湖南城市学院

实验名称		实验三 POI 数据空间分析					
姓	名	李灵慧					
学	号	2202501-18					
学	院	市政与测绘工程学院					
专	业	地理空间信息工程					
指导教师		汤森					

2025年 3 月 30 日

1 数据描述

二级类 火车票代售点 飞机票代售点 公交卡/月票代售 洗车场 公园户外 -级类 二级类律师事务所 二级类 羽毛球场 二級类 眼镜店 眼镜店 个人用品/化妆品店 干洗店 古玩字画店 摄影器材店 小学中学 保龄球馆 乒乓球馆 植物园 溜冰场 中学 高等院校 校园生活 职业技术学校 职业技术学校中心。 摄 特宠旧 电旅维器字商用市递馆业品游修用材号业品市递馆业资的服务。 公一生生美体、 云贵菜 意式菜品餐厅 《业技术学校中心》 成人教育 培训机构 驾校 教育出国类门 亭校中心点 商业服务 电子员公司 下类公司体 文艺对体 报社 机构及其他类公司司 其加公 第 餐饮 健身中心 旅馆 经济型连锁馆 三星级宾馆 四星级宾馆 五星级宾馆 会展中心 银行 ATM 金融服务类公司 便民商店/便利店 公园 公园景点售票处 其他 朱知宇大楼 大门宇大楼 中心是 中心是 老士 中心是 老士 茶艺酒餐时 东上住宅 住宿 其他

液店 城市广场 剧场

台球厅 动物园

使用 ai 帮助分类后, POI 签到数据的一级类与二级类如下图所示

文化休闲娱乐

社区服务

亨健康类公司 收费站

加油站 火车站

二手车交易 汽车俱乐部

图 1 一级类与二级类

2 数据采集

商业服务

民商店/使利 购物服务 商场 家电电子卖场

家居装饰类公司汽车交通类公司消费电子类公司

房地产类公司 家具建材市场 自行车专卖店 朱宝首饰工艺品

服装鞋帽皮具店

小商品市场

敬老院 政府机构 法院 警察局

税务

党政及福利机构

企事业单位

祝消丧教教道局司 5

工厂 通讯及服务类公司 产业园区 知名企业

食品饮料类公司

新浪微博签到 POI 数据通过新浪微博开放平台 API 获取数据获取,时间: 2014 年 11 月, 范围: 河北省, 共 322878 条数据, 有效数据 321690 条, 其中, 石家庄 64184 条, 餐饮 10082 条 (清洗后), 住宅区 2287 条 (清洗后)。

石家庄市主城区行政边界数据来源于阿里云 DataV 数据可视化平台,获取时间为 2025年3月, 格式 geojson。

交通路网数据来源于 OpenStreetMap 网站(https://www. openstreetmap. org),获取时间 为 2024 年 6 月, 格式 osm。

2015 常住人口栅格数据(1km),源自 WorldPop 网站(https://hub.worldpop.org/)。

2015 年夜间灯光和 GDP 栅格数据(1km 分辨率)来自中国科学院资源环境数据中 心(https://www.resdc.cn/)

3 数据预处理

3.1 数据问题

餐饮養厅菜 中河四甜粉锅炉 一河四甜粉锅炉 一种大锅炉 一种大锅炉 一种大锅炉

巴 / 地本外理 日本解析 大科 (本) 大利 (本

海鲜酒楼 北京菜

餐饮

小区

医疗卫生

出行

(1) 定位异常, 经纬度坐标明显超出研究区范围

lon	lat 🔺
108.331384	22.83508056
115.63932	22.945308
120.228746	22.961889

图 2.1.1 定位异常

- (2) 种类繁杂, category name 字段有两百多种值, 不利于分析
- (3) 只需要研究石家庄市的数据,但数据中包含其它城市
- (4) 获取的栅格数据范围过大, 栅格数据值无法归一计算
- (5) ArcMap 不支持 OSM 格式
- (6) 地理探测器需要整理表格数据,各字段的数据尺度统一
- (7) 数据坐标系和单位不统一, 栅格数据像元大小不统一

3.2 应对方法

- (1) 查询研究区经纬度范围,使用 python 的 pandas 库进行筛选处理,或者在 ArcMap 中使用 clip 工具裁剪。
- (2) 获取所有种类名称,使用 ai 将种类分成教育培训、住宿、餐饮、小区、医疗卫生、出行、文化休闲娱乐、银行、商业服务、党政及福利机构、企事业单位、其它这12个大类,因为我选取餐饮作为研究对象,又将餐饮分为中式快餐、国际餐饮、小吃快餐。在 ai 完成分类后,进行校对,制作成映射表,用 python 进行数据识别。最后筛选需要的数据并输出。

分类类型 原始类型	分类类型		分类类型	原始类型	分类类型	
中餐厅 河北菜 四川菜菜 上东京菜 北京南菜 中式餐饮 湖河江菜 台湾菜		江福东上 東菜菜菜菜 東京 東京 大 大 大 大 大 大 大 大 大 大 大 大 大	国际餐饮	日本料理 韩国菜 巴西菜 最行 京式餐厅 外函餐厅 中快餐厅 熟食	甜点饮品	游甜糕冷冻 大店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店店
云贵菜 西北菜 湖北菜		中式素餐馆 综合酒楼 特色 / 地方风味餐厅		零食 自助		

图 2.2.2 餐饮分类对照表

- (3) 查询新浪微博开放平台中的城市代码表,可知石家庄代码为 0311,筛选 city 字段中等于 0311 的数据。
- (4) 使用研究区 shp 文件进行裁剪、然后重分类,根据自然断点法分割成 10 个等级。
 - (5) 使用插件 ArcGIS editor for OSM 转化数据。
 - (6) 将道路网使用密度工具转成栅格数据,将所有栅格数据坐标系统一,重分类

- 后,使用提取至点工具提取到点要素,然后导出表格进行地理探测器分析。
 - (7) 重新投影,重采样栅格数据。

3.3 处理结果

- (1) 得到石家庄住宅区数据点
- (2) 得到分类后的石家庄餐饮数据点
- (3)得到重分类和统一坐标系、像元大小后的道路密度、GDP、人口、夜间灯光数据

4 空间分布分析

4.1 分布情况

明显可知餐饮点集中分布在中心城区(新华区、长安区、桥西区、裕华区),并且中式餐饮占大多数,其中中式餐饮5742个、其它1516个、甜点饮品1328个、小吃快餐1302个、国际餐饮1954个。

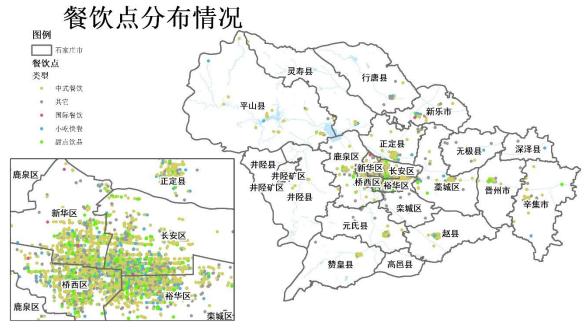


图 3.1 餐饮点分布情况

4.2 K-means

通过 k-means 算法对 lat、lon 字段进行空间聚类,根据肘部图,拐点差不多在 4 左右,故选 k 值为 4,得到结果如下图,可以明显看到餐饮点分成中部、北部、南部、东

部四类,其中中部餐饮点最为密集,其余呈零星分布

餐饮点分布K-means聚类分析

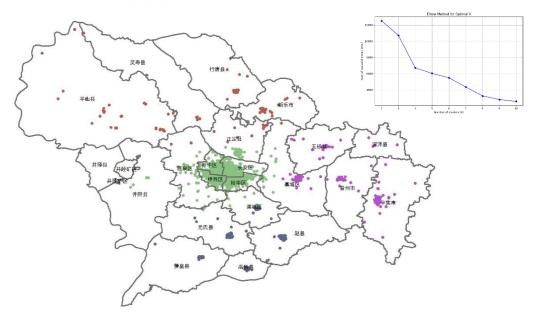


图 3.2 餐饮点分布聚类分析

4.3 近邻表。

通过近邻表计算要素之间的距离及其他邻近性信息,探索城市中各对象之间的空间 距离。本实验利用近邻表统计每一餐饮网点与其最邻近餐饮网点之间的距离,分析石家 庄市餐饮分布的空间距离特征。

由下图可知,四类餐饮绝大部分在 500m 以内,极少数散落在 1000m 之外。国际餐饮的竞争最为激烈,平均距离最短,而且由图 3.2 可知,国际餐饮主要分布于中心城区,这应该是由于国际餐饮消费水平高,只有经济发达地区可以支持其运营。

类型	总数	与最邻近餐饮点之间的距离/m						
	心奴	平均距离	最大距离	<200	<500	>1000	>2000	
中式餐饮	5742	67.33	8714.16	5510	5660	48	36	
国际餐饮	194	38.29	1256.96	187	190	1	0	
小吃快餐	1302	73.15	17966.78	1252	1279	8	7	
甜点饮品	1328	51.93	10313.62	1288	1318	4	2	

图 3.3 邻近表

4.4 核密度。

核密度是研究区域差异的常用方法[33],通过识别空间中的热点区域反映空间数据点的集聚程度。本实验运用该方法分析石家庄市餐饮分布的空间集聚特征。

由下图可见,中心城区,尤其是新华区、长安区、桥西区、裕华区四区的交界处 餐饮点最为集中,其余地区只有零星分布,其中国际餐饮的集中性最为明显

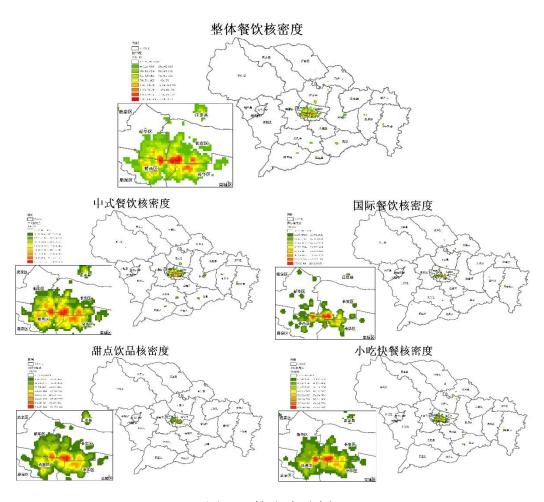


图 3.4 核密度分析

5 相关性分析

5.1 空间统计

逐个统计了各个住宅点 2000m 范围内的餐饮点个数,并将不同个数的住宅点分以不同颜色显示,反映了住宅点和餐饮点之间的相关性,计数越多的住宅点就餐越便利且选择更多样,在中心四区交界的住宅就餐是最方便的,而且便利程度以交界区为中心呈放射性衰减。

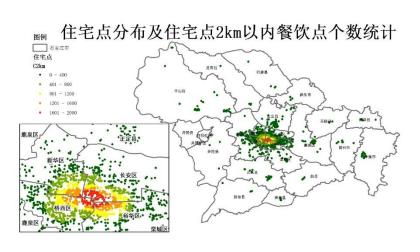


图 3.1 各个住宅点 2km 以内餐饮点个数统计

5.2 地理探测器

使用 GeoDetector 软件对就餐便利性(住宅点附近餐饮点个数分 10 类得到)和道路密度(RDD)、人口(POP)、夜间灯光(NPP)、经济(GDP)进行影响因子交互探测分析和单因子探测分析,得到结果如下,由图可知,道路密度的影响是最大的,其余的因素差不多,道路密度和夜间灯光以微弱的差距占据相关性最大值,由此可见对于餐饮来说,交通的便利性是首要考虑的因素。

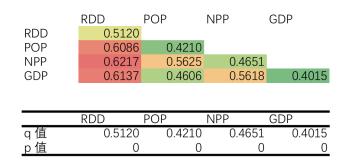


图 3.2 地理探测器

6 总结

本次实验基于石家庄市主城区的 POI 数据,通过多源数据整合与空间分析方法,系统探究了餐饮点的空间分布特征及其与交通、人口、经济等要素的关联性。主要结论如下:

空间分布特征:

石家庄市餐饮点呈现显著的集聚性,集中分布于中心城区的交界地带(新华区、 长安区、桥西区、裕华区),其中中式餐饮占比最高,国际餐饮则高度集中于经济活跃 区域。

K-means 聚类与核密度分析表明,餐饮点可分为中部、北部、南部、东部四类集群,中部区域密度最高,其余区域分布相对稀疏。

近邻表分析显示,餐饮网点间平均距离多在 500 米以内,国际餐饮竞争最为激烈,进一步印证其选址对区位经济条件的敏感性。

影响因素分析:

地理探测器结果表明,交通路网密度是影响餐饮分布的首要因素 (q值最大),其次为夜间灯光强度与 GDP 水平,人口密度相关性相对较弱。这说明餐饮选址更倾向于交通便利、经济发达的区域,与商业活力及消费能力密切相关。

住宅点与餐饮点的空间相关性显示,中心城区交界处的住宅区就餐便利性最高, 便利性呈放射性递减趋势,体现了"居住-商业"空间耦合特征。

方法与技术验证:

通过数据清洗、分类映射、栅格重分类、栅格重采样等技术,解决了原始数据的 定位异常、种类冗余、范围偏差等问题,验证了多源异构数据整合的可行性。

K-means 聚类、核密度分析与地理探测器的综合应用,有效揭示了空间分布模式 及驱动机制,为城市商业规划提供了定量化支持。

局限与改进:

实验数据时间跨度较大(2014年 POI 数据与 2024年路网数据),可能影响分析结果的时效性。

地理探测器仅分析了线性相关性,未考虑空间异质性影响。后续可引入地理加权回归(GWR)等模型深化机制解析。

未来可以使用 folium 库进行多时序大数据可视化,动态展示多时间段的动态变化。