

机器也 懂感情?

文本分类问题简介



张江

文本分类问题

当那四个女孩儿施暴夺去父亲生命时,她曾想冲上台去,但身边的两名老校工死死抓住她,并在耳边低声告诉她别连自己的命也不要了,当时会场已经处于彻底的癫狂,她的出现只会引出更多的暴徒。

• Alice通过公开信道告诉Bob需要扔掉哪些错误测量结果,留下即为最终筛选结果,该结果和Alice和Bob端相同,即为量子秘钥

• 在南宁的一个居民小区内,而且还是在一个幼儿托管机构里,出现了一只活生生的大鳄鱼,把孩子和老师都吓得够呛。

• 那么,按照他们的具体估计,那已被证明为位于临界线上的"无穷多个非平凡零点"跟全部非平凡零点相比,究竟占多大的百分比呢?答案可能沮丧得出乎读者们的意料:百分之零!

文本分类问题

网页分类

- 综合
- 游戏
- 科学
-

新闻分类

- 音乐
- 时事
- 娱乐
- •

邮件分类

- 垃圾
- 广告
- 诈骗
- •

个性化推荐

- 用户A
- 用户B
- 用户C
 -

情绪分类

- 老熟客了,东西还是一如既往的好,货真价实的日货尾单,性价比突出.
- 好卖家,真有耐心,我终于买到想要的东西了。

- 这是黑店,都别买辣鸡中的战斗机,发来就是烂的。
- 面料薄的和纸一样,非常生气的一次购物。
- 一星都不想给,当时把包装袋随手扔了,现在退货还不知道退不退得了。

情绪分析

★ | 置顶 伊利股份暴涨!! 我们都在声援马伊琍!! 如果你也是个爱过的女人,如果你也痛 恨硝小三,今天,请你购买伊利股份!!! @Dia楚笛 @蓝鲸财经记者工作平台 @皎若云 间月_u @财联社 @财经女记者部落





MA30:35.77

MA10:35.75

2014-04-01 09:27:18

我们的任务

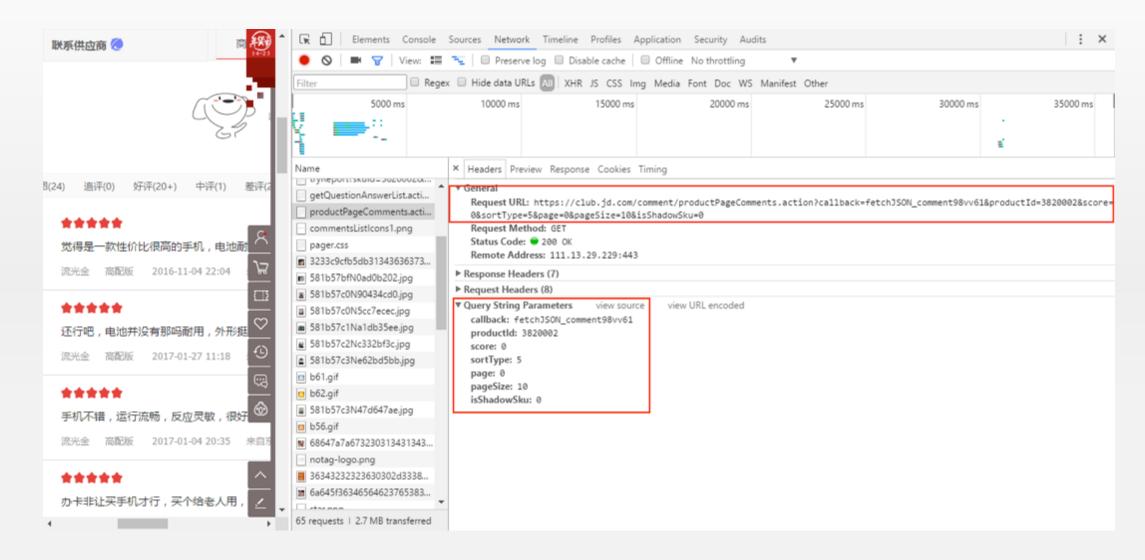
- 老熟客了,东西还是一如既往的好,货真价实的日货尾单,性价比突出.
- 好卖家,真有耐心,我终于买到想要的东西了。
- 无论款式和做工都棒棒嗒,老公很喜欢很喜欢了。谢谢掌柜。无论款式和做工都棒棒嗒,老公很喜欢服务好!礼品还真是漂亮,超值!但,有一颗小珠有些瑕疵,这是难免的





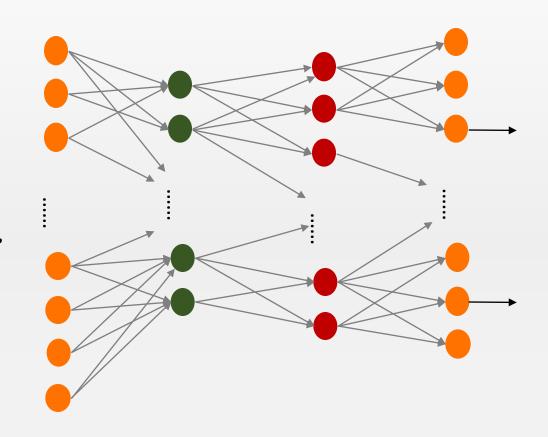
- 这是黑店,都别买辣鸡中的战斗机,发来就是烂的。
- 面料薄的和纸一样非常生气?的一次购物。
- 一星都不想给,当时把包装袋随手扔了,现在退货还不知道退不退得了。
- 真的好水的裤子,买了一天裤子有点紧,裤脚拉链那部分直接炸线了丑的要死
- 大家千万千万不要买估计好评都是水军.一星都不想给。。。

数据获取



处理文本信息的难点

- 文本的表示
 - 词向量?
 - 其它方式?
- 文本的长度是不固定的
 - 我们不能将所有的单词当作输入节点 喂给神经网络
- 需要把文本向量化



词袋模型 (Bag of words)



词袋模型 (Bag of words)

- 将语料中的所有单词排序
- 所有语料中有多少词,向量就有多少维
- 对于一个句子,统计出每一个单词的出现次数, 并将这个数字处理后填充到相应的位置,构成一个向量



词袋模型 (Bag of words)

- 我爱北京天安门
- 每个人都有一个爱的人

单词表:

{我,爱,北京,天安门,每个,人,都有,一个,的}

我爱北京天安门

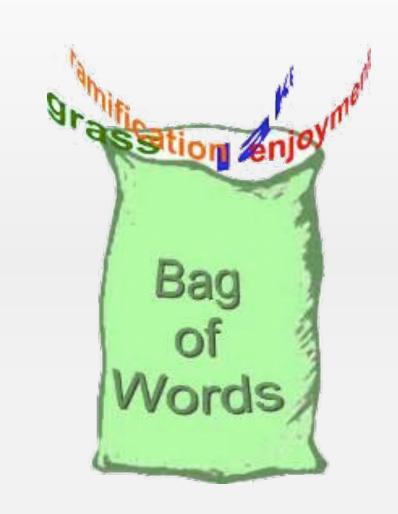
向量表示:

(1/4, 1/4, 1/4, 1/4, 0, 0, 0, 0, 0)

每个人都有一个爱的人

向量表示:

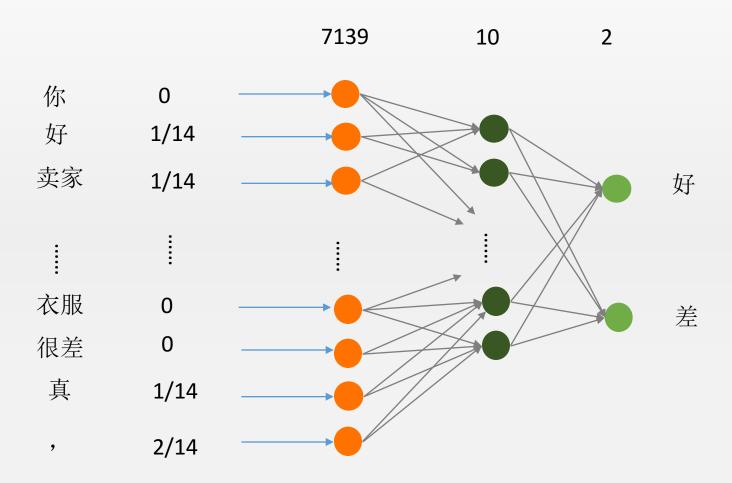
(0, 1/7, 0, 0, 1/7, 2/7, 1/7, 1/7, 1/7)



构造一个分类器

好卖家,真有耐心,我终于买到 想要的东西了。





处理流程



准备数据



网页的抓取

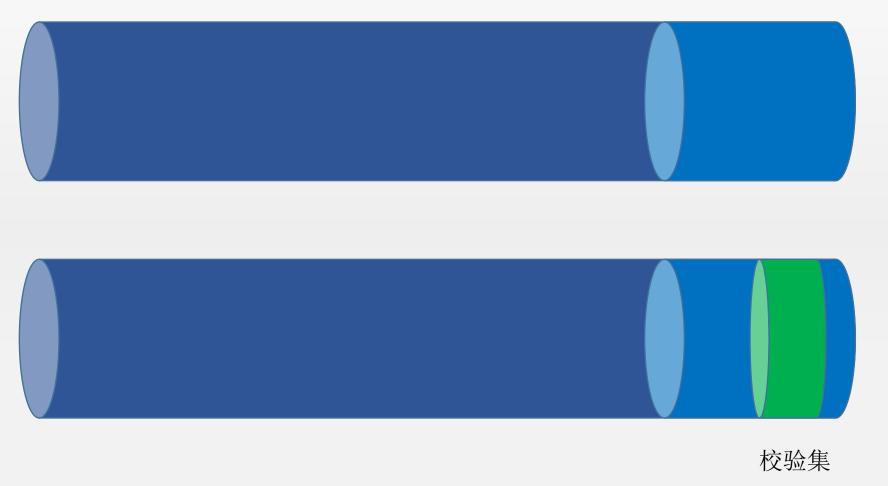
- 京东的API
- Requests包
 - 让网页抓取更简洁
- Json包
 - JSON(JavaScript Object Notation, JS 对象标记) 是一种轻量级的数据交换格式。
 - 形如如下格式:
 - {"id":"1268900","name":"穿上很舒服 ","status":0,"rid":"11341","productId":10359162198,"count":3970,"modified":"2017-06-30 18:49:15","type":0,"canBeFiltered":false

建立字典

- Python中的字典:
- Dictionary是一种Python中的特殊存储结构,由 (键,值) 构成的集合
- 例如: diction = {'name':10, 'height':20, 'width':30,...}
- 所有元素的键不能重复, 值可以重复
- · 访问的时候,可以用diction['name']快速访问
- 我们扫描所有的文本, 为每一个单词建立了一个键值
 - {'a':[19,2], 'about':[0, 20], 'the':[1, 30]}

训练集 (training) /校验集 (validation/develop) /测试集 (test)

训练集 测试集



训练集 (training) /校验集 (validation/develop) /测试集 (test)

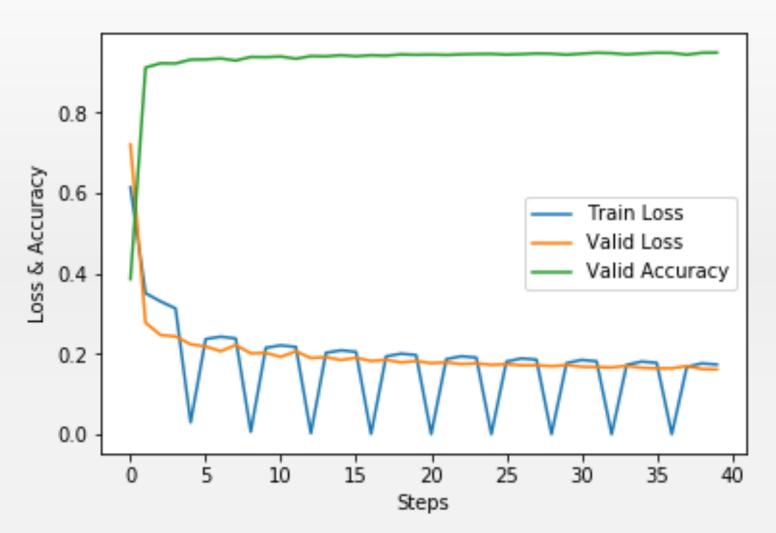
训练集 测试集

训练集训练参数

校验集调整超参数

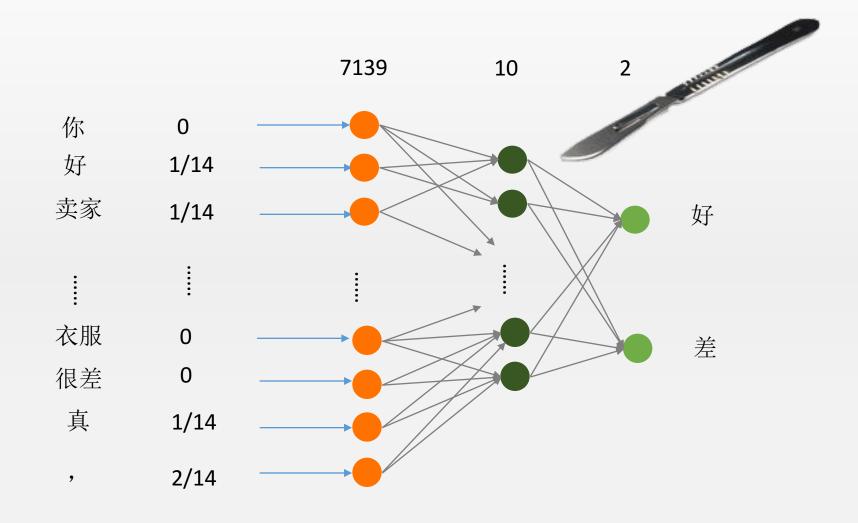
测试集对模型进行测试

训练曲线

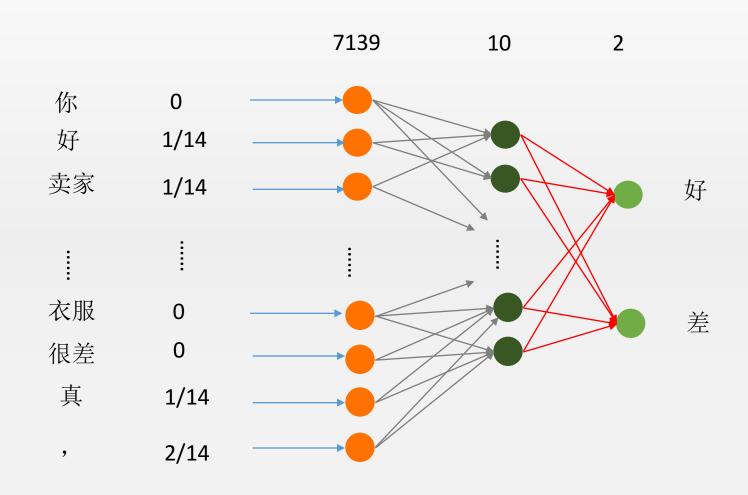


•测试数据准确率: 0.90

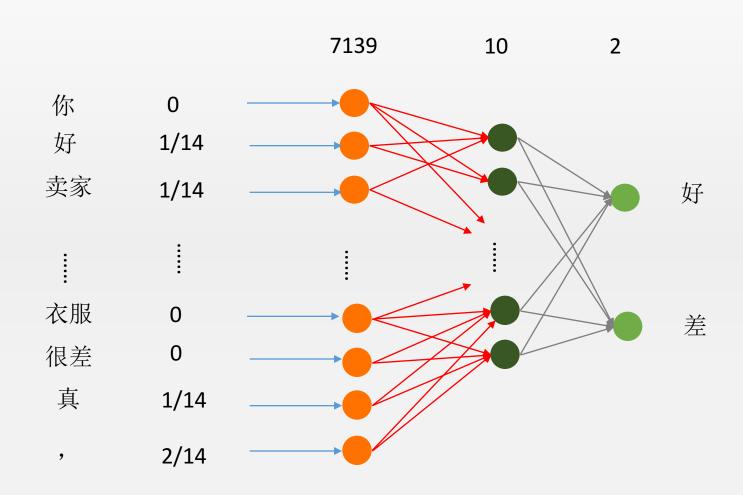
解剖神经网络



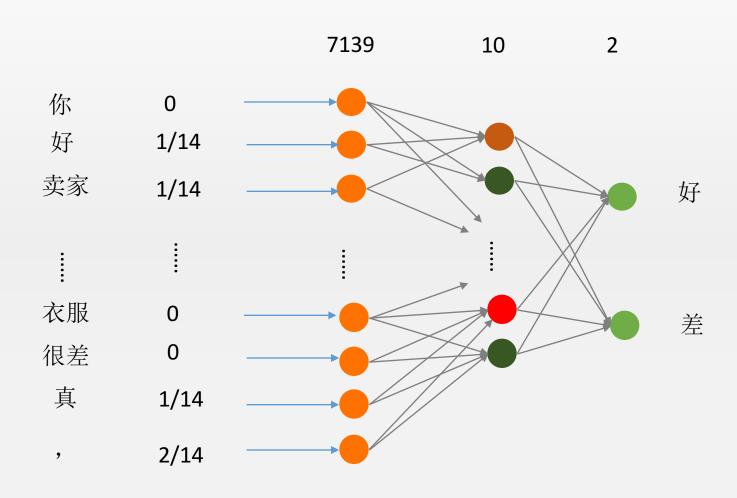
从最后一层开始



第一层



隐含层输入单元的激活



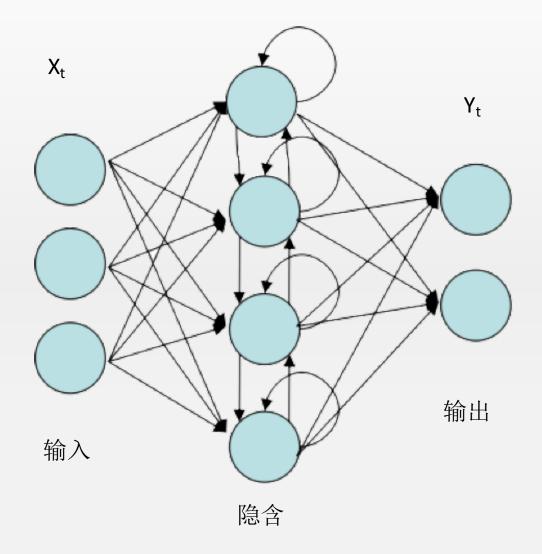
几种判断错误的情况

- 数据标注错误:
 - 一分钱, 一分货
 - 穿着也舒服, 大小合身, 质量挺好
- •稀少词,无意义的词
 - asdasdas
- •神经网络有部分没有训练好
 - 不合适穿,给人了"给"、"人"激活过高,"不"激活低
 - 物流太不给力了 "了"权重过大导致0个神经元激活
- 没有考虑前后相关性
 - 面料不是很好, 样式还可以
 - 面料、不是、很、好、样式、还、可以 "好"、"可以"分数高

RNN

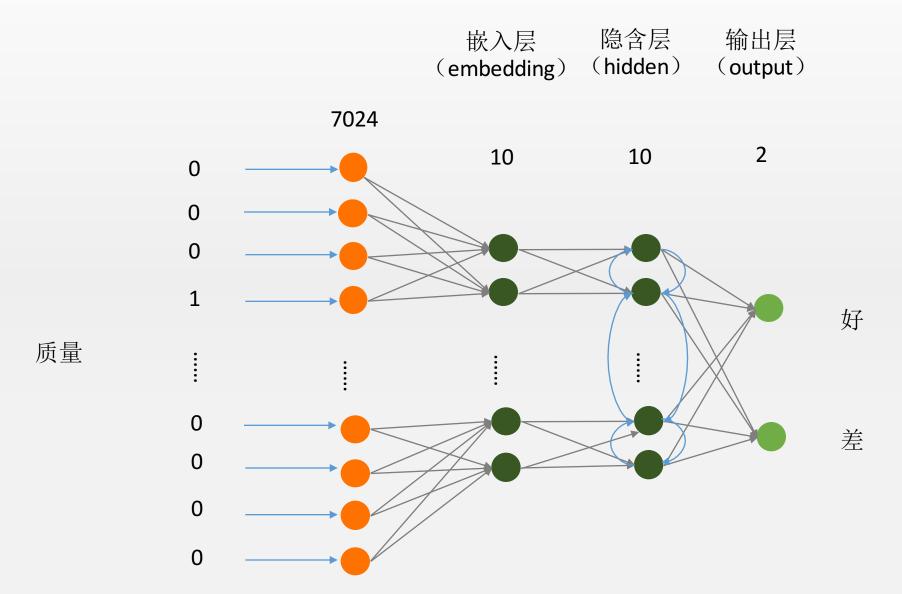
- 隐含层内部存在着连接
- 每一个隐含层单元都与所有其他隐含层单元相连接

$$h_t = \sigma(W_{Xh}X_t + W_{hh}h_{t-1})$$
$$Y_t = \sigma(W_{hY}h_t)$$

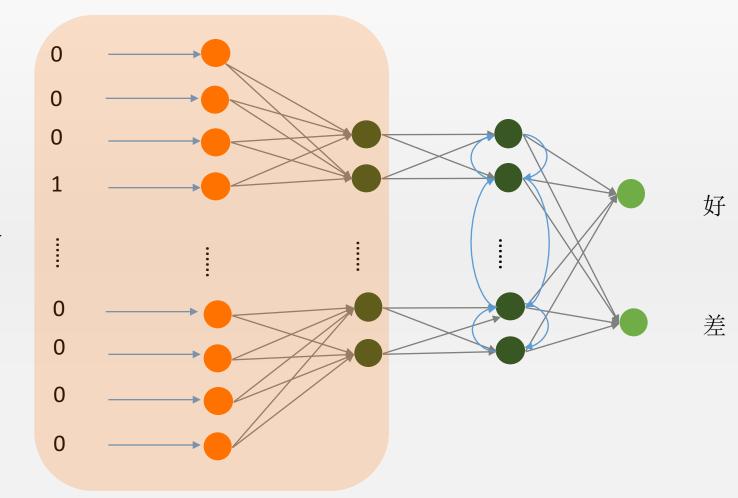


 h_t

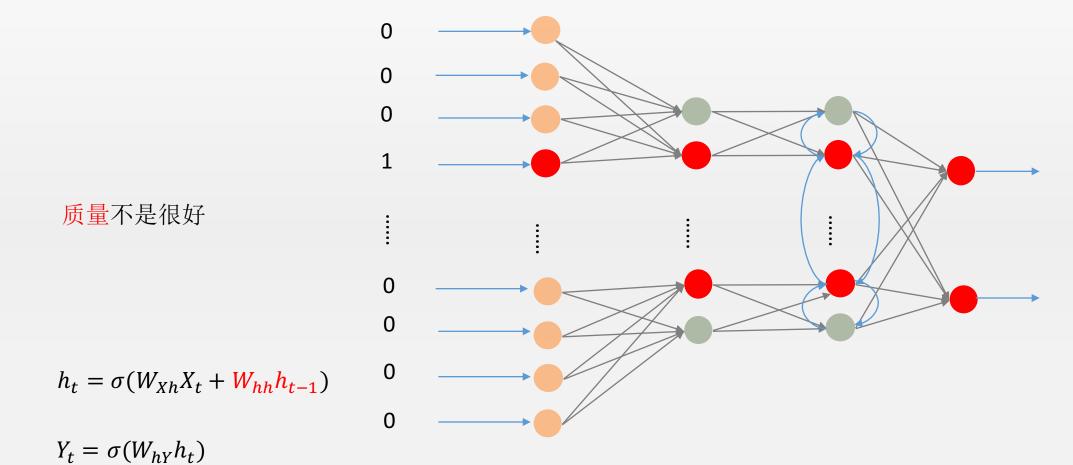
设计一个RNN网络

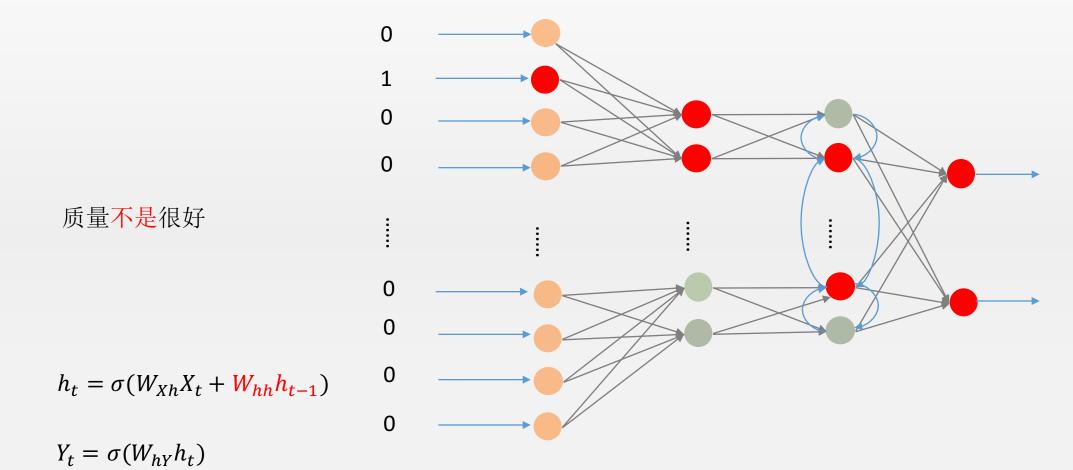


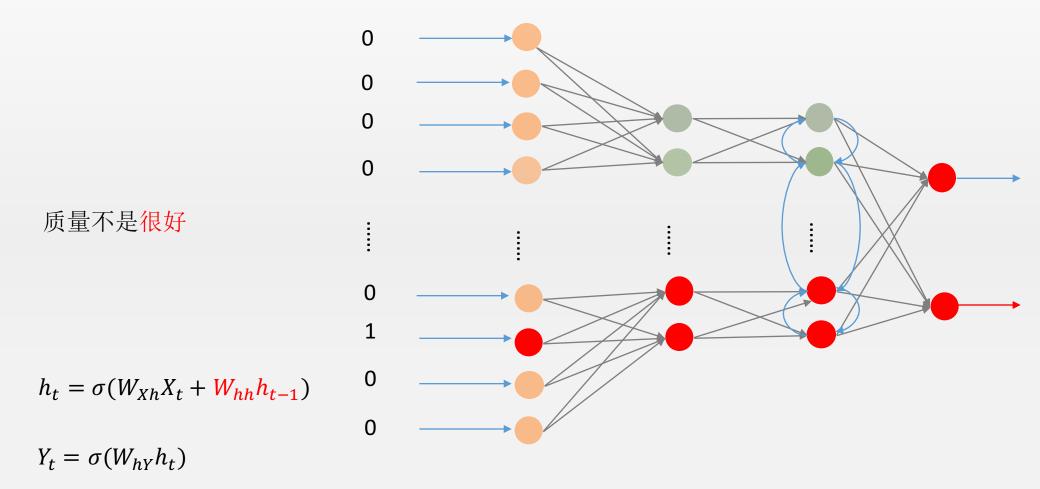
嵌入层:将单词编号映射为词向量



质量不是很好 4 →

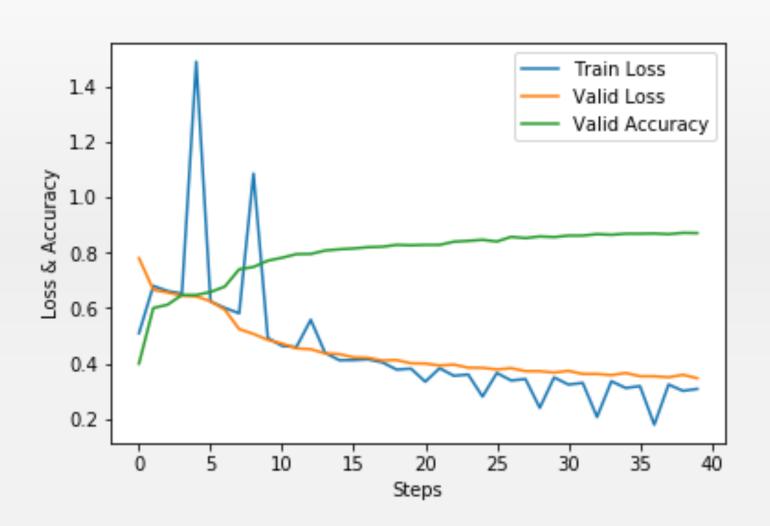






只有最后一个时刻的输出才有效

测试结果



测试数据准确度: 0.886

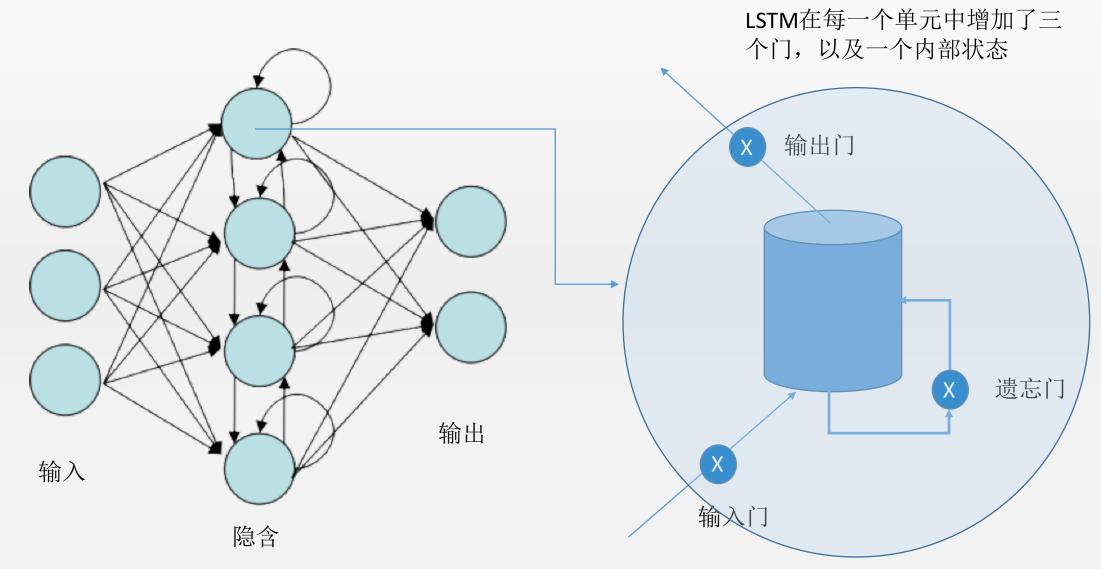
RNN的缺点

- 运算速度缓慢
- · 要小心设置学习率, 否则容易出现NAN
- 分类准确度并没有提升很高: 无法完成长程记忆

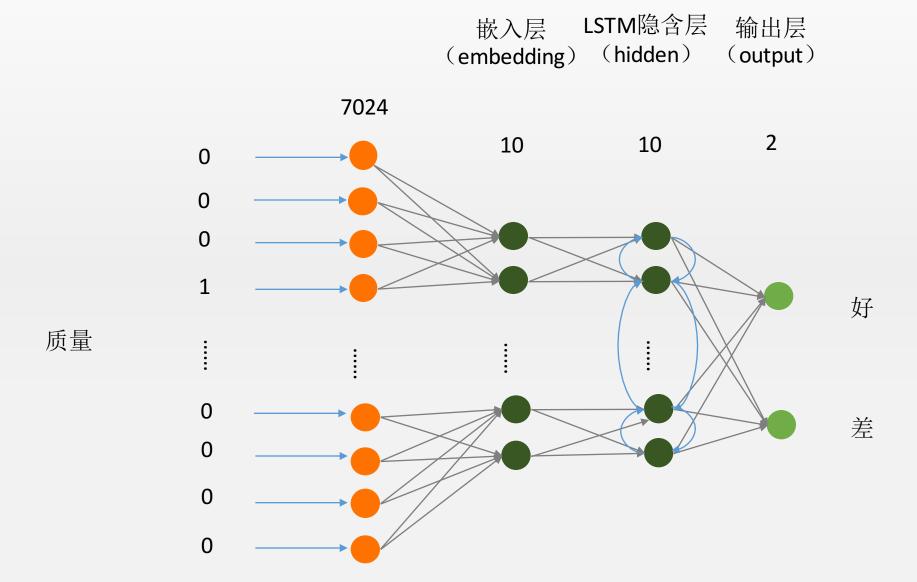
面料不是很好,样式还可以 √

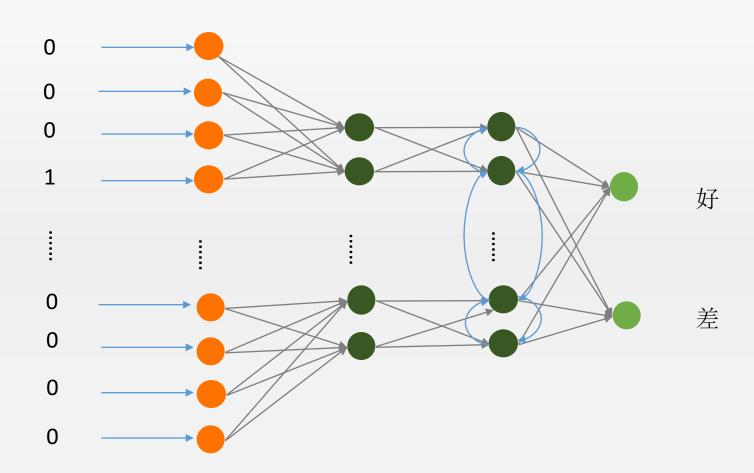
并非所有的衣服都是跟展示的样品好看! ×

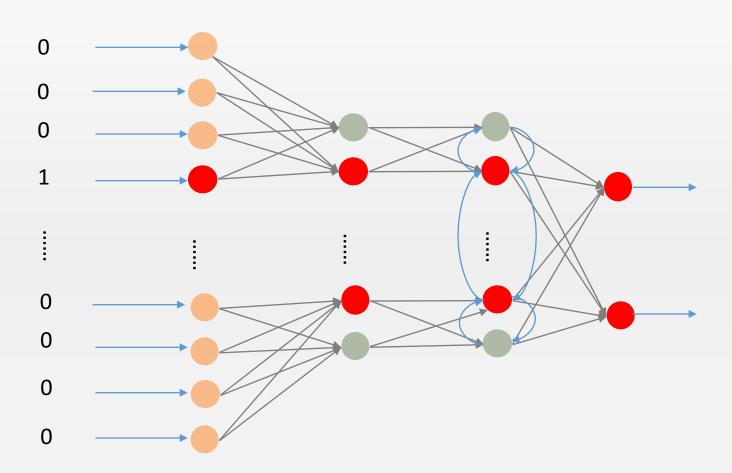
RNN的改进: LSTM (Long Short Term Memory)

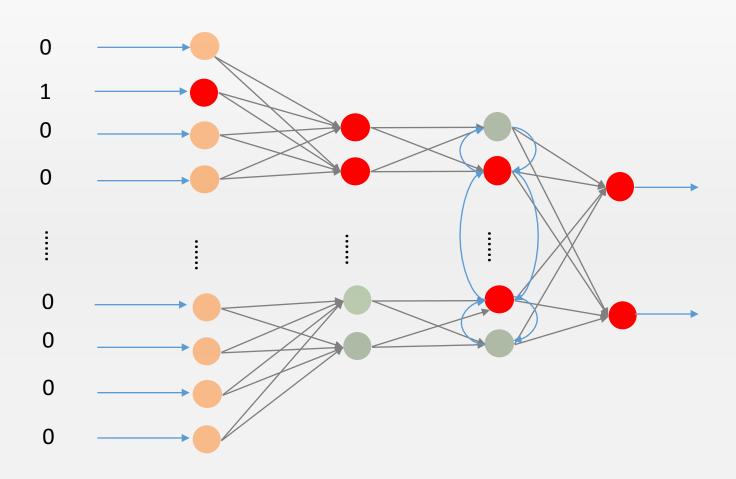


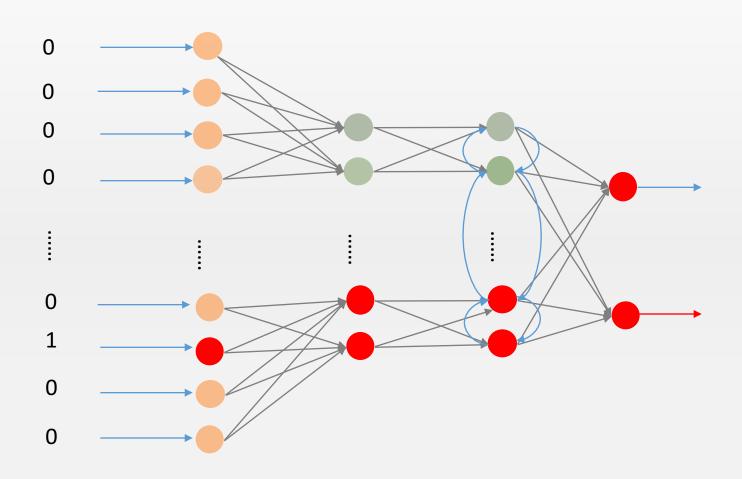
运用PyTorch实现LSTM





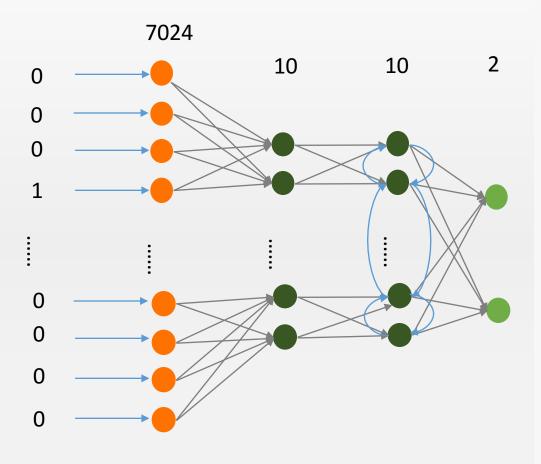






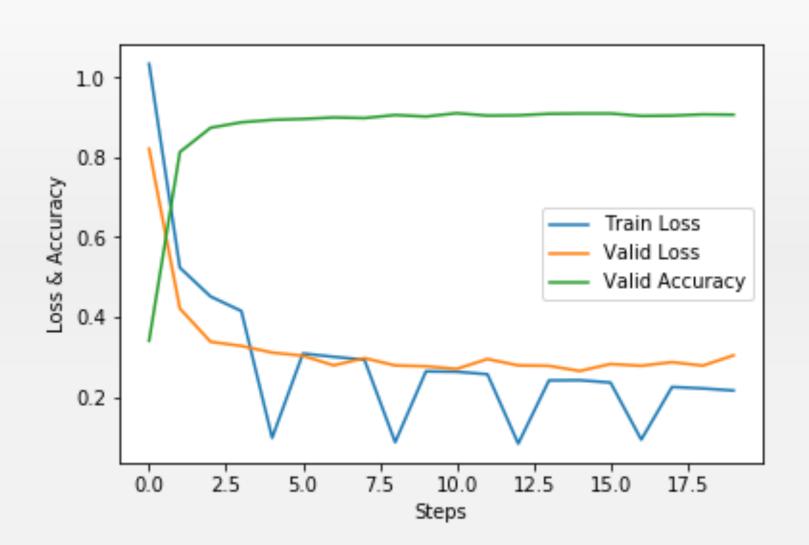
我们仅保留最后一步的输出

LSTM的PyTorch代码



```
class LSTMNetwork(nn.Module):
def __init__(self, input_size, hidden_size, n_layers=1):
    super(LSTMNetwork, self).__init__()
    self.n layers = n layers
    self.hidden size = hidden size
    # LSTM的构造如下: 一个embedding层,将输入的任意一个单词映射为一个向量
    # 一个LSTM隐含层,共有hidden size个LSTM神经元
    # 一个全链接层,外接一个softmax输出
    self.embedding = nn.Embedding(input size, hidden size)
    self.lstm = nn.LSTM(hidden size, hidden size, n layers)
    self.fc = nn.Linear(hidden size, 2)
    self.logsoftmax = nn.LogSoftmax()
def forward(self, input, hidden=None):
    #词向量嵌入
    embedded = self.embedding(input)
    #PyTorch设计的LSTM层有一个特别别扭的地方是,输入张量的第一个维度需要是时间步,
    #第二个维度才是batch size, 所以需要对embedded变形
    embedded = embedded.view(input.data.size()[0], 1, self.hidden size)
    #调用PyTorch自带的LSTM层函数,注意有两个输入,一个是输入层的输入,另一个是隐含层自身的输入
    # 输出output是所有步的隐含神经元的输出结果, hidden是隐含层在最后一个时间步的状态。
    # 注意hidden是一个tuple,包含了最后时间步的隐含层神经元的输出,以及每一个隐含层神经元的cell的状态
    output, hidden = self.lstm(embedded, hidden)
    #我们要把最后一个时间步的隐含神经元输出结果拿出来,送给全连接层
    output = output[-1,...]
    #全链接层
    out = self.fc(output)
    # softmax
    out = self.logsoftmax(out)
    return out
def initHidden(self):
    # 对隐单元的初始化
    # 对引单元输出的初始化,全0.
    # 注意hidden和cell的维度都是layers,batch size,hidden size
```

LSTM的效果



测试数据准确率: 0.918

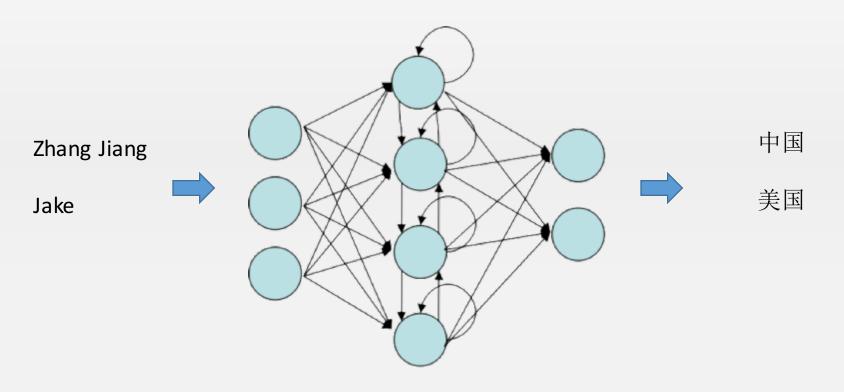
要点重述

- 文本分类、情绪分类
- 词带模型
- RNN模型
- LSTM模型



作业: 名称国籍识别器

• 请设计一个RNN网络,要求输入一个英文单词 (有可能是拼音),输出这个名称对应的国别



如何结合标签信息?

敬请期待



