

AIE10-1117

曹斌鑫

作业 A：网络模型搭建作业

请完成程序所需部分，仅需要完成模型描述，不需要训练。

模型任务为进行中文文本分类任务。

```
```python
import tensorflow as tf
class params():
 """
 定义参数
 """
 vocab_size = 6000
 embedding_dim = 128
 n_layers = 2
 hidden_dim = 128
 words_len = 100
 batch_size = 32
 n_classes = 10

class TextRNN():
 def __init__(self, par):
 self.par = par
 self.build_model()
 def build_model(self):
 """
 构建模型函数
 """
 # 定义计算图
 self.graph = tf.Graph()
 # 在定义的计算图下构建模型
 with self.graph.as_default():
 # 定义输入文本
 self.inputs = tf.placeholder(tf.int32, [self.par.batch_size,
 self.par.words_len],
name='words_id')
 # 定义标签
 self.labels = tf.placeholder(tf.int32, [self.par.batch_size])
 # 标签 onehot转化
 labels_onehot = tf.one_hot(self.labels, self.par.n_classes, 1, 0)

 # TODO(YU):Embedding
 embedding = tf.get_variable('embedding', [self.par.vocab_size,
self.par.embedding_dim])
```

```

embedding_inputs = tf.nn.embedding_lookup(embedding, self.inputs)
TODO(YU):定义多层 RNN网络
rnn_fn = tf.nn.rnn_cell.BasicLSTMCell
cell = tf.nn.rnn_cell.MultiRNNCell(
 [rnn_fn(self.par.hidden_dim) for itr in range(self.par.n_layers)] # 状态向量长度
 state_is_tuple=True)
TODO(YU):输入 RNN网络, 并获取输出
outputs, last_state = tf.nn.dynamic_rnn(cell = cell, inputs = embedding_inputs,
dtype=tf.float32)
TODO(YU):转化为分类问题输出
全连接层, 后面接 dropout以及 relu激活
fc = tf.layers.dense(last, self.par.hidden_dim, name='fc1')
fc = tf.contrib.layers.dropout(fc, 0.5)
fc = tf.nn.relu(fc)
self.logits = tf.layers.dense(fc, self.par.n_classes, name='fc2')
self.y_pred_cls = tf.argmax(tf.nn.softmax(self.logits), # 预测类别)

计算交叉熵, 并计算损失函数
cross_entropy = tf.nn.softmax_cross_entropy_with_logits_v2(logits=self.logits,
labels=labels_onehot)
self.loss = tf.reduce_mean(cross_entropy)
获取变量列表
self.var_list = tf.global_variables()

输出计算图
self.summary = tf.summary.FileWriter("logdir", graph=self.graph)
def train(self, inputs, labels):
 """
 训练函数, 有兴趣可以补全
 """
 pass

if __name__ == "__main__":
 par = params()
 rnn_net = TextRNN(par)
 ...

```

## ## 作业 B：自行训练模型

- 将预训练模型 model文件夹删除, 自行训练模型用于文本分类
- 观察迭代多少次后精度达到 90%
- 记录平均每次迭代时间

Epoch: 1Iter: 0, Train Loss: 0.14, Train Acc: 96.09%, Val Loss: 0.42, Val Acc: 89.42%,  
Time: 0:02:12 \*

Iter: 100, Train Loss: 0.22, Train Acc: 92.97%, Val Loss: 0.57, Val Acc: 83.74%, Time:

0:57:09

Iter: 200, Train Loss: 0.21, Train Acc: 90.62%, Val Loss: 0.48, Val Acc: 87.04%, Time: 2:05:36

Iter: 300, Train Loss: 0.077, Train Acc: 97.66%, Val Loss: 0.37, Val Acc: 90.08%, Time: 3:18:04 \*

Epoch: 2

Iter: 400, Train Loss: 0.15, Train Acc: 94.53%, Val Loss: 0.42, Val Acc: 89.42%, Time: 4:34:03

Iter: 500, Train Loss: 0.14, Train Acc: 96.88%, Val Loss: 0.38, Val Acc: 90.36%, Time: 5:47:43

Iter: 600, Train Loss: 0.14, Train Acc: 95.31%, Val Loss: 0.43, Val Acc: 88.70%, Time: 7:00:02

Iter: 700, Train Loss: 0.13, Train Acc: 96.88%, Val Loss: 0.34, Val Acc: 90.78%, Time: 8:12:31 \*

Epoch: 3

Iter: 800, Train Loss: 0.078, Train Acc: 94.53%, Val Loss: 0.35, Val Acc: 90.72%, Time: 9:23:07

迭代 3 次后精度达到 90.08%

第 1 次迭代用时 107 分钟，第 2 次迭代用时 55 分钟，第 3 次迭代用时 68 分钟。第 4 次迭代 73 分钟，第 5 次迭代 76 分钟，第 6 次迭代 73 分钟，第 7 次迭代 73 分钟，第 8 次迭代 72 分钟，第 9 次迭代 71 分钟。第 4 次迭代以后准确率比较稳定，没有太大变化，基本在 90% 左右。