前后的 转移信息,因此感觉上会更可靠一些
- ▶ 经过验证发现,在验证集上softmax的F1比CRF的F1低了百分之几,效果相差不大
- ▶ 最后采用了CRF
- ▶ 模型: BiLSTM+CRF+规则匹配

改进

- ▶ K-fold交叉验证
- ▶ 调参:
 - ▶ 学习率, embedding size, batch size
- ▶ 尝试不同的梯度下降算法

谢 谢!