# 结题报告

# ——基于深度模型的影评情感分析

#### 小组成员:

赵冬迪 2120161081 解亚东 2120161004

夏光敏 2120161064 杨雅婷 2120161070

# 内容与意义

随着网络上评论信息爆炸式的增长,以人工的方法很难应对海量评论信息的收集和处理,情感分析技术随之产生。本课题以电影影评为例,拟采用深度学习的方法对电影评论进行情感分析。

一个电影评论网站允许用户提交关于他们针对某部电影的带有感情色彩的主观评论。充分挖掘这些评论继而生成有价值的元数据,可以让我们以一个宏观的角度来理解观众对于这部电影的情感,我们可以对主观内容做出一个客观的分析,使我们能更好的理解产品和服务的趋势,为观众和其他电影参与方提供更好的决策建议。相比较于单纯的评分,基于影评内容的分析更能体现一个人的主观情绪。

通过训练得到的影评情感分析模型,可以对微博、Twitter等社交媒体中包含的影评内容进行分析,从而理解不同类型用户对于电影的真实情感。

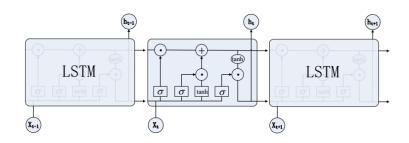
## 目标与功能

我们的目标是利用深度模型进行影评情感分析,训练出来的情感评估模型可以用作以下用途:

- 用户电影推荐
- 影院电影排片推荐
- 电影种类受欢迎程度评估

# 模型介绍

LSTM 网络是 RNN 网络的扩展,专门设计用来避免长期以来问题。LSTM 的循环神经网络模块具有不同的结构,这与传统的 RNN 网络不同,存在 4 个以特殊方式相互影响的神经网络层,网络模块示意图如下:



LSTM 网络的关键在于细胞状态。在 LSTM 中,通过门结构来对细胞状态增加或删除信息,而门结构是选择性让信息通过的方式,通常有一个 sigmoid 神经网络层和逐点乘积操作组成。

LSTM 网络具有输入门、忘记门和输出门等三种门结构,用以保持和更新细胞状态。LSTM 网络模型已被成功地应用到诸如文本/情感分类、机器翻译、智能问答和看图说话等自然语言处理任务中。

# 实验过程与结果展示

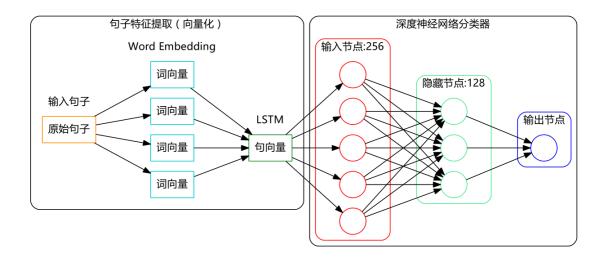
#### 1. 数组准备

利用爬虫程序从豆瓣等影评网站爬取数据,并从中抽取用户名、评分、影评等内容。训练情感分类模型,并基于这些内容挖掘相关知识。

目前已经按照电影类别从豆瓣上爬取了近 20 万条影评作为模型的训练与测试集,主要涵盖了科幻、爱情、动画、文艺、战争、恐怖、纪录片、烂片八大类,数据的清洗已经完成,将标签不明显、不完整的数据删除。由于豆瓣的影评等级在 1-5 星之间,从爬取到的影评中抽取 4 星及以上的影评作为正面情感的样本,2 星及以下的影评作为负面情感的样本。处理后的数据集包含 8 万余条页样本和 5 万余条负样本。

#### 2. 模型设计与训练:

设计采用了基于 LSTM 神经网络的情感分析模型。模型的具体流程如下图:

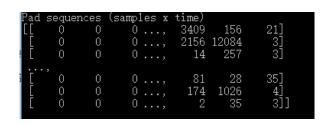


由于爬取到的影评样本数据集是不均衡的,即正负样本的数量差距较大。因此,首先从数据集中随机抽取相同数量的正负样本生成训练数据集,再从剩下的数据集中抽取测试样本。

#### 正负样本示例如下:



使用结巴分词对影评语料进行分词,并采用谷歌的开源工具 Word2Vec 将分词的词语表示为词向量。基于 Python 的 Gensim 库中提供了现成的 Word2Vec 工具作为子库。中间结果如下:



将词表示为词向量后,则句子就对应着词向量的集合,也就是 矩阵。模型的输入一般只接受一维的特征,因此将矩阵展开,获得 一个较长的句向量。

获得句向量后,基于 LSTM 搭建影评情感分析的模型,模型的具体实现是基于 Keras 框架。训练过程如下:

在测试集上的准确率在85%左右。

通过将模型的输出层设置为 5 个节点,分别对应评论 1 星-5 星。能够更加细粒度地输出影评的情感等级。

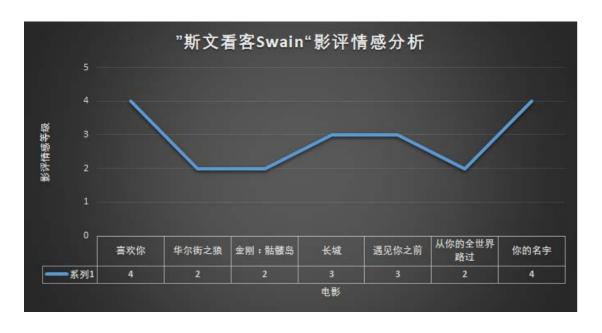
#### 3. 实现功能

基于训练好的情感分析模型,对目标功能进行实现。包括:

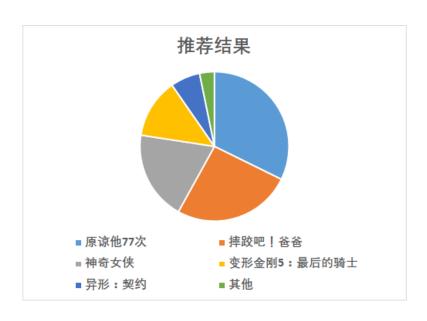
- 用户电影推荐
- 影院电影排片推荐
- 电影种类受欢迎程度评估

# 3.1. 用户电影推荐

以用户"斯文看客 swain"为例,通过在其主页爬取他看过和评论过的电影,发现其评论过的电影包括《喜欢你》、《华尔街之狼》、《金刚:骷髅岛》等。通过训练后的模型分析其对于不同电影的评论,分类出其对不同电影的评价趋势如下(以部分电影为例):



可以看出,该用户对于浪漫的爱情电影更为青睐。而我们的模型通过协同过滤算法对于当前院线上映的电影为该用户推荐的结果排名如下:



可以看出,推荐的影片第一名为《原谅他 77 次》,其次为《摔跤吧!爸爸》等,可以看出推荐的结果基本符合用户的爱好。

### 3.2. 影院电影排片推荐

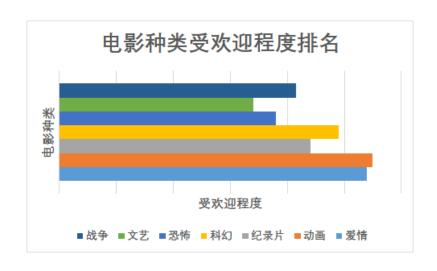
影院的拍片应当以观影者的口碑作为依据,对于口碑好的电影,观影人数较多,影院应当适当地增加排片,从而增加影院的收入。

对于当前院线的电影,通过训练好的模型,对电影的影评进行分析,输出评分的排名,作为电影口碑排名,从而根据这个排名调整影院的拍片。结果如下:



# 3.3. 电影种类受欢迎程度评估

参考豆瓣电影的电影种类分类,我们从中选取具有标志性的电影种类,包含:爱情类、动画类、纪录片类、科幻类、恐怖类、文艺类和战争类。通过对不同种类电影爬取部分影评,采用训练后的模型进行影评情感分析,计算不同种类电影用户的喜爱程度。并对受欢迎程度进行排名,结果如下:



根据计算结果,电影受欢迎程度排名为:动画>爱情>科幻>纪录片>战争>恐怖>文艺。

## 总结

随着网络信息的爆炸式增长,从数据中挖掘有价值的内容成为了一个重要的研究问题。社交网络的快速发展,使得人们可以方便地发表自己的想法和观点。对于电影影评,情感代表了用户对于这部电影的直接情感,充分地挖掘这些信息,可以实现很多有意思的功能,例如对用户进行电影的推荐。

本实验实现了一个基于 LSTM 神经网络的影评情感分析系统, 并在该系统的基础上实现了几个基于影评文本的数据挖掘任务。神 经网络的准确率达到了 85%左右,可以基本完成情感分析任务。同 时,基于该系统实现的例如用户电影推荐、影院排片调整推荐等任 务,可以从宏观角度地了解用户对于电影的真实情感,从而提升观 影者和影院管理者的观影体验以及管理收入。