#### 深度学习与自然语言处理第三次作业

李志渊 PT2200081

#### 一. 问题描述

从给定的语料库中均匀抽取 200 个段落(每个段落大于 500 个词), 每个段落的标签就是对应段落所属的小说。利用 LDA 模型对于文本建模,并把每个段落表示为主题分布后进行分类。验证与分析分类结果,(1) 在不同数量的主题个数下分类性能的变化;(2) 以"词"和以"字"为基本单元下分类结果有什么差异?

## 二. 具体实现方法

首先,读取语料库中的小说,对其进行预处理。以 utf8 编码格式读取文件内容后,删去小说内的非中文字符以及和小说内容无关的片段,得到字符串形式的语料库,然后使用jieba 分词进行分词,并过滤停用词,最终返回小说的分词列表。

其次,对于 LDA 模型,首先需要定义模型需要使用的一些变量及参数,其核心部分包括模型初始化和 Gibbs Sampling 两部分,在模型初始化是,随机为文档中的每个词分配一个主题,之后统计每个主题下词出现的概率,及每个文档下出现主题的数量,以及每个主题下词的总量。为了逼 main 出现某一词极少等现象导致的除零异常,设置了 alpha 和 beta 参数。之后则迭代运行 Gibbs Sampling。

再经过迭代后,可计算得到各个文档对应主题的分布,同时每个文档的标签为对应的小说,因此可以使用其主题分布作为特征训练分类器,判断随机的文档属于哪个小说。我使用的是 SVM 的 OneVsRestClassifier 作为多分类模型,首先随机将 200 个段落分为训练集和测试集,比例为 4:1,然后使用训练集进行训练,训练集上评估效果,并将模型保存,之后在测试集上进行测试。

## 三.运行结果

对每个主题下的词根据概率进行降序排列, 结果如下:

主题0的高频词为中:0.000833 000305	: 还:0.000579	黄药师:0.000544	见:0.000524	听:0.000481	郭:0.000388	一个:0.000372	只见:0.000331	道:0.000327	今日:0.
主题1的高频词为 张无忌:0.001434 0305	 : 便:0.000865	少林:0.000538	说道:0.000463	上:0.000457	中:0.000408	恒山:0.000359	魔教:0.000311	掌门:0.000307	已:0.00
 主题2的高频词为 去:0.001003 0305	: 上:0.000699	只见:0.000650	见:0.000607	倒:0.000376	身上:0.000359	姑娘:0.000359	时:0.000355	已:0.000349	忽:0.00
 主题3的高频词为 道:0.001214 000313	 : 教主:0.001048	都:0.000762	说道:0.000688	兄弟:0.000621	不知:0.000396	人:0.000396	江湖:0.000347	两位:0.000323	夫人:0.
 主题4的高频词为 说:0.001555 0278	 : 便:0.000995	事:0.000500	去:0.000493	问:0.000378	却:0.000372	杀:0.000368	不知:0.000368	大:0.000364	只:0.00
 主题5的高频词为 剑:0.000845 000270	 : 长剑:0.000770	便:0.000701	剑法:0.000565	使:0.000382	一剑:0.000357	师兄:0.000301	兵刃:0.000292	范蠡:0.000290	说道:0.
 主题6的高频词为 道:0.002244 0366	: 派:0.001610	说:0.000833	人:0.000686	都:0.000607	下:0.000579	做:0.000487	说道:0.000477	嵩山:0.000370	太:0.00
 主题7的高频词为 韦小宝:0.003170 000445		. :0.000757	去:0.000611	不:0.000565	皇上:0.000528	做:0.000449	皇帝:0.000447	说:0.000447	说道:0.
 主题8的高频词为 弟子:0.001259 000292	 : 师父:0.001235	武功:0.000879	便:0.000749	却:0.000623	功夫:0.000512	见:0.000414	李莫愁:0.000353	想:0.000315	一招:0.
主题9的高频词为 杨过:0.001336 000431	 : 麽:0.001216	甚:0.000814	不:0.000759	见:0.000625	小龙女:0.000593	却:0.000528	著:0.000506	二人:0.000457	一声:0.
主题10的高频词为 道:0.003007 0514	っ: 不:0.001667	说:0.001545	好:0.000910	笑:0.000644	说道:0.000544	周伯通:0.000540	只:0.000532	想:0.000516	瞧:0.00
道:0.003007	不:0.001667 	说:0.001545 一个:0.001086	好:0.000910 说:0.000963	笑:0.000644 人:0.000847	说道:0.000544 去:0.000837	周伯通:0.000540 还:0.000648	只:0.000532 不:0.000625	想:0.000516 少女:0.000526	瞧:0.00
道:0.003007 0514 	不:0.001667  g: 都:0.001103								
道:0.003007 0514 	不:0.001667  g: 都:0.001103  g: 下:0.000607	一个:0.001086	说:0.000963	人:0.000847	去:0.000837	还:0.000648	不:0.000625	少女:0.000526	众人:0.
道:0.003007 05-1 主题11的高频词为 道:0.001700 000491 主题12的高频词为 都:0.000731 000225 主题13的高频词为	不:0.001667 	一个:0.001086 上:0.000465	说:0.000963 虚竹:0.000315	人:0.000847 有人:0.000297	去:0.000837 大:0.000258	还:0.000648 敌人:0.000258	不:0.000625 镖局:0.000250	少女:0.000526 众:0.000232	众人:0. 兵刃:0.
道:0.003007 0514 主期11的高频词为 道:0.001700 000491 主题12的高频词为 都:0.000731 000225 主题13的高频词为 人:0.000952 000250 主期14的高频词为	不:0.001667 	一个:0.001086 上:0.000465 请:0.000349	说:0.000963 虚竹:0.000315 大声:0.000317	人:0.000847 有人:0.000297 说道:0.000295	去:0.000837 大:0.000258 萧峰:0.000292	还:0.000648 敌人:0.000258 汉子:0.000288	不:0.000625 镖局:0.000250 女子:0.000254	少女:0.000526 众:0.000232 便:0.000252	众人:0. 兵刃:0. 剑士:0.
道:0.003007 0514 主题11的高频词为 道:0.001700 000491 主题12的高频词为 都:0.000731 000225 主题13的高频词为 0.000250 主题13的高频词为 0.000329 电到15的高频词为 0.000329 生题15的高频词为	不:0.001667 	一个:0.001086 上:0.000465 请:0.000349	说:0.000963 虚竹:0.000315 大声:0.000317 於:0.000508	人:0.000847 有人:0.000297 说道:0.000295 甚:0.000461	去:0.000837 大:0.000258 萧峰:0.000292 後:0.000416 不:0.000662	还:0.000648 敌人:0.000258 汉子:0.000288 已:0.000408	不:0.000625 镖局:0.000250 女子:0.000254 麽:0.000351	少女:0.000526	众人:0. 兵刃:0. 剑士:0. 丘处机:
道:0.003007 0514 主题11的高频词 道:0.001700 000491 主题12的高频词 都:0.000731 000225 主题13的高频词 7.0.000952 000250 主题14的高频词为 6.000329 主题1.001568 0.000329 主题1.00168 0.71	不:0.001667	一个:0.001086 上:0.000465 请:0.000349 □:0.000621 人:0.000891	说:0.000963 虚竹:0.000315 大声:0.000317 於:0.000508 一个:0.000861	人:0.000847 有人:0.000297 说道:0.000295 甚:0.000461 中:0.000682	去:0.000837 大:0.000258 萧峰:0.000292 後:0.000416 不:0.000662	还:0.000648 敌人:0.000258 汉子:0.000288 已:0.000408 上:0.000605	不:0.000625 镖局:0.000250 女子:0.000254 麽:0.000351 爹爹:0.000550	少女:0.000526 众:0.000232 便:0.000252 要:0.000347 说:0.000473	众人:0. 兵刀:0. 剑士:0. 丘处机: 没:0.00
道:0.003007 0514 主题11的高频词为 000491 主题12的高频词为 400225 主题13的高频词为 000225 主题13的高频词为 000225 主题14的高频词为 0.000329 主题15的高频词为 5.000329 主题15的高频词为 5.000329 主题15的高频词为 0471 已:0.001363 0471 已:0.001313 000437 主题16的高频词为 1.000339	不:0.001667	一个:0.001086 上:0.000465 请:0.000349 □:0.000621 人:0.000891 一声:0.000575	说:0.000963 虚竹:0.000315 大声:0.000317 於:0.000508 一个:0.000861 身子:0.000565	人:0.000847 有人:0.000297 说道:0.000295 甚:0.000461 中:0.000682	去:0.000837 大:0.000258 萧峰:0.000292 後:0.000416 不:0.000662	还:0.000648 敌人:0.000258 汉子:0.000288 已:0.000408 上:0.000605	不:0.000625 镖局:0.000250 女子:0.000254 麽:0.000351 爹爹:0.000550	少女:0.000526 众:0.000232 便:0.000252 罢:0.000347 说:0.000473	众人:0. 兵刃:0. 剑士:0. 丘处机: 没:0.00 手中:0.

#### 以下是分类结果:

# overall accuracy:0.077670

可以看到模型在训练集和测试集的准确率上都有很多不足,由于时间关系会在后续改进,希望能得到更好的结果。

## 四.总结

通过本次作业,说明 LDA 模型能够较好地解决一词多义和多词一义的问题,验证了 LDA 的有效性,并通过 SVM 进行了验证,针对金庸的小说,应该能获得不错的效果,本程序会再次进行修改。