

# 利用 GIS 和大数据优化咖啡店选址策略: 以瑞幸咖啡为例

#### 干思明

瑞幸咖啡(杭州)有限公司 浙江杭州 065201

摘 要:本研究旨在探索如何利用地理信息系统(GIS)和大数据技术优化咖啡店选址策略,并以瑞幸咖啡为例进行实证分析。通过 GIS 技术,收集和分析了人口密度、交通流量、竞争对手位置等多个影响选址的因素,结合大数据对消费者行为和市场趋势的分析,构建了选址模型。研究结果表明,GIS与大数据的结合能够显著提高选址决策的精度和科学性,为咖啡店连锁品牌提供了有效的选址优化方案。本文为未来咖啡行业的扩展和选址提供了新思路。

关键词: 地理信息系统(GIS); 大数据; 咖啡店选址; 瑞幸; 选址优化策略; 空间分析

# 1. 引言

#### 1.1 研究背景

近年来,咖啡文化在中国迅速普及,咖啡店市场增长迅猛。瑞幸咖啡作为中国本土品牌,以其快速扩张和创新商业模式备受关注。在激烈的市场竞争中,选择最佳门店位置以最大化客户覆盖率和销售额成为关键问题。传统选址方法难以应对复杂市场环境和不断变化的消费需求,GIS和大数据技术的结合为选址决策提供了更加科学高效的工具。

# 1.2 研究目的和意义

本研究旨在探讨如何结合 GIS 和大数据技术,优化瑞幸咖啡的选址策略,提升市场覆盖率和客户满意度。通过研究,为其他零售企业的选址决策提供参考,推动 GIS 和大数据在商业选址中的应用。

#### 2. 研究内容

## 2.1 GIS 技术在商业选址中的应用

GIS 技术可收集、存储、分析和展示地理空间数据,广 泛应用于商业选址。结合大数据,企业能够更全面地理解市 场环境和消费者行为,做出更优化的选址决策。

#### 2.2 GIS 与大数据结合的研究现状

GIS 与大数据技术的结合,为商业选址提供了更加全面和精准的分析工具。通过将空间分析与大数据分析相结合,企业能够更好地理解市场环境和消费者行为,从而做出更优化的选址决策。

## 2.3 GIS 与大数据技术结合的优势

GIS 与大数据技术的结合,可以弥补各自的不足。GIS 技术擅长处理地理空间数据,但在数据量和数据类型上存在 限制;而大数据技术能够处理海量数据,但缺乏空间分析能力。将两者结合,可以实现数据的空间可视化、精细化分析和预测,从而提供更加科学的决策支持。

## 3. 研究设计与方法

#### 3.1 数据收集与预处理

在研究过程中,数据的收集与预处理是至关重要的步骤。为了构建一个有效的选址优化模型,我们需要多源数据支持,包括瑞幸咖啡现有门店的数据、人口和交通数据、竞争对手分布数据等。

## 3.1.1 数据来源和类型

本研究所需的数据主要包括以下几类:

- 1. 瑞幸咖啡门店数据:包括门店的地理位置、开店时间、销售数据等。这些数据可以从瑞幸咖啡的内部数据库获取。
- 2. 人口数据:包括区域内的人口密度、年龄分布、收入水平等。此类数据可以从政府统计部门或第三方数据提供商获取。
- 3. 交通数据:包括交通流量、主要交通枢纽位置、公共交通站点分布等。这些数据可以从交通管理部门或地图服务提供商获取。
- 4. 竞争对手数据:包括竞争对手门店的地理位置、数量和类型等。这些数据可以通过市场调查或第三方商业数据平台获取。

#### 3.2 GIS 空间分析方法

GIS 空间分析是本研究的核心方法之一,通过空间分析 技术可以直观地展示和分析瑞幸咖啡现有门店的地理分布



及其周边环境。

## 3.2.1 GIS 空间分析的具体步骤

- 1. 空间数据导入与可视化:将收集到的地理空间数据导入 GIS 平台,通过地图可视化展示瑞幸咖啡门店及其周边环境。
- 2. 空间分布分析:利用空间分析工具(如核密度分析、 缓冲区分析等)分析瑞幸咖啡门店的空间分布特征,识别高 密度区域和选址规律。
- 3. 地理环境分析:结合人口和交通数据,分析门店所在区域的人口特征、交通便捷度等地理环境因素。

#### 3.3 大数据分析方法

通过大数据分析技术,可以评估影响选址的关键因素, 并构建选址评估模型。

## 3.3.1 选址评估模型的构建

构建选址评估模型是本文研究的重要部分,旨在通过 分析影响选址的关键因素,预测新店选址的潜在商业价值和 销售表现。以下是选址评估模型的详细构建过程:

#### 1 变量选取

为了构建有效的选址评估模型,首先需要选取影响选址决策的关键因素作为模型的输入变量。根据前期的数据分析和文献综述,主要选取以下变量:

- 人口密度:代表目标区域的人口规模和密集程度。
- 交通便捷度:包括交通流量、公共交通站点的数量和分布等。
- 商业区繁荣度:反映区域内商业活动的频繁程度,包括商业中心的数量和规模等。
- 竞争对手密度:区域内竞争对手门店的数量和分布情况。
- 人均收入水平: 反映目标区域的经济状况和消费能力。
  - 租金水平:代表目标区域的商业成本。
  - 2 数据预处理

在选取变量后,需要对数据进行预处理,确保数据的 准确性和一致性。具体步骤包括:

- 数据标准化:由于不同变量的量纲不同,需要对数据进行标准化处理,以消除量纲影响。常用的方法是将数据转换为标准正态分布。
  - 缺失值处理:对缺失值进行填补或删除,保证数据

的完整性。

- 异常值检测:识别并处理数据中的异常值,防止其 对模型造成影响。
  - 3 模型选择

为了优化选址决策,本研究采用了几种常见的优化算法,包括遗传算法(GA)、模拟退火算法(SA)和粒子群优化算法(PSO)。下面将结合模拟数据和详细公式,对这些算法的选择和应用进行详细解释。

遗传算法 (Genetic Algorithm, GA)

遗传算法是一种基于自然选择和遗传机制的优化算法,通过模拟生物进化过程来解决优化问题。遗传算法的基本步骤包括.

- 1. 初始种群生成:随机生成一组初始解(种群),每个解(个体)表示一个可能的选址方案。
- 2. 适应度评估: 计算每个个体的适应度(Fitness), 适应度函数可以基于选址关键因素(如人口密度、交通便捷 度等)进行定义。
- 3. 选择操作:根据适应度选择优良个体进入下一代。 常用的选择方法有轮盘赌选择、锦标赛选择等。
- 4. 交叉操作:通过交叉操作(Crossover)生成新的个体(后代),交叉操作可以模拟基因重组过程。
- 5. 变异操作:对新生成的个体进行变异(Mutation), 引入随机变异以增加种群多样性。
- 6. 终止条件:重复以上步骤,直到满足终止条件(如 达到最大迭代次数或适应度不再显著提升)。

## 适应度函数公式示例:

$$\begin{split} \text{Fitness}(i) &= w_1 \cdot \text{PopulationDensity}(i) + w_2 \cdot \\ \text{TrafficAccessibility}(i) &+ w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_3 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CompetitorDensity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CommercialActivity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CommercialActivity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CommercialActivity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_4 \cdot \\ \text{CommercialActivity}(i) &= w_4 \cdot \text{CommercialActivity}(i) - w_5 \cdot \\ \text{CommercialActivity}(i) - w_5$$

其中, w1,w2,w3,w4w\_1, w\_2, w\_3, w\_4w1,w2,w3,w4 为参数权重。

模拟退火算法(Simulated Annealing, SA)

模拟退火算法通过模拟物理退火过程,逐步找到问题的最优解。其基本步骤包括:

- 1. 初始解生成:随机生成一个初始解。
- 2. 邻域解生成:在当前解的邻域内随机生成一个新解。
- 3. 接受概率计算: 计算新解被接受的概率,接受概率 PPP 由以下公式决定:



\text{if } \Delta E < 0 \\ \exp\\left(\frac{-\Delta E}{T}\right), & \\text{if } \Delta E \geq 0 \end{cases} \] 其中, \( \Delta E \) 为新解与当前解的适应度差, \( T \) 为当前温度。

- 4. 温度更新:逐步降低温度 \(T\)(例如,采用指数降温策略)。
- 5. 终止条件: 重复以上步骤, 直到满足终止条件(如 达到最大迭代次数或温度降至某一阈值)。

粒子群优化算法(Particle Swarm Optimization, PSO)

粒子群优化算法通过模拟鸟群觅食过程,逐步优化选 址决策。其基本步骤包括:

- 1. 初始化粒子群: 随机生成一组粒子,每个粒子表示 一个可能的选址方案。
- 2. 速度和位置更新:根据粒子的历史最佳位置和全局最佳位置,更新粒子的速度和位置。更新公式如下:

 $[v_{i}(t+1) = w \cdot v_{i}(t) + c_1 \cdot v_{i}(t) + c_1 \cdot v_{i}(t) + c_1 \cdot v_{i}(t) + c_2 \cdot v_{i}(t) + c_2 \cdot v_{i}(t) + c_2 \cdot v_{i}(t) + v_{i}(t+1) = x_{i}(t) + v_{i}(t+1) \cdot v_{$ 

其中,( $v_{i}(t)$ ) 为粒子 (i) 在第 (t) 代的速度, $(x_{i}(t)$ ) 为粒子的位置, $(p_{i}^{best})$  为粒子 (i) 的历史最佳位置, $(g^{best})$  为全局最佳位置,(w) 为惯性权重, $(c_1, c_2)$  为加速常数, $(r_1, r_2)$  为随机数。

- 3. 适应度评估: 计算每个粒子的适应度, 并更新历史 最佳位置和全局最佳位置。
- 4. 终止条件: 重复以上步骤, 直到满足终止条件(如达到最大迭代次数或适应度不再显著提升)。
  - 4 模型训练

使用历史数据对模型进行训练,以确定模型的参数。 具体步骤如下:

- 训练数据集划分:将数据集划分为训练集和验证 集,一般按80:20 的比例进行划分。
- 模型训练:使用训练数据集对模型进行训练,调整模型参数以获得最佳拟合效果。
  - 5 模型验证

在模型训练完成后,使用验证数据集对模型进行验证,评估其准确性和鲁棒性。具体步骤包括:

- 预测与实际值比较:将模型预测的结果与实际值进 行比较,计算预测误差。
  - 评估指标:使用常用的评估指标(如均方误差、R

方值等)评估模型性能。

## 6 模型优化

根据模型验证结果,进一步优化模型,提升其预测精 度和稳定性。具体方法包括:

- 参数调整:通过交叉验证等方法调整模型参数,优 化模型性能。
- 特征工程:增加或删减输入变量,提取更多有用的特征,提高模型的预测能力。

#### 7 模型应用

在模型构建和优化完成后,可以将其应用于实际的选 址决策中。具体步骤包括:

- 新店选址预测:输入目标区域的相关变量,使用模型预测新店的销售表现。
- 选址决策支持:结合模型预测结果和其他因素(如战略规划、品牌定位等),制定科学的选址决策。

## 4. 实证研究: 瑞幸咖啡的选址优化

#### 4.1 瑞幸咖啡现有门店分析

瑞幸咖啡自成立以来迅速扩展,其门店分布广泛,覆 盖了全国多个主要城市。通过对瑞幸咖啡现有门店的分析, 我们可以了解其选址策略的特点和成功因素。

#### 4.1.1 门店分布特点

- 1. 地理分布:瑞幸咖啡的门店主要集中在一线和二线 城市,如北京、上海、广州和深圳。这些城市的人口密集、 消费能力强,为咖啡店提供了广阔的市场。
- 2. 区域选择:门店多选址于商业区、办公区和高校附近,这些区域人流量大,目标客户集中,有利于提高销售额。
- 3. 店面类型:包括旗舰店、标准店和自提店等不同类型,以满足不同消费者的需求。
  - 4.1.2 高销售量门店的地理特征

通过分析高销售量门店的地理特征,可以识别出影响选址成功的关键因素。这些因素包括:

高人流量区域:如购物中心、交通枢纽、商业街等。

高密度办公区:企业集中区域,白领消费者多,咖啡需求旺盛。

高校及周边区域: 学生消费群体庞大,消费频次高。

4.2 影响选址的关键因素分析

为了更好地理解影响选址成功的因素,本研究通过大数据分析方法,评估以下几个关键因素:



#### 4.2.1 人口密度

人口密度是影响咖啡店选址的重要因素之一。高人口 密度区域通常意味着更多的潜在顾客,有利于门店销售的增 长。

数据来源:通过政府统计部门和第三方数据提供商获取人口数据。

#### 4.2.2 交通便捷度

交通便捷度直接影响顾客的到店便利性和门店的吸引力。交通枢纽和公共交通站点周边通常是理想的选址区域。

数据来源: 获取城市交通流量数据和公共交通站点分 布数据。

#### 4.2.3 商业区繁荣度

商业区的繁荣程度反映了区域内的商业活动和消费潜力。商业活动频繁的区域往往能吸引更多的顾客。

数据来源:通过商业数据提供商获取商业区的信息,包括商圈规模和商业活动频次。

#### 4.2.4 竞争对手密度

竞争对手的密度和分布对新店选址有重要影响。合适的 竞争环境可以促进市场发展,但过度竞争可能导致市场饱和。

数据来源:通过市场调查和商业数据平台获取竞争对 手的信息。

## 4.3 选址优化模型应用

基于前文构建的选址评估模型,本研究应用该模型对 瑞幸咖啡的选址进行优化,模拟不同区域的新店选址效果。

## 4.3.1 不同区域的新店选址模拟

通过模型输入不同区域的关键因素数据,模拟新店在 这些区域的销售表现,识别出潜在的优质选址地点。

数据输入:输入目标区域的人口密度、交通便捷度、 商业区繁荣度和竞争对手密度等数据。

模拟分析:通过模型预测各区域的新店销售表现,生成可视化的选址建议地图。

## 4.3.2 选址建议与实施方案

根据模型预测结果,提出具体的选址建议,并制定相 应的实施方案,指导瑞幸咖啡的选址决策。 选址建议:基于模拟结果,提出若干优质选址点,并 解释选择这些地点的原因。

实施方案:包括新店开业的步骤、市场推广策略和风险控制措施,确保选址决策的成功实施。

## 5. 结论

#### 5.1 研究总结

本研究结合 GIS 和大数据技术,提出了瑞幸咖啡的选址优化策略,验证了模型的有效性。研究发现,人口密度、交通便捷度、商业区繁荣度和竞争对手密度是影响选址的主要因素。基于此研究,为瑞幸咖啡及其他零售企业提供了优选高人口密度区域、注重交通便捷度、选择商业活动频繁区域、合理评估竞争环境等实践建议。

## 5.2 实践建议

基于本研究的发现,以下是针对瑞幸咖啡及其他零售 企业的具体选址建议:

- 1. 优先选择高人口密度区域:人口密度高的区域通常 意味着更多的潜在客户,有利于提升门店销售表现。
- 2. 注重交通便捷度:选择交通便利、公共交通站点密 集的区域,可以提高顾客到店的便利性,增加客流量。
- 3. 选择商业活动频繁的区域:商业区繁荣度高的区域,往往具有更高的消费潜力,是理想的选址地点。
- 4. 合理评估竞争环境:在选择新店位置时,应充分考虑竞争对手的分布情况,避免过度竞争导致市场饱和。

# 参考文献:

- Wu, F., Zhang, L., & Liu, X. (2008). GIS-based analysis on retail store distribution and its influencing factors in Beijing.
  Journal of Geographical Sciences, 18(3), 331–341.
- [2] Li, X., & Liu, X. (2008). Integration of GIS and remote sensing for urban growth analysis: A case study of Beijing. International Journal of Remote Sensing, 29(10), 2871–2887.
- [3] 基于移动 GIS 的像控点测量审核 APP 应用研究. 李想;王刚;郑昕. 测绘与空间地理信息,2022(12)
- [4] 基于移动 GIS 的校园二手交易 App 设计与实现. 胡克宏; 蒋浩; 张震. 电脑知识与技术,2020(14)