# Assignment4 报告

### 一、 使用 RNN 和 CNN 完成 assignment2

本次实验我使用了 The 20 newsgroups text dataset 中全部训练数据并按 9:1 划分训练集和验证集。数据预处理和 assignment-2 一样,将标点符号替换为空格,以空格分割,将所有字母转成小写字母。使用了 fastNLP 的 Dataset 和 Vocabulary 来帮助预处理。数据集如下:

训练样本数: 10183 验证样本数: 1131 测试样本数: 7532 词数: 17249

类型数: 20

#### 1. 使用 LSTM 进行文本分类

采用和 assignment3 类似的 LSTM 进行文本分类,先对词进行 Embedding,然后对这个序列 运 行 LSTM , 将 LSTM 的 结果 batch sizes × max len × hidden size 的 第二维求和得到 batch sizes × hidden size,然后通过一个全连接层得到batch sizes × class sizes的结果,与目标进行求交叉熵。

参数如下:

batch\_size=10 n\_epochs=20 embedding size=128 hidden size=256

验证集的正确率为 0.854111 测试集的正确率为 0.756506

#### 2. 使用 CNNText 进行文本分类

这边采用和 fastNLP 模型中 CNNText 类似的模型,先对词进行 Embedding,然后对 embedding 的每一维进行卷积处理,对每个 kernel\_size=[3,4,5]分别构造[25,25,25]个 Conv1d 卷积层。激励函数采用 ReLU 函数,进行卷积操作之后使用 max\_pool1d 的取最大值操作, kernel\_size 和卷积处理的 kernel\_size 一样。然后对所有的输出进行拼接。由于测试中过拟合严重,再经过一层 dropout 层,最后经过全连接层得到预测值。与目标进行求交叉熵。

### 参数如下:

batch\_size=10 n\_epochs=20 embedding size=256 kernel\_size=[3,4,5] kernel\_num=[25,25,25] dropout=0.1

验证集的正确率为 0.83908 测试集的正确率为 0.708311

## 二、对 fastNLP 的想法

fastNLP 总体来说是一个非常优秀的框架,尤其是文档是中文的对中国人非常友好,并且在详细指南使用一个例子来进行讲解,在跟着指南完成这个任务后能够很快上手这个框架。除了作为一个框架外,各种模型源码写得非常好,具有大量注释和维度标注,具有易读性,很容易能够通过查看源码学习到各种神经网络结构,非常合适学生在这方面学习,可以说是一本带有代码的教科书。

但是在使用过程中有个问题,我在使用 fastNLP 时遇到问题,在没有 Callback 时使用 cuda 时内存不足报错没有提示内存错误而是提示其他的错误,我在自己编写训练过程后才发现这一问题,对第一次学习神经网络新手来说查出这个错误需要较长时间。

```
Traceback (most recent call last):

File "E:/大三下文档/模式识别与机器学习/assignment-4/source.py", line 191, in <module>
    trainer.train()

File "D:\anaconda\envs\tfenv\lib\site-packages\fastNLP\core\trainer.py", line 536, in train
    self.tester._format_eval_results(self.best_dev_perf), )

File "D:\anaconda\envs\tfenv\lib\site-packages\fastNLP\core\tester.py", line 182, in _format_eval_results
    for metric_name, metric_result in results.items():

AttributeError: 'NoneType' object has no attribute 'items'
```