一、背景介绍

1、行业背景

即时便利性消费的需求在增加。随着收入水平的提升,人们对即时便利性消费的需求在增加,自动售货机的消费环境日益成熟。

房租上涨压缩便利店利润。随着房价的上涨,国内整体租金不断增长,便 利店的利润被急剧压缩,而自助售卖机占地体积小,租金成本低,这为自动售 货机市场发展创造了条件。

人口红利消失,用工成本上涨。劳动力人口呈现减少的趋势,老龄化问题 日益严重,使得国内用工成本不断增长,而自动售货机很少需要人维护,用工 成本相对较少。

技术驱动良好交互体验。自动售货机应用了移动支付的技术,支付宝和微信可以瞬间实现快捷支付,消费者短时间内就可以完成消费,非常方便。此外智能化的云管理系统为运营商提供了科学、智能化的管理工具,可以及时掌握售货机的商品情况,并且能够对消费时段进行分析。

2、分析目标:

- (1)根据自动售货机的经营特点,对经营指标数据、商品营销数据及市场需求进行分析,完成对销量、库存、盈利三个方面各项指标的计算,按要求绘制对应图表,分析每台售货机2018年1月商品销量的预测问题。
- (2)为每台售货机所销售的商品贴上标签,使其能够很好地展现销售商品的特征。

二、数据说明

1、数据来源

数据来源: 泰迪云课堂平台

数据截止时间: 2017年12月31日

2、数据量

销售信息: 70680 条记录, 9 个字段

商品分类: 5 台售货机(A、B、C、D、E), 商品分饮料类和非饮料类两大类

三、数据预处理与分析

1、计算每台售货机 2017 年 5 月份的交易额、订单量及所有售货机交易总额和订单总量,结果如表格 1 所示:

表格 1: 各售货机 5 月份交易额、订单量展示

	售货机 A	售货机 B	售货机 C	售货机 D	售货机 E
交易额	3385.1	3681.2	3733. 4	2392. 1	5699.0
订单量	756	869	790	564	1292

通过计算可知: 所有售货机 2017 年的交易额为 286983.69 (元), 订单量为 70680

2、计算每台售货机每月的每单平均交易额与日均交易量,结果如表格 2 所示: (其中位于上方的为每月的每单平均交易额数据,位于下方的为日均交易量数据) 表格 2: 每台售货机每月的每单平均交易额与日均交易量

ZHE JEIZH WAR JEIZH AND THE SECOND					
交易额、交易量	售货机 A	售货机 B	售货机 C	售货机 D	售货机 E
1 🖽	4.507	3.753	4.329	3.693	4.680
1月	10	11	12	8	11
о П	3.864	3.256	3.826	3.089	3.638
2月	3	6	7	4	8
3 月	3.586	3.615	3.770	4.306	4.306
3月	8	8	8	6	11
4月	4.037	4.075	4.404	3.790	4.160
4 月	14	20	24	14	29
5月	4.478	4.236	4.727	4.241	4.411
9 万	24	28	25	18	41
6月	4.047	4.068	4.502	4.026	3.818
0万	55	61	62	34	86
7月	4.098	4.402	3.988	4.230	3.919
7 月	15	11	24	10	26
8月	3.359	3.584	3.914	3.317	3.804
0月	21	31	40	23	57
9月	4.307	4.130	4.427	3.899	4.125
9 万	34	58	55	32	137
10 月	4.021	4.112	4.273	3.884	3.676
10 万	50	65	71	38	89
11月	4.472	4.269	4.352	3.862	4.283
11 /7	38	67	64	40	167
12 月	3.788	3.667	3.943	3.573	4.169
12 /1	64	71	76	53	104

四、数据分析与可视化

1、绘制 2017 年 6 月销量前 5 的商品柱状图,结果如图 1 所示:



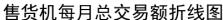
2017年6月销量前5的商品销量柱状图

图 1: 2017 年 6 月销量前 5 的商品柱状图

由图 1 可知,2017 年 6 月销量前 5 的商品分别为: 怡宝纯净水、40g 双汇玉米热狗肠、东鹏特饮、脉动、250ml 维他柠檬茶,其中怡宝纯净水的销量表现较为突出,其它四种商品的销量几近相同。

2、绘制每台售货机每月总交易额折线图及交易额月环比增长率柱状图,结果如图 2、图 3 所示:

(为节省篇幅,图3展示的仅是售货机C的交易额月环比增长率柱状图,其它售货机的交易额月环比增长率柱状图可在文件夹"任务2"中找到)



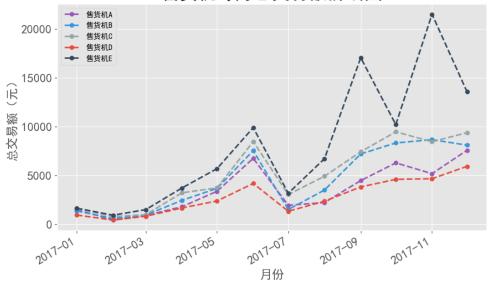


图 2: 售货机每月总交易额折线图

由图 2 知:各售货机每月总交易额总体呈上升趋势,在 2017 上半年,其增长趋势一致;在 2017 下半年,售货机 E 每月总交易额增长迅猛且有较大的波动,而其它售货机表现相近。

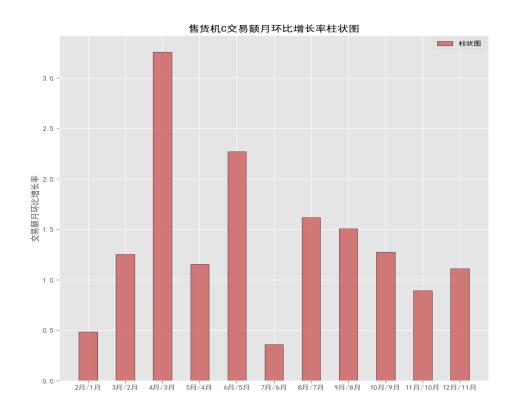


图 3: 售货机 C 交易额月环比增长率柱状图

3、绘制每台售货机毛利润占总毛利润比例的饼图,其中饮料类毛利率为25%,非饮料类为20%,结果如图4所示:

2017年各售货机毛利润占总毛利润的比例

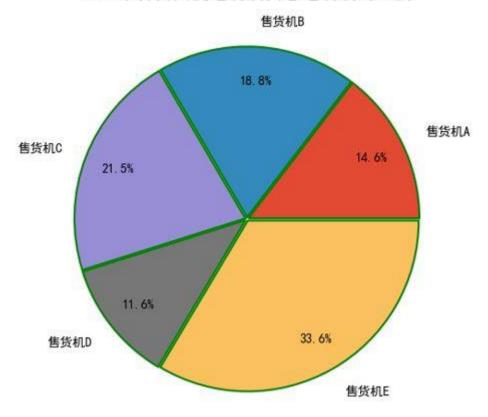


图 4: 每台售货机毛利润占总毛利润比例的饼图

由图 5 可知,售货机 E 毛利润占总毛利润比例最高(33.6%),而售货机 D 毛利润占比最低且远低于 20%,该数据表明需要重点对售货机 D、E 销售数据进行分析,以探索数据背后的原因。

4、绘制每月交易额均值气泡图,横轴为时间,纵轴为商品的二级类目,结果如图 5 所示:

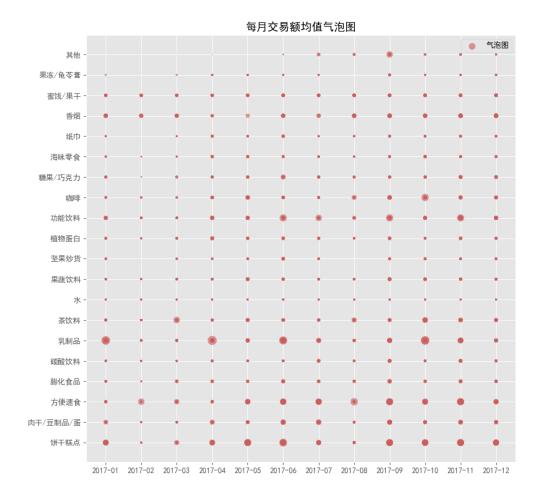


图 5: 每月交易额均值气泡图

由图 5 可知,大多数商品在 2017 年不同月份的交易额分布均匀,并没有随时间发生较大变化,个别商品(如乳制品、饼干糕点、方便速食)在某些月份的订单量出现了明显波动。

5、绘制售货机 C 在 6、7、8 三个月订单量的热力图,横轴以天为单位,纵轴以小时为单位,结果如图 6 所示:

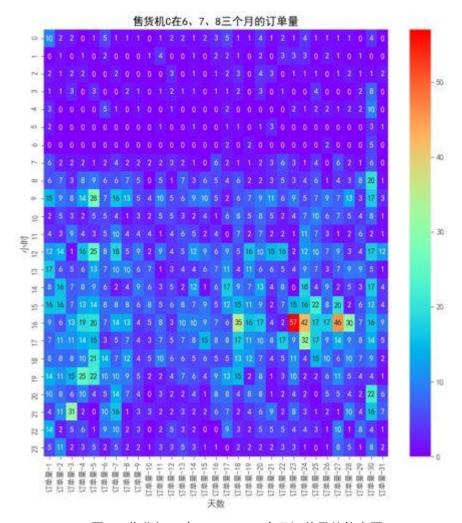


图 6: 售货机 C 在 6、7、8 三个月订单量的热力图

由图 6 可知,售货机 C 在 6、7、8 三个月订单量随时间分布较为均匀,但在部分时间段有一定的分布规律:

- (1) 随天数变化: 在 6、7、8 月的月初 (1 号-5 号)、月末 (22 号-28 号), 订单量较多,其中每月的 23 号、27 号表现较为突出;
- (2) 随小时变化:在每天的 0 点-12 点,订单量基本为零,大部分订单发生时间主要在 12 点-19 点。

五、生成各自动售货机画像

- 1、分析各售货机商品销售数据,给出每台售货机饮料类商品的标签,具体步骤如下所示:
- (1) 判别依据:考虑到各售货机摆放位置、所售商品种类等不同因素,这里采用售货机各商品年销售量的平均值作为判定商品销售为"正常"或"滞销"的依据,以年销售量(>200)作为判定商品销售为"热销"的依据。
- (2) 给出每台售货机饮料类商品的标签,结果如表格3所示:
- (3)给出每台售货机非饮料类商品的标签,结果如表格4所示:

表格 3: 各售货机饮料类商品标签

标签	售货机 A	售货机 B	售货机 C	售货机 D	售货机 E
热销	6	13	17	6	24
正常	28	22	10	25	11
滞销	78	80	87	74	78

表格 4: 各售货机非饮料类商品标签

标签	售货机 A	售货机 B	售货机 C	售货机 D	售货机 E
热销	2	2	2	1	7
正常	42	38	41	32	35
滞销	118	106	109	97	112

由表格 3、表格 4 可知,只有个别商品标签为"热销",大多数商品的标签为"滞销",标签的判别结果与商品销售者期望严重偏离。

商品年销售量的平均值被作为判定商品销售为"正常"或"滞销"的依据, 这是大多数商品标签为"滞销"的原因。而数据中多数饮料类商品年销售量仅为 个位数或低于 50, 说明该判别依据某种程度上可以接受。

2、营销意见:

- (1)销售部需要通过市场调查对售货机所销售的商品种类进行调整,重点放在标签为"滞销"的商品;
- (2) 对年销售量仅为个位数或年销售量在20、30前后的商品,考虑将其下架;
- (3)对标签为"热销"的商品及标签为"正常"的销量靠前的商品,考虑增加货位,以减少定期补货的物流费用。

六、商品销量预测

1、算法原理

ARIMA 模型:模型形式为: ARIMA(p,d,q)(P,D,Q), 其中 p 是指移除季节性变化后的序列所滞后的 p 期, d 是指移除季节性变化后的序列进行了 d 阶差分, q 指移除季节性变化后的序列进行了 g 次移动平均。

2、预测示例

选用数据为售货机 A 饮料类销售额数据,以 2017 年每一天的销售额进行预测,对数据进行平稳性处理,最终得到的模型为ARIMA(31,2,2)(31,2,2),模型训练效果如图 7 所示:

raw data and predicted data with RMSE of 45.95

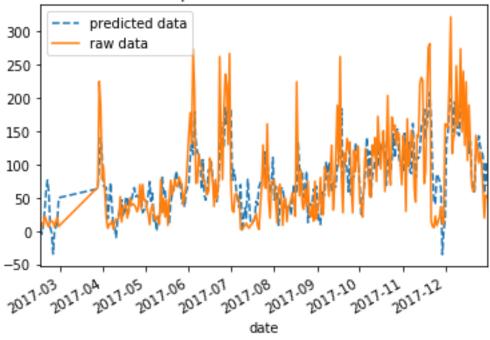


图 7: ARIMA 模型训练效果

运用该模型对售货机 A 饮料类商品在 2018 年 1 月份销售额进行预测,预测值为 3253.64(元)

3、模型评估

- (1)即便模型已经通过检验并给出了预测值,但由于所给的数据仅为2017年的销售数据,缺少更多年份的销售数据,模型的预测结果可信度并不高。
- (2)国内商业环境变化多端,很多因素会影响销售额,该模型仅考虑了数据的时间性规律。

综上,该模型可以用来预测,但可靠性不高,至少需要经营者提供更多年份的销售数据才有较高的可靠性。

4、数据要求

- (1) 售货机的销售数据时间跨度需要有2或3年;
- (2) 考虑其它因素对销售额的影响,如广告活动、竞争对手影响等。