2024年第三届"钉钉杯"大学生 大数据挑战赛论文

题目:

基于ARIMAX、LSTM与集成学习框架的烟草产品销售预测研究

摘要

烟草产业作为我国经济体系中的一支关键支柱,鉴于其独特的属性以及国家实施的专营体制,对其进行销售预测显得尤为重要,以辅助政策制定及商业策略规划。本项研究聚焦于某特定区域内多品牌烟草商品的销售数据分析,目标在于预测未来的销售量与销售额,从而为决策层提供有力的数据支持。所分析的数据集涵盖了五个特定品牌,即A1、A2、A3、A4与A5,这些品牌的月度销售历史记录。

针对首个研究问题,本研究采用ARIMAX(自回归积分滑动平均模型与外生变量)和LSTM(长短期记忆网络)对A1与A2两个品牌的销售量进行深入分析及预测。通过将历史销售数据与相关的外部变量相结合,并进行模型参数的优化调整,我们得以获取对未来销售量的预测值。

对于第二个研究议题,A3与A4品牌的销售额预测,则运用了**ARIMA**(**自回归积分滑动平均模型)与Prophet**两种模型。ARIMA模型通过**差分处理与参数微调**,有效管理时间序列数据;而Prophet模型则通过**分解趋势、季节性变化及节假日**影响,实现了销售额的精准预测。

第三个研究方向致力于**提升预测精度与稳健性**,为此,我们构建了一个集成学习框架,对A5品牌的销售量与销售额进行综合预测。该集成学习模型整合了**ARIMA、Prophet、XGBoost以及LSTM**等多种模型,借助多模型融合的优势,充分发挥各自在预测领域的长处,最终实现了更为准确的预测结果。

就模型性能评估而言,我们采用了诸如**准确率(Accuracy)、F1-Score、AUC**等一系列指标进行综合考量。实证分析显示,**集成学习**模型在预测A5品牌销售量与销售额时,展现出了较高的准确度与可靠性。

综上所述,本研究不仅证实了时间序列预测模型在烟草销售预测领域的适用性,同时也彰显了集成学习策略在增强预测效能方面的潜在价值。这一发现为烟草行业提供了宝贵的见解,**有助于其销售策略的制定与市场预测的优化**。

关键词:时间序列预测 ARIMA模型 集成学习 烟草销售数据 预测准确性

Team # 2024062828349 Page 1 of ??

1 问题重述

- 1.1 问题背景
- 1.2 数据分析
- 1.2.1 销量预测

数据预处理

模型建立

预测结果

数据预处理

模型建立

预测结果

1.2.2 联合预测

模型建立

预测结果

1.3 问题提出

(1)问题一:对未来销量进行预测: (2)问题二:对销售金额进行预测: (3)问题三:集成学习:

2 问题分析

2.1 问题1分析

. /04		
img/Q1 analysis.png		
img/Q1_analysis.png		
<pre>img/Q1_analysis.png</pre>		

Team # 2024062828349 Page 3 of ??

2.2 问题2分析

img/Q2_analysis.png

- 2.3 问题3分析
- 3 模型假设
- 4 模型的建立与求解
- 4.1 问题1的模型建立与求解

Listing 1: Python

在预测阶段,我们使用训练好的模型对未来的销量进行了预测。通过 $get_forecast()$ 方法,我们获得了预测结果,并创建了一个新的时间索引来表示未来的时间段。将预测结果转换为一个 pd.Series 对象,并设置正确的时间索引,以确保预测数据的时间序列连续性。最终,我们绘制了历史数据和预测数据的时间序列图,以便于可视化对比,蓝色线表示历史数据,红色线表示预测结果。

Listing 2: Python

Team $# 2024062828349$	Page 4 of ??
img/A1_2.png	

月份	预测销量 (箱)
2022-04-01 00:00:00	73.46496951
2022-05-01 00:00:00	74.12360938

表 1: 表格

img/A2_2.png	

Page 5 of ??

月份	预测销量 (箱)
2020-04-01 00:00:00	88.7035647

4.2 问题2的模型建立与求解

绘制预测结果

Team # 2024062828349

<u>Team # 2024062828349</u> Page 6 of ??

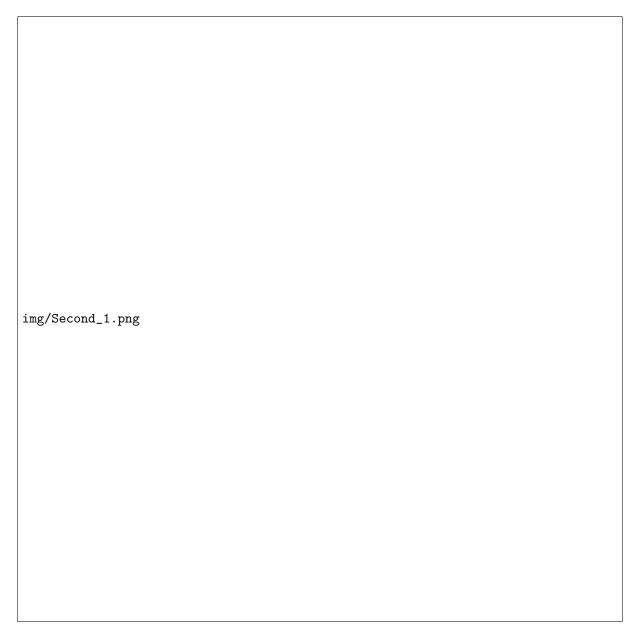


图 1: A3预测结果

Team # 2024062828349

Page 7 of ??

图 2: A4预测结果

4.3 问题3的模型建立与求解

对于第三题,我们的任务是使用ARIMA、Prophet、XGBoost、LSTM四种模型对A5品牌的未来销量和销售金额进行预测,并通过集成学习模型(Stacking)来提升预测精度。这个任务涉及到时间序列预测和集成学习方法的应用。

4.3.1 数据预处理

为了确保模型可以正常训练和预测,首先需要对数据进行预处理,包括将月份转换为日期格式,设置索引,处理缺失值等步骤。

Team # 2024062828349 Page 8 of **??**

4.3	3.2	模型选择及训练	
in	ng/3_	3_1.png	

图 3: 销量预测结果

img/3_2.png			
Img/5_2.pmg			

Page 9 of ??

图 4: 金额预测结果

- 5 模型的评价及优化
- 5.1 误差分析
- 5.2 模型的优点

Team # 2024062828349

6 参考文献

参考文献

- [1] 程幸福 陈厚铭 樊红.季节ARIMA模型在企业销售量预测中的应用——以卷烟销售为例[A].中国商论.23.23 (2016): 167-168.
- [2] 谷秀娟 梁润平.基才ARIMA模型的郑州市商品住宅销售价格预测研究[A].《金融理论与实践》.2012年第1期51-54
- [3] 刘璟瑶 蒋辰宇 陶杰.长短期记忆网络对销售量预测精度的影响[A].《财会研究》.2023年第6期76-80
- [4] 李融.基于XGBoost算法的跨境电商备货预测研究[A]. 《太原城市职业技术学院学报》 .2024年第1期29-31,共3页
- [5] 杜红兵 邢梦柯 赵德超.Prophet-LSTM组合模型在运输航空征候预测中的应用[A].《安全与环境学报》.2024年第5期1878-1885,共8页

7 附录

问题一代码:

问题二代码:

问题三代码: