

# 5。"创新实训基地

技术实操的练兵场·能力认证的人才站·5G应用的孵化器

# 5g\*创新实训基地

技术实操的练兵场·能力认证的人才站·5G应用的孵化器

# 版权声明

本课程系由中国移动通信集团浙江有限公司(简称"浙江移动") 受中国移动通信集团有限公司委托开发,版权归属浙江移动,并受法 律保护。转载、摘编或利用其它方式使用本课程文字或者观点的,应 注明"来源:中国移动通信集团浙江有限公司"。违反上述声明者, 浙江移动将追究其相关法律责任。



# 基于余弦和改进弹性距离的小区地址文本匹配

2020年11月

诺基亚-廖文哲



# Contents

01

02

03



# 项目简介与小区匹配-数据源处理



项目简介:运营商家庭宽带地址都是现场人员手动输入,存在数据不准确,不全的现象;本项目通过文本匹配算法进行移动家庭宽带 和杭州小区爬虫数据的匹配,统计各个小区宽带总数。

资管小区: default.D\_RNT\_IRM\_IV\_ADDRESSCOVER\_D

覆盖场景	覆盖地域	中心位置经度	中心位置纬度	覆盖户数	关联资源点	标识	覆盖区域 名称	地址	所属标准地 址	所在小区/自 然村/弄
coveragescene	coveragearea	centerpositionlongitude	centerpositionlatitude	usernumber	stronghold id	id	name	addressinfo	address id	address6 id
5	3	121.45257	29.98174	1	2793779	53941187	古巷社区	宁波市宁海县深甽镇环城东路8*****	13883829	3589089

#### 爬虫小区:

1.贝壳: appfx\_ns2\_hive\_db.beike\_list 2.搜房网: appfx\_ns2\_hive\_db.sofang\_list

3.安居客: appfx\_ns2\_hive\_db.anjuke\_list 4.O域收集的全息小区。

	city	point_name	county_name	
	杭州	港龙商业广场	江干	
	杭州	马塍路28号	西湖	
	杭州	逸城	富阳	
	杭州	凤起商务大厦	下城	
	杭州	浙江省通信产业服务有限公司	上城	

#### 预处理操作:

- ▶ 1.由于绝大部分爬虫小区point\_name字段只有小区名,但是部分小区名会有诸如:杭州市XXX街道,(光纤箱)的字样,影响字符匹
  - 配, 故对这些脏数据剔除。
- > 2. 资管小区addressinfo字段很多小区名有(光纤箱XX号)脏数据,剔除这些脏数据以提高字符匹配准确度。
- ▶ 3.对爬虫小区根据经纬度和小区名去重。

# 小区匹配-算法介绍与改进





#### 1.余弦相似度

在两份文本相似度上,"余弦相似度"算法被广泛使用。通过将两个文本出现的单词,建立A、B两个向量,并且计算这两个向量的余弦值。其数学表达为公式1:

$$Cos\_Similarity(A,B) = cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|}$$
 (1)

公式中A、B为文本编码后的向量;  $\cos_{\text{Similarity}}(A,B) \in (0,1)$ 代表了为两个文本的相似度,**当两份文本越相似,越接近1。** 

#### 2.弹性距离算法

由于余弦相似度算法本身是在向量空间里面计算两份文本的相似度,并不考虑字符的前后次序关系。为了表示这一特性,并且最大程度从 患者填写地址中提取连贯的片段信息,定义"弹性距离"这一数学量,其概念表达见下图

将爬虫小区地址映射到资管地址相同的文字上,再检查标准地址上有多少个文字是相连的,最后数出相连的文字对数,标记为 弹性距离。若有多种映射方式,则选取最大的作为映射距离,其具有同时表示文字的次序和文字的紧密程度的优点。即便患者写出"北京市朝阳区广州市"的地址信息,也能正确地根据"北京市朝阳区"这段紧密相连的文字得到更大的权重,排除"广州市"相对于标准地址无关的信息干扰。弹性距离数学表达设患者地址文字序列为A=a 1 a 2 …a i ,标准地址序列为B=b 1 b 2…bj ,患者地址文字第Ⅰ块片段Cl=cl1cl2…clk ,其中C I ∈ A且C I ∈ B,则弹性距离为公式2:

患者地址: 广东省佛冈@水头镇莲瑶村委元岭村

标准地址:

广东省清远市佛冈县水头镇

相连文字: "广-东""东-省""佛-冈""水-头""头-镇"

弹性距离: 5

## 小区匹配-算法介绍与改进





#### 3.算法改进: 子集弹性距离

在资管和爬虫数据集上,传统的弹性距离的表现还有待改进,例如:

数据集1: 玫瑰小区 花园北路20号玫瑰小区

数据集2: 花园北路30号兴华小区 花园北路20号玫瑰小区

在数据集2上的弹性距离更大,代表两个小区更相似。但是实际上数据集1才应该作为最终结果。因此对传统的弹性距离改进,定义为:子集弹性距离,算法流程如下:如果小区1是小区2的子集,则定义两者之间的距离为2\*len(小区1),否则判断两者的弹性距离。

通过加大子集的权重,可以提高在资管和爬虫数据集上的算法准确度,经过测试,能达到5%左右。

### 4 结合各个算法的地址综合得分

由于余弦相似性算法不能考虑两个字符集之间的先后顺序,而子集弹性距离计算量过大,故将多个算法整合作为距离度量: 计算爬虫地址对于每个资管地址的余弦相似性,将结果按高分排在前面,取前100个相似的地址,再对100个地址分别计算子集弹性距离,并将子集弹性距离的得分在100个地址的组内**最大最小归一化:** x '= (x - X\_min) / (X\_max - X\_min) (因为余弦距离的范围为[0,1],Z-score规范化不能将取值范围严格控制在[0,1]),再与余弦相似性相加作为100个地址的最后得分,取最高分作为映射地址:

option address = Head10\_address(Cos\_Similarity(爬虫地址, 资管地址表) normallize score = normallize(D(option address ))

best address = max(Cos Similarity+normallize score )



# 小区匹配-整体匹配流程





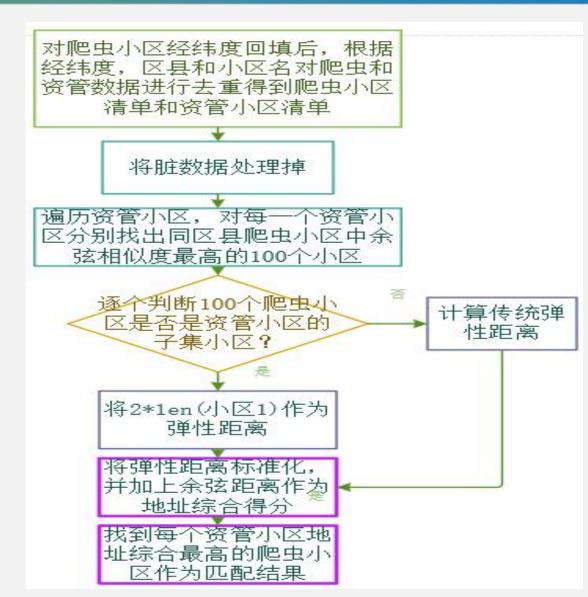
## 5.整体匹配流程

Step1.接入数据处理完后的资管小区和爬虫小区。

Step2.遍历资管小区,对每一个资管小区分别找出同区县爬虫小区中余弦相似度最高的100个小区,

Step3.逐个判断余弦相似度最高的100个爬虫小区是否是资管小区的子集小区,如果是,将2\*len(爬虫小区)作为该爬虫小区的弹性距离,否则计算传统弹性距离,将传统弹性距离作为该爬虫小区的弹性距离。

Step4.将弹性距离标准化,并加上余弦距离作为地址综合得分,找到每个资管小区地址综合最高的爬虫小区作为匹配结果。



# 小区匹配结果统计与分析



#### 结果统计

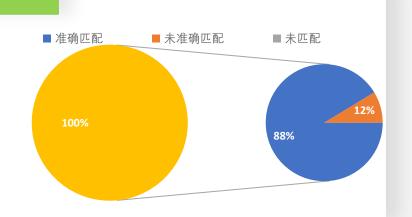
#### 随机抽取资管杭州市三批每批200个样本数据先进行纯地址数据过滤然后进行人工的准确度测试

第一批: 滨江资管小区总数: 137 匹配准确数: 125 匹配准确率: 91%

第二批:上城+西湖资管小区总数:141 匹配准确数:117 匹配准确率:83%

第三批: 滨江+西湖 (苑, 小区, 社区筛选) 资管小区总数: 181 匹配准确数: 164 匹配准确率: 91%

总平均准确率: 88%



#### 结果分析

# 匹配准确率

针对未匹配成功的50条地址数据进行分析:

• 原因1: 发现46条 (占比92%) 地址数据爬虫库没有这个小区。

• 原因2: 发现4条 (占比8%) 算法误差导致。

