# 菜鸟-需求预测与分仓规划

#### 成员:

崔绿叶 2120150981 陈帅 2120150979 贺辉 2120150991

### 目前进展:

对给定数据建立相应数据库并进行分析处理,提取需要的数据特征,完成数据的可视化,对数据使用预测模型进行初步预测。

### 目前成果:

关于数据特征,我们使用了商品在全国和地区的"非聚划算支付件数"(qty\_alipay\_njhs)这一特征;对数据进行处理时,我们首先进行了数据库的建立、链接操作,这样对于数据中所存在的一些问题,比如重复数据等,我们直接使用 SQL 语言对其进行处理;经过这样的处理后,可以保证我们得到的数据更加有效,其清理具体过程如下:

(1) 创建 tianchi 数据库:

create database tianchi;

(2) 将测试数据导入数据库:

两张表: 表 1. item\_feature1

表 2. item store feature1

- (3) 使用 compare 函数比较导出来的数据是否和原始数据相同,尤其是 Double 类型的字段, 有可能从小数点之后就已被截断。
- (4) 查看是否有重复记录,确保记录没有重复导入: select distinct \* from item\_store\_featurel; select distinct \* from item featurel;
- (5) 查询商品的种类(1000),用 item\_id 字段唯一确认一个商品:

select distinct item id from item featurel;

select distinct item\_id, cate\_id from item\_featurel;

select distinct item\_id, cate\_id, cate\_level\_id, brand\_id from

item\_feature1;

select distinct

item\_id, cate\_id, cate\_level\_id, brand\_id, supplier\_id from
item feature1;

这四个查询结果相同,再确认一下:

create tmp select

item\_id, cate\_id, cate\_level\_id, brand\_id, supplier\_id from
item feature1;

create tmp1 select item\_id, cate\_id, cate\_level\_id, brand\_id
from item feature1;

select DISTINCT \* from tmp;

select DISTINCT \* from tmp1:

结果证明可以用 item id 字段唯一确认一个商品。

(6) 浏览次数字段不是其他四个浏览次数字段的简单相加,即 pv\_ipv 和 pv 并不相等

select pv\_ipv, ztc\_pv\_ipv+tbk\_pv\_ipv+ss\_pv\_ipv+jhs\_pv\_ipv as pv
from item feature1;



(7) 非聚划算的浏览次数计算公式为: njhs\_pv\_ipv==pv\_ipv-jhs\_pv\_ipv(浏览次数-聚划算浏览次数)

alter table item featurel add njhs pv ipv Double;

alter table item store featurel add njhs pv ipv Double;

update item featurel set where

njhs\_pv\_ipv=item\_feature1.pv\_ipv&item\_feature1.jhs\_pv\_ipv;

update item store featurel set where

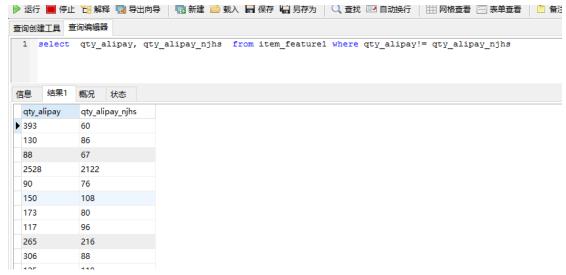
njhs\_pv\_ipv=item\_store\_feature1.pv\_ipv-

item store feature1. jhs pv ipv.

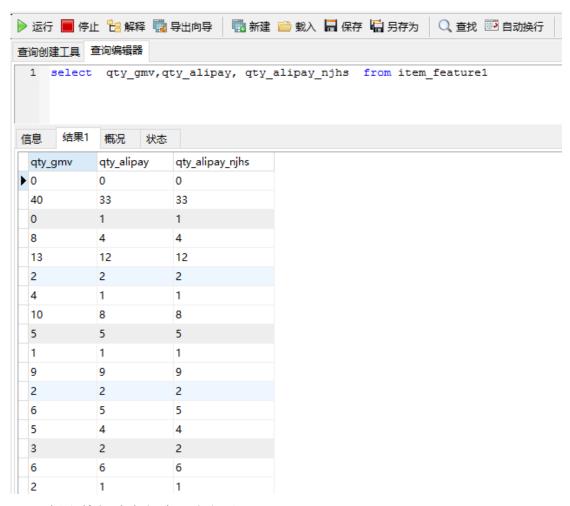
(8) 探索拍下件数、成交件数和非聚划算成交件数的关系

select qty\_alipay, qty\_alipay\_njhs from item\_feature1 where
qty\_alipay!= qty\_alipay\_njhs

查询结果不为 None, 所以成交件数和非聚划算成交件数这两个字段不相同



select qty\_gmv, qty\_alipay, qty\_alipay\_njhs from item\_feature1 从结果看: 拍下件数>成交件数



(9) 提取特征建立新表,方便处理:

create table 01\_item\_feature select

date, item\_id, qty\_alipay, qty\_alipay\_njhs, pv\_ipv, jhs\_pv\_ipv, njhs\_pv\_ipv
, collect\_uv

from item feature1;

create table 01\_item\_store\_feature select

date, item\_id, store\_code, qty\_alipay, qty\_alipay\_njhs, pv\_ipv, jhs\_pv\_ipv, njhs pv ipv, collect uv

from item\_store\_feature1.

(10) 检查数据的一致性:

select sum(qty\_alipay\_njhs) from 01\_item\_feature;

select sum(qty\_alipay\_njhs) from 01\_item\_store\_feature;

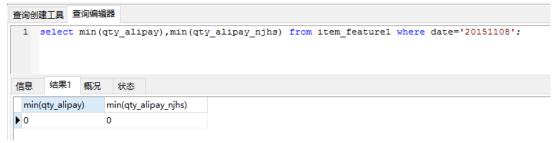
#### 结果表明检查结果一致

(11) 潜在问题:有些商品在当天没有行为记录,既没有浏览记录也没有交易记录:有些商品可能中途上架;可能中途上架,上架后又下架,下架之后又上架,比如衣服有季节性销售的倾向,导致数据比较稀疏。

select min(qty\_alipay), min(qty\_alipay\_njhs) from item\_feature1
where date='20151108';

(12) 数据可视化查看:

首先, 计算相隔天数为 443, 总共"444"天数据



select DATEDIFF('20151227', '20141010')

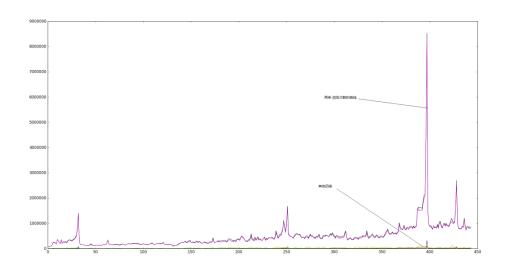


其次,统计所有商品在时间轴上的分布

create table stat figurel select

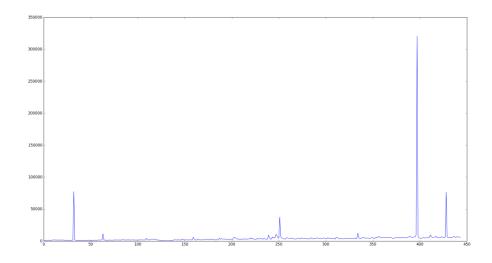
date , sum(qty\_alipay), sum(qty\_alipay\_njhs), sum(pv\_ipv), sum(jhs\_pv\_ipv)
), sum(njhs\_pv\_ipv), sum(collect\_uv) from 01\_item\_feature group by
date;

横坐标为查询结果的第一列(即日期),其他列各对应一条曲线

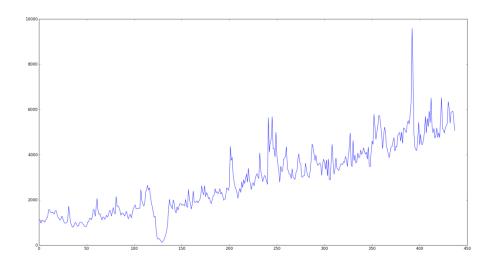


根据图标发现,在 2014. 11. 11, 2014. 12. 12, 2015. 6. 14, 2015. 6. 18, 2015. 11. 10, 2015. 11. 11, 2015. 12. 12 这几个时间段因为促销活动而有很大波动。我们可以去掉这几个点,或者用前后订单的平均值代替这些天地额订单数而做一个平滑处理或者拿出来单独处理:

单独拿出 sum(qty\_alipay\_njhs),如下图:



去掉 2014.11.11, 2014.12.12, 2015.6.14, 2015.6.18, 2015.11.10, 2015.11.11, 2015.12.12 这几个点,画出 sum(qty\_alipay\_njhs),如下图:



最后,统计每个商品的数量分布,结果发现数据很稀疏: select

item\_id, sum(qty\_alipay), sum(qty\_alipay\_njhs), sum(pv\_ipv), sum(jhs\_pv\_i
pv), sum(njhs\_pv\_ipv), sum(collect\_uv) from 01\_item\_feature group by
item\_id;

l selec	t item_id,sum	(qty_alipay),sum(qt	y_alipay_njhs	),sum(pv_ipv),s	um(jhs_pv_ipv),s	um(njhs_pv_ipv),	sum(collect_uv) f	rom 01_item_			
数据集中非聚划算支付总件数											
息结果	概况 状态										
item_id	sum(qty_alipay)	sum(qty_alipay_njhs)	sum(pv_ipv)	sum(jhs_pv_ipv)	sum(njhs_pv_ipv)	sum(collect_uv)					
100015	57	57	4311	0	4311	293					
0060	29	29	1474	0	1474	81					
0126	26	26	1104	0	1104	40					
00267	1709	1709	78593	4	78589	3282					
0840	165	127	24353	5909	18444	399					
01615	8356	4262	958732	119033	839699	17714					
01896	111	111	52791	10	52781	669					
02094	503	497	30389	272	30117	1171					
2362	2006	2006	1284838	58	1284780	23637					
2476	3650	278	575006	23652	551354	9421					
2478	68	68	2560	0	2560	409					
2811	181	181	6895	0	6895	185					
2955	7777	3520	487655	18247	469408	7509					
3184	464	464	16775	0	16775	427					
3198	88	88	21598	0	21598	832					
325	1471	1471	83742	11	83731	1773					
03261	16	16	324	0	324	11					
03267	390	390	15845	0	15845	937					
3330	811	811	233743	4	233739	9443					
03390	512	356	90147	1997	88150	2092					
03580	1919	1919	94976	0	94976	1854					
03675	79	79	47894	3	47891	858					
03855	542	542	7410	1	7409	446					

## (13) 分仓的数据表处理:

首先检查看一下全国一共有几个仓库

select distinct store\_code from 01\_item\_store\_feature; 结果显示为5个:

查询仓	建工具	查询编辑器	문 F							
1	selec	t disti	nct stor	re_code	from	01_item	_store	_featur	e;	
信息	结果:	相况	状态							
	re_code									
<b>)</b> 1										
5										
4										
2										
3										

其次,对某个商品的销售分布情况进行统计:

select

date, item\_id, store\_code, qty\_alipay, qty\_alipay\_njhs, pv\_ipv, jhs\_pv\_ipv, njhs\_pv\_ipv, collect\_uv from 01\_item\_store\_feature where item\_id=30378 order by date;

然后,对某个商品的各仓库销售总量进行统计:

select

item\_id, store\_code, sum(qty\_alipay), sum(qty\_alipay\_njhs), sum(pv\_ipv), s
um(jhs\_pv\_ipv), sum(njhs\_pv\_ipv), sum(collect\_uv) from

01\_item\_store\_feature where item\_id=30378 group by store\_code;

最后,查看某一个商品在售时间段(有浏览记录的日期,并不是销售量的日期)

select  $\min(\text{date}), \max(\text{date})$  from  $01\_\text{item\_store\_feature}$  where  $\text{item\_id=}30378$  ;

# 下一步工作:

进一步分析处理数据,优化 ARIMA 预测模型进行预测。