□智慧政务**□**中的文本挖掘应用

摘要

本文旨在基于互联网公开来源的群众问政留言记录以及相关部门对部分群众留言的答复意见 通过自然语言 数据分析和数据深入挖掘 解决群众留言分类 热点问题分类排序、答复意见评价等问题'为政务人员处理网络群众留言做探讨分析。

针对任务一 '首先建立训练集测试集 '采用贝叶斯算法对模型进行训练 '再用训练好的模型对数据进行测试 '并使用 F-score 分类方法对测试模型进行评价 '从而实现群众留言一级分类 。

针对任务二 '本文构造了相似问题识别算法 '通过多次识别 '找到了某段时间内群众反映较多的问题 。

针对任务三 '本文使用 Python 建立了基于留言答复相关性 '完整性 `可解释性等相关建立了相应评价体系程序 '通过计算表明 '评价体系良好 。

关键词:贝叶斯;预测;Python;识别;模型

Abstract

This article aims to solve the problems of the classification of mass messages, the classification of hot issues, the evaluation of answers, etc. through natural language, data analysis and in-depth data mining based on the public questioning message records of the public on the Internet and the response opinions of relevant departments on some mass messages, To discuss and analyze for the administrative staff to deal with the online mass messages.

For task one, first establish a training set test set, use Bayesian algorithm to train the model, and then use the trained model to test the data, and use the F-score classification method to evaluate the test model, so as to achieve the mass message 1 Level classification.

Aiming at task two, this paper constructs a similar problem recognition algorithm. Through multiple recognitions, it finds the problem that the masses reflect more in a certain period of time.

For task three, this article uses Python to establish the corresponding evaluation system procedures based on the relevance, completeness, and interpretability of message reply, and calculations show that the evaluation system is good.

Keywords: Bayesian; prediction; Python; recognition; model

目录

_	`问题分析	4
	`任务一	
	2.1 基于 Python 的分词过滤	
	2.2 基于 Python 的预测模型	
三	`任务二	
四	`任务三	8
	`参考文献	

一、问题分析

近年来'随着网络问政平台逐渐成为政府了解民意'汇聚民智'凝聚民气的重要渠道'因此'各类问政平台相关文本数据不断攀升'对以往采用人工进行留言分来和热点整理的工作人员带来极大困难。利用大数据'人工智能'云计算等技术实现网络留言分类和整理'有助于减少工作人员效率和提高问题解决的时效性'进一步提高网络留言优化管理。

问题给出了需要进行处理的表格数据'包络留言分类标准 `留言编号 `留言用户 `留言主题 `留言时间 `留言详情 `答复意见 `答复时间 `点赞数和反对数等指标 °

任务一是要求我们建立模型去实现附件 2 中给出的一级分类标准 以使工作人员能够使用建立了的模型对网络留言进行分类。

任务二要求我们将附件 3 中某一时段群众集中反映的问题进行归类 '并给出排名前 5 的问题。热点问题〉'以便相关工作部门能够及时解决 。

任务三要求我们选取一些参数 对附件 4 相关部门的答复意见建立一套评价体系 '以评判相关部门的工作 。

二、任务一

2.1 基于 Python 的分词过滤

由于文本中含有大量无分类信息无关的文字和符号 '像一嗯」这类词 '它们对于程序编程没有实用价值 °使用 Python 对留言主题和留言详情进行分类时 '需要将这类无关此过滤掉 °

首先 'Python 中导入分词模块 jieba 库后 '调用 jieba 库即可完成留言详情分词 '之后再导出我们事先给出的停用词库 stoplist.txt '找出留言详情中与一级标签有关联的词 °

置編号	留言用户	台言主题	留言时间	留言详情	一级标签	
24	A00074011	A市西湖建筑集团 占道施工有安全			域乡建设	
17	U0008473	A市在水一方大厦 人为烂尾多年,	11:1/:46		域多建设	
3	A00053999	投诉A市A1区范协 业违规收停车费	2019/12/±0 17:05:14		城乡建设	
03	U0007137	A1区禁锷南路A2 区华庭楼顶水箱		少的用品,霉是	种强致癌物,我们]住在这里连基本的健康保障都没有,请政府街道名领导
19	U0007137	A1区A2区华庭自 来以好大一股霉…	2019/12/5 11:17:22		城乡建设	
/9	A00016//3	投诉A市盛世耀凯 小区物业无故传			城乡建设	
82	L0005806	咨询A市梣盘集中 共暖一事	2019/11/27 17:14:11		城乡建设	
145	A00019209	A3区桐梓坡西路 五面土地长期值	2019/11/19		城乡建设	

图 2.1 留言详情

超曹編号	質賣用户	置王题	置實际例	留言详情	一级标签	
24	A00074011	A市西边建筑集团 古道修工有安全。	12:09:38	_	財多建设	
37	U0005473	■ A市在北一方大夏 - 人友進見多年・	11:17:46	_	城乡建设	
คร	A00061999	提前A市A1区范物 业进现收停车青	17:06:14	_	供多注册	
303	U000/13/	A1区祭祷南路A2 区学医考预水箱。	14:40:14	: 日学生)者:必不可	少用品霉 种頭	勁煙物 住 健養 保险 请 政府 街道 领导 重视 请 环保部门 检测 健養 生活 环境
319	U0007137	A1回A2回华直自 未水好人一表電	11:17:22	_	城乡建设	
379	A00016773	得而A市图 甲鋒凱 小区攻业元献停。	9:88:38	_	城多建设	
382	00005806	咨询A市機器集中 供暖 事	2019/11/27 17:14:11	_	排多建设	
115	A00019209	AS区拥控城西路 可用小城长期停。	2019/11/19 22:39:35	_	城多建设	

图 2.2 留言详情分词过滤

Index	Туре	Size	
0	str	1	1
	str	1	r
2	str	1	,
3	str	1	1
4	str	1	会
5	str	1	的
6	str	1	日

图 2.3 分词停用词

2.2 基于 Python 的预测模型

对上述完成分词并过滤掉无关信息后的留言详情建立训练训练集测集 train_label '采用贝叶斯 MultinomialNB 对训练集测集进行训练,'等待训练完成后 '对留言详情进行测试 test label '最后对一级标签进行对比,得到测试集的准确度 '详细模型参见 untitled0.pv °°

$$F_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \frac{2P_i R_i}{P_i + R_i}$$

其中 P_i 为第 i 类的查准率 R_i 为第 i 类的查全率 °

通过对附件 2 留言详情进行训练 '对附件 2 中百分 80%用来训练 '20%用来测试 '得到 训练精度如下:

贝叶斯算法

from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB

model_nb = MultinomialNB()

model_nb.fit(train_cv,train_label)

训练集预测值

pre = model_nb.predict(train_cv) # 对训练样本预测

正确率

sum(pre == train label) / len(train label)

Out[9]: 0.9873737373737373

从训练集算法结果可知 '训练集精确到高达 98% '这表明了建立的训练集模型能够对附件 2 留言详情内容进行训练 °

通过测试集对附件 2 进行测试 '得到测试准确度和数据如下:

Index	一级标签
1664	城乡建设
2476	环境保护
5690	劳动和社会保障
8816	卫生计生
5517	劳动和社会保障
784<	商贸旅游
7149	商贸旅游
6934	劳动和社会保障
2582	环境保护
8318	商贸旅游
1036	城乡建设
9066	卫生计生



train label

图 2.4 数据对比

F1_score(macro): 0.8345 F1_score(micro): 0.8528 F1_score(weighted): 0.8502

从测试集结果来看 本文建立的训练集能够实现留言详情分类 且测试精度在 85%左右 '表明了本文建立预测模型有较好的预测度 。

三 `任务二

对数据附件 3 进行热点分类时 '识别热点问题可以依据两个因素 '留言文本相似程度 '点赞和反对数 °将 gensim 库导入 Python 中 '由于 gensim 库包含多种文本处理的模型 '像 corpora, models, similarities 等 '这些库能够解决上述热点问题分类 °首先对附件 3 数据进行 class DocumentSimilar 计算 '再接着使用 chineseStopWords.txt 对上述数据进行分词过滤 '最后计算一些必要数据得到相似矩阵 °

计算热点问题时'为了简化模型'我们定义第一个留言详情问题相似度为 1'别的留言详情则按照相似度原则进行数字化'假设别的留言数据数字化后数据为 0.1 '那么我们认为这个留言数据和第一个留言有些类似 别的数据也按照上述模型计算 详细模型参见 f3.py °°得到留言相似矩阵 aa 如下:

Index	Type	Size	Value
0	float32	(4326,)	[9.9999994e-01 1.6851961e-03 2.0801647e-04 9.1393670e-04 6.7807414
	float32	(4326,)	[1.6851961e-03 1.0000001e+00 3.1563358e-03 7.1213702e-03 6.2139996
2	float32	(4326,)	[2.0801647e-04 3.1563358e-03 1.0000000e+00 3.7290321e-03 1.5742084
3	f10=+32	(4326)	$ [0.00107792\ 0.00098782\ 0.00761007\ \dots\ 0.00116571\ 0.00822193$

图 3.1 留言相似矩阵

Index	Type	Size		▦			4 - NumPy arra
0	float32	(4326,)	[9.9999994e-01 1.6851961e-	Г			,
1	float32	(4326,)	[1.6851961e-03 1.0000001e+			0	
2	float32	(4326,)	[2.0801647e-04 3.1563358e-		3	0.00680175	
3	float32	(4326,)	[0.00107792 0.00098782 0.0		4	1	
4	float32	(4326,)	[[0.00686955] [0.00255567]		5	0.00837443	
5	float32	(4326,)	[0.01090965 0.01470759 0.0		6	0.00840333	
6	float32	(4326,)	[0.00197541 0.00277159 0.0		7	0.00213258	
7	float32	(4326,)	[0.00246505 0.00450469 0.0		8	0.00627147	
8	float32	(4326,)	[0.00413342 0.01498999 0.0		9	0.0767149	
9	float32	(4326,)	[0.0092009 0.00043465 0.0		10	0.0120256	
10	float32	(4326,)	[0.00036084 0.02362434 0.0		11	0.0189529	
11	float32	(4326,)	[0.00398157 0.00305561 0.0		12	0.00903528	
12	float32	(4326,)	[0.00719923 0.01432671 0.0		13	0.13377	
13	float32	(4326,)	[0.00304795 0.00596052 0.0		14	0.00573145	

图 3.2 留言数据详情

		_	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·		-	-	
-1	188031	2000/00065	『喋』2.5 春华镇金鼎仁木泥路,自来水到广的问题	2019/7/19 18:19:61	《村组都通路好了,日天还没更触开好了,浪费资源】	0	1
5	188039	A00081370	k2区黄关路步行请大古通萝住用三生间乘便外排	2019/8/19 11:48:23	- 却仅仅是表面进行清扫。没有解决根本问题。主克』	C	1
	183059		区中等国际社区三周与四期上间空地仓间的工程		g 而23以中建国际社区三朝四朝中间,即覆入19和 排制,几序总址即块全地一直处于三不管状态。被定 不管域管不管而或不管,从五年并始周过建筑工地 有多条的,联创生设解造造块全地上坡,而才能 要月生的时候再度来找,而且这个状态一直在逐 锋。目前九十个上并是无关。上四号作机及此处	ē	0
- E	188073	4909164	展泉社区单方面范安藏各明珠小区沙漠架空宫使用	2019/3/11 11:40:42	個查,更没有任何政府调频、改建的注释文件及批开		0
-	183074	4909092	22区富级新州房产的性质是什么个	2019/3/11 11/40/42 2019/1/37 20:19:52		- 0	
- C	188119	20000002	对2市北铁镇规用三国额的质好	2019/1/32 20:27:22	5. 我们加班,不加班还扣钱,扣身价证。 (大三一五	- 6	0
10	188170	23030023	A市4時分支1 教養変質通行	2019/12/28 8:50:21	2.50 加致,不知数允许钱,担务。6.1 人工工程 适左拐通行时,该司机并未按地面车辆指示导向通信		0
	188219					- 1.	
11		2.00.080.025	蓋坐林语桐柏城路与藏松路交汇处地铁凌晨2点	2019/9/17 4:25:00	(扩展的不行)。周边邻居也是言不堪言,通相关部门扩		0
12	183251		物立路高多四路山晚高峰太老,建议通整任贵州	2013/10/19 11:02:40	<u>毕了,一般情况下至少两到三台信号灯才能通过,有</u>	- 9	0
13	183230		古青家國小区乐果果聚食炒货公共通过摆放空词	2019/5/31 17:06:13	《四小区乐具果零合炒货公共通道摆放空调/冰柜外列	C	Ü
14	_83206	200047580	· 脸髮美龙娃在四地省商学院宿台考安坂恋压器:	2019/4/15 16:23:00	本小于20米。2、《中小学校校园环境首组的智行规》	2	1
	183209	£00097324	2方.列保宣号交储项目负间模用抗民	5010/7/8 312812F	统矿,就就平根《西利保等号公馆项目 夜 哪套 技民方和保舍号公馆项目。在于人人《区户集团的 程家游戏目。 大生衡 画面的音像形成 进产外发行 原次海和两蛇谷利保房地产于美术园,建筑区 方:中国建筑等五工指场有限公司占地看公司。由 工物红工头来,努得丰富在工厂目晓百许突取大。 6. 24—6. 20日因为中北境发兴,安静了几天,20日	c	0

图 3.3 留言数据详情

图 3.1 我们可以看出 '相似矩阵数据都使用是用数值表示 '通过计算可知计算的留言数据越接近 '则数值越大 °图 3.2 向我们展示了编号为 4 的留言数据 '从图中可以看到 '编号 13 数值大于 0.13 '表明此条数据可能与第 4 编号数据接近 °通过查看附件 3 数据 '编号 4 对应数据 6 '编号 13 对应数据 15 '得出两者数据如图 3.3 所示 °从图 3.3 可知 '两者确实讲述同一个问题 '皆为 A 市 A3 区工地施工问题 '这更表明了本文建立模型的可靠性 °

对图 3.1 中数据 对每条留言详情数值大于 0.1 的条数进行统计 得到留言相似条数 dd2 (热度) 和留言编号 dd3 如图 3.4 '并通过留言相似条数得到留言热度如图 3.3.

dd2	list	5	[252, 247, 246, 235, 226]
dd3	list	5	[1215, 24, 3543, 1668, 2290]

图 3.4 留言热度



图 3.5 热点问题表

四 `任务三

针对附件 4 相关部门对留言的答复意见 '我们使用 gensim 库对留言答复意见进行相似 识别 '为简便运算 '也使用数值进行相似度量化 °定义留言相似度大于 0.1 为相似 '小于 0.1 则认为答复意见为未对留言进行相关回答'详细模型参见 f4.py °

建立模型后 '对附件 4 处理数据如图 4.1 所示 '数据详见 f4.py 运行程序得出结果 aa 。

			• •
Index	Туре	Size	Value
66	float32	(2,)	[0.07905694 0.]
67	float32	(2,)	[0.14660333 0.]
68	float32	(2,)	[0.28605482 0.]
69	float32	(2,)	[0.36633527 0.]
70	float32	(2,)	[0.0964396 0.]
71	float32	(2,)	[0.47894886 0.]
72	float32	(2,)	[0.327067 0.]
73	float32	(2,)	[0.5026118 0.]
74	float32	(2,)	[0.12423547 0.]

图 4.1 留言相似度

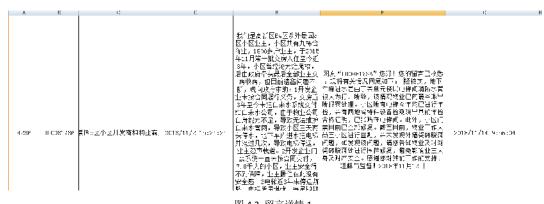


图 4.2 留言详情 1



图 4.3 留言详情 2

从图 4.1 可知 所得结果第 69 行对应的数值为 0.366 在附件 4 中对应留言编号为 4236 ;第 70 行对应的数值为 0.09 '此值小于 0.1 '在附件 4 中对应留言编号为 4237, '找到附件 4 中对应的留言与留言记录可知 '并对两者进行分析可知 '留言详情 1 中留言回复是经过相关调查得出结论后 '对留言进行准确回复;而留言详情 2 回复只是按照官方规范进行回复 '并未对提问者的问题进行详细回答 '这与模型预测此问题回答为未相关接近 '其余情况类似 '这表明了本文建立的预测模型具有一定的可行性 。

通过对所有留言回复进行预测 '得到留言回复为未相关的回复总和为 aan=667 条 °

七 `参考文献

[1]陈欢,黄勃,朱翌民,俞雷,余宇新.结合 LDA 与 Self-Attention 的短文本情感分类方法[J/OL].计算机工程与应用:1-8[2020-05-07].

[2]周伟枭,蓝雯飞.融合文本分类的多任务学习摘要模型[J/OL].计算机工程:1-10[2020-05-07]. [3]徐建国,肖海峰,赵华.基于多示例学习框架的文本分类算法[J].计算机工程与设计,2020,41(04):1017-1023.

[4]徐富勇,余谅,盛钟松.基于深度学习的任意形状场景文字识别[J].四川大学学报(自然科学版),2020,57(02):255-263.

[5]张芮,杨煦晨,琚生根,刘宁宁,谢正文,王婧妍.基于多层次动态门控推理网络的文本蕴含识别[J].四川大学学报(自然科学版),2020,57(02):277-283.