10.3 制作图片展示表

2020年5月18日 16:24

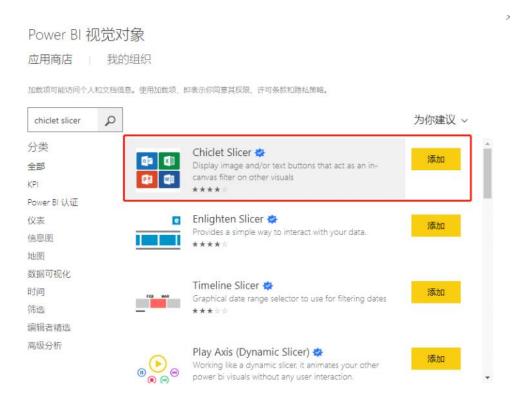






10.2 制作图片切片器

2020年5月18日 16:24



配图 =

IF(

'销售'[库存数量]>0,

SWITCH(

'销售'[单品排名分组],



"20%-50%","http://img.jf258.com/uploads/2014-08-28/151432926.jpg", BLANK()

))

10.1 单品排名分组 【新建列】

2020年5月18日 16:23

单品排名细化到不同地区不同系列的组内排名,首先从销售金额,库存金额,上市日期三个维度分别进行排名,依据不同权重计算出组内总排名,然后按照组内 排名位置对名词进行相应分组。

(1) 新建国家和系列合并列

国家&系列 = '销售'[国家] & '销售'[系列]

单品排名计算的是每个性别每个系列内部的款式排名,合并国家和系列两个字段以备排名使用。

(2) 从销售金额,库存金额,上市日期三个维度进行排名

单品销售额排名 = RANKX(FILTER('销售','销售'[国家&系列]=EARLIER('销售'[国家&系列])),'销售'[销售金额])

单品库存额排名 = RANKX(FILTER('销售','销售'[国家&系列]=EARLIER('销售'[国家&系列])),'销售'[库存金额])

单品上市日期排名 = RANKX(FILTER('销售','销售'[国家&系列]=EARLIER('销售'[国家&系列])),'销售'[上市日期])

(3) 加权排名

加权指数 = '销售'[单品销售排名]*0.3+'销售'[单品库存额排名]*0.4+'销售'[单品上市日期排名]*0.3 单品综合排名 = RANKX(FILTER('销售','销售'[国家&系列]=EARLIER('销售'[国家&系列])),'销售'[加权指数],,ASC)

对三个维度的排名分别赋予合适的权重计算加权指数,计算完成后使用加权指数对货品进行综合排名

我们用升序排列,因为加权指数越小排名越靠前,这与销售金额越大排名越靠前是一种相反的趋势,因此需要新增参数改变排名方式。

(4) 单品排名分组

内部品种数 = COUNTAX(FILTER('销售','销售'[国家&系列]=EARLIER('销售'[国家&系列])),'销售'[货号])

单品排名分组 =

Var a =

DIVIDE('销售'[单品综合排名],'销售'[内部品种数])

return

IF(a<=0.2,"前20%",IF(a<=0.5,"20%-50%","后50%"))

使用COUNTAX+FILTER配合判断每个国家每个系列中有多少单品数。 将单款排名与内部款式数相除,使用if判断该款式在内部的位置 使用VAR新增名次变量,有助于缩减if函数的书写长度

010.单品陈列规划

2020年5月17日 11:26

各系列陈列面积确定后,需要确定各个子区域具体单品怎么进行陈列。每个卖场板块都有相对较好的位置,这些位置的顾客视线佳,用来陈列最好的货品,也有中等的位置,还有较差的位置,顾客较少注意到。

陈列位置的好坏很容易区分,首先是顾客必经之路,堆头端架,在货架上顾客抬手就能拿到的地方就是黄金位置。所以食用盐一定放在最下面。

考虑商品的因素就太多了,这里我们简化一下:三个因素

销售状况,库存状况,上市日期。

换句话说,销售越好,库存越足,越新的商品就是好的商品。(注意,实际中每个企业的实际情况不一样,你要针对自己企业的实际情况分析)

三个因素的重要程序可能不同,同样,我们可以设立权重综合进行排名。

9.4 可视化

2020年5月17日 13:07



树形图



矩阵

9.3 计算建议陈列占比

2020年5月17日 9:25

一、计算建议陈列占比

品种数占比 = DIVIDE([品种数],CALCULATE([品种数],ALL('销售')))

销售额占比 = DIVIDE([销售额],CALCULATE([销售额],ALL('销售')))

库存额占比 = DIVIDE([库存额],CALCULATE([库存额],ALL('销售')))

二、占比与权重相结合计算加权

加权 = [品种数占比]* [品种数权重 值] + [销售额占比]*[销售金额权重 值] + [库存额占比]*[库存金额权重 值]

三、计算建议陈列占比

建议陈列占比 = DIVIDE([加权],CALCULATE([加权],ALLSELECTED('销售')))

使用ALLSELECTED而不是ALL,这是由于我们只清除该图表范围的筛选器计算总值,外部筛选器仍对其发生作用。就是百分比的显示永远是正确的

9.2 建立基础度量值

2020年5月17日 9:25

销售数量 = SUM('销售'[销量])

销售额 = SUM('销售'[销售金额])

库存量 = SUM('销售'[库存数量])

库存额 = SUM('销售'[库存金额])

品种数 = CALCULATE(DISTINCTCOUNT('销售'[货号]),'销售'[库存数量]>0) 平均单品库存量 = DIVIDE([库存量],[品种数])

9.1 设置权重参数

2020年5月17日 9:25

根据 <mark>品种数,一段时间内的销售金额,库存金额</mark> 三个方面考虑,分别赋予不同因子不同权重,将三者进行加权计算,得出建议陈列面积。

我们关注哪个因素就把哪个因素的滑杆提高,建立陈列占比也将会偏重该因子。

一般情况下考虑库存和销售的因素比重较多,品种数也不能不考虑,库存大了就要促销消化库存或退货,今后要注意订货数量或者直接清品 库存量小的无法大面积陈列。

中间的图表是建议陈列面积,向下钻取可以看分配

矩阵为各系列的明细

某一因素或指标相对于某一事物的重要程度,其不同于一般的比重,体现的不仅仅是某一因素或指标所占的百分比,强调的是因素或指标的相对重要程度,倾向于贡献度或重要性。通常,权重可通过划分多个层次指标进行判断和计算,常用的方法包括层次分析法、模糊法、模糊层次分析法和专家评价法等



权重和 = [库存金额权重 值]+[销售金额权重 值]+[品种数权重 值]

009.陈列面积规划

2020年5月15日 9:33

陈列指把商品按照一定规律展示给顾客,激发顾客的购买欲望。

陈列是一种综合艺术,好的陈列可以增强顾客的购物体验,并将商品信息快速地传递给顾客。

零售企业的陈列不仅要具备美感,而且需要为销售服务,如果陈列将橱窗搭配得非常好看,则会吸引顾客进店。 但是当顾客询问尺码信息时,如果店铺断码,并没有相应的库存,则会造成成交流失。

因此陈列需要与店铺货品数据相结合才能最大化产出。

民用级零售服务行业最忌讳的:

- 1、搞卫生,尘土问题应该应该从根源上解决。门朝东或西,食用用品紧靠蔬菜阵列区,这都是自己给自己找活干,增加人员成本(追求死角卫生)
- 2、频繁更换陈列位置,促销商品加大陈列没有错,优化陈列也没问题,但是不要将陈列调整做为日常工作,影响顾客体验
- 3、将只会干活的人在没有培训和学习的时候提升到管理层,他们不懂科学,不信科学。他们常说老子打天下时你在哪? 你跟我讲科学? 勿忘十年浩劫

商品	陈列数量	日均销量	送货时间	最低库存数量
1号商品	8	25	3	75+8
2号商品	16	3	3	9+16

9.5 可视化 折线图

2020年5月17日 8:13



9.4 累计播放量

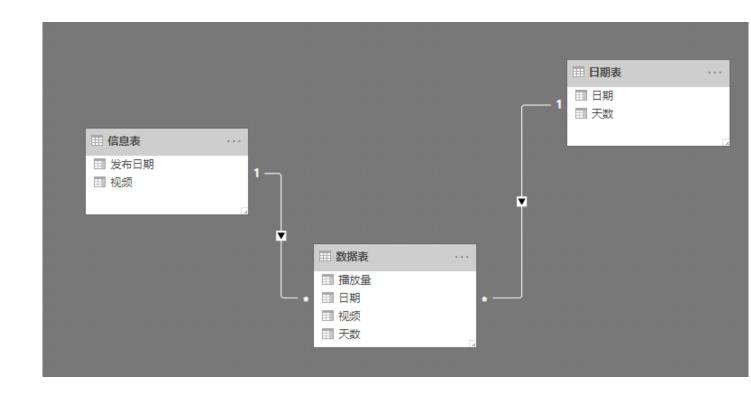
2020年5月17日 8:06

累计销售量 = IF(ISBLANK([播放总量]),BLANK(),CALCULATE([播放总量],FILTER(ALL('日期表'),'日期表'[天数]<=MAX('日期表'[天数]))))

记得先要建立[播放总量]的度量值

9.3 建议关系

2020年5月17日 8:05



9.2 计算天数

2020年5月17日 8:05

天数 = [日期]-RELATED('信息表'[发布日期])

9.1 计算发布日期

2020年5月17日 8:05

发布日期 = firstdate('数据表'[日期])

008.生命周期分析

2020年5月15日 9:35

数据表中新建列:

天数 = [日期]-RELATED('信息表'[发布日期])

拿到每个视频发布了多少天

7.5 总结

2020年5月15日 11:37

- 1. 累计售罄率高的商品不一定排名靠前,因为该商品"售罄"已失真。
- 2. 按销量排名和按照修正排名也有很大不同,因为销量受订货量影响,订单数量小会影响销量。
- 3. 修正排名是相对准确的畅销款排名,可为后期订货提供参考
- 4. 案例中,排名与订单前10名重合度只有50%,说明订单下单不是很准确

注意: 数据分析仅供参考, 实际工作中有很多问题。团购、退货等

7.4 可视化: 表

2020年5月15日 11:26





7.3 统计畅销款

2020年5月15日 9:58

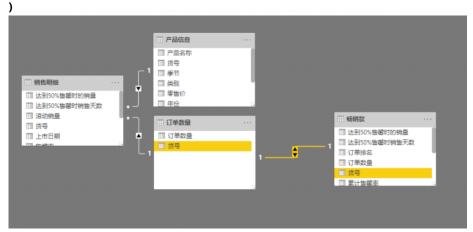
越快达到50%售罄的商品越畅销,在达到50%售罄之前,该商品不受断码等因素影响,可以反映真实的销售状况,使该期间的销售数量可以倒推出该商品的 理想销售数量,从嘏进行畅销款排名。

1、新建表:

畅销款 =

SummarizeColumns (

- '销售表'[货号],
- '销售表'[上市日期],
- '销售表'[售罄率大于50%的最小销售日期],
- '销售表'[达到50%售罄时销售天数],
- '销售表'[达到50%售罄时的销量],
- "累计销量", SUM ('销售表'[销量])



2、引入订单数量到畅销款表中

订单数量 = Related('订单表'[订单数量])

3、计算累计售罄率

售罄率 = 某段时间销售数量/订货数量*100%

累计售罄率 = DIVIDE('畅销款'[累计销量],'畅销款'[订单数量])

4、计算理想平均周销量

理想平均周销量 = divide('畅销款'[达到50%售罄时的销量],'畅销款'[达到50%售罄时销售天数]) *7

注: 达到50%售罄时的销量为真实反映顾客需求的销量,换算成周便于比较

5、计算排名

订单排名 = RANKX(ALL('畅销款'),'畅销款'[订单数量])

累计销量排名 = RANKX(ALL('畅销款'),'畅销款'[累计销量])

修正排名 = RANKX(ALL('畅销款'),'畅销款'[理想平均周销量])

注:使用ALL函数确保排名范围为全部产品,Rankx选取不同排名字段

7.2 计算达到50%售罄时的销售天数

2020年5月15日 9:58

要计算某产品什么时候售罄达到50%,首先要计算产品的滚动累计销量,然后滚动销量与订单总数做对比,当达到50%时停止计算。

```
在【销售表】中添加列
(1) 计算滚动销量
滚动销量 =
                                                            '销售表'[销售日期] <= EARLIER('销售表'[销售日期])
SUMX (
                                                            第一天直接照抄数量
 FILTER (
                                                           第二天加上第一天
   FILTER ('销售表', '销售表'[货号] = EARLIER ('销售表'[货号])),
                                                            第三天加上第一和第二天
   '销售表'[销售日期] <= EARLIER ('销售表'[销售日期])
                                                            .....以此类推
 ),
 '销售表'[销量]
)
                                                                多端找一端,销售表找订单表
(2) 计算售罄率
售罄率 = 某段时间销售数量/订货数量*100%
售罄率 = DIVIDE('销售表'[滚动销量],RELATED('订单表'[订单数量]))
(3) 计算售罄率大于50%的最小销售日期
1.当该商品一直没有达到50%时返回最后一个销售日期
MAXX (FILTER ( '销售表', '销售表'[货号] = EARLIER ( '销售表'[货号] ) ), '销售表'[售罄率] ) < 0.5 返回: MAX ('销售表'[销售日期] )
2.当该商品达到50%时返回最小的一个销售日期
MINX (FILTER (FILTER ( '销售表', '销售表'[货号] = EARLIER ( '销售表'[货号] ) ), '销售表'[售罄率] >= 0.5), '销售表'[销售日期])
3.最后用IF语句判断
if(售罄率<0.5,返回最大销售日期,返回售罄率大于0.5那张表中的最小销售日期)
4.写完整
售罄率大于50%的最小销售日期 =
IF (
 MAXX (FILTER ('销售表', '销售表'[货号] = EARLIER ('销售表'[货号] ) ), '销售表'[售罄率] )
   < 0.5,
 MAX ('销售表'[销售日期]),
 MINX (
   FILTER (
     FILTER ('销售表', '销售表'[货号] = EARLIER ('销售表'[货号])),
     '销售表'[售罄率] >= 0.5
   ),
   '销售表'[销售日期]
 )
)
(4) 引入上市日期
上市日期 = RELATED('商品表'[上市日期])
(5) 计算达到50%售罄时销售天数
达到50%售罄时销售天数 = DATEDIFF('销售表'[上市日期],'销售表'[售罄率大于50%的最小销售日期],DAY)+1
(6) 计算达到50%售罄时的销量
达到50%售罄时的销量 =
```

'销售表'[销量]

)

7.1 建立关系

2020年5月15日 9:58

田 (丁单表
田) (丁单表
田) (丁单表
田) (丁单数
田) (黄号
田) (美別
田) (黄号

•

Ⅲ 货号 Ⅲ 销量

Ⅲ 销售额 Ⅲ 销售日期

007.畅销商品分析

2020年5月15日 9:33

在分析畅销商品时,最忌讳的就是只按销售数量或销售金额降序确定畅销品,这样可能带来极大的账务风险。

一、售罄率高不代表畅销

售罄率 = 某段时间销售数量/订货数量*100%

例如:毛巾就订了2条,一下子就卖完了。

二、销售数量高也不代表畅销

例如: A鞋进货100双,7天卖了50双;B鞋进货50双,7天卖了40双;这样根本看不出谁是畅销品,因为B鞋只进了50双,可能卖到30双时已经断码了,影响了成交率。如果把A当成畅销品,你追加一大笔订单,也可能会采购了很多消费者不需要的商品。

三、销售数量与售罄率综合考虑能否说明商品畅销?

例如:30天后,A鞋总共卖了98双,售罄率为98%;B商品销售了49双,售罄率也是98%;如同销售10天时,B鞋的销售数据已无法真实反映消费者需求,销售30天时,A和B售罄率也全部无法反映真实情况,当货品卖到50%-70%时,可能断码现象已经产生了。A在10天后销售也被抑制,比真实值偏低。

所以,销售数量和售罄率结合也无法反映商品是否畅销

四、结合时间因素判断商品是否畅销

判断商品是否畅销,需要引入时间因素,在越短时间内销量越高(以新品为例,不考虑折扣因素),则商品畅销。

当商品供应充足,尺码齐全,但是售罄率没有达到50%,销售数量可以反映消费者真实需求。这时我们可以做出判断,售罄率越快达到50%并且该期间销量越高,则越畅销。通过计算达到售罄50%之前平均每天的销量进行排名,即可判断什么是真正的畅销品。

达到售罄50%平均每天销量 = 达到50%售罄时的销量/达到50%售罄时销售天数*100%

当商品到截止日期仍没有达到50%的售罄,可以认定商品被一直充分供应,公式中的销售天数为截止日期减去该商品的到货日期。

五、总结

什么是畅销品? 要综合考虑销量、售罄率、时间三个因素。

6.11 表

2020年5月14日 11:19

表:

商品名称 关联商品名称

其它的项目根据自己需要定

6.10 可视化: 矩阵

2020年5月14日 11:19



所占比例-右-背景色-格式模式-字段值-占比条件格式

6.9 占比的条件格式

2020年5月14日 11:19

所占比例格式 = if([所占比例]>0.3, "Green", IF([所占比例]>=0.2, "Yellow", "Red"))

6.8 计算销售笔数、共同销售笔数、所占比例

2020年5月14日 10:32

- (1) 计算销售总笔数,对销售单编号非重复计数即可销售总笔数 = DISTINCTCOUNT('销售表'[小票流水号])
- (2) 计算共同销售笔数,因为是A商品对每一个B商品的共同笔数,所以此处直接计数共同销售笔数 = COUNTA('商品表'[关联商品编码])
- (3) 计算A和B共同交易笔数在A的交易笔数中的占比,将两个度量值直接相除即可 所占比例 = Divide([共同销售笔数],[销售总笔数])

其实,销售总笔数与共同销售笔数都是中间计算过程,为了能讲清楚,所以拆分了,你也可以直接写所占比例公式。

6.7 建立关系

2020年5月14日 11:18



6.6 去除关联商品表加载

2020年5月14日 10:31

将关联商品表加载去掉勾选,因为此查询是一个过渡数据,需要的数据已经链接至商品表查询中了,设置完成关闭并应用

6.5 剔除商品编码本身

2020年5月14日 10:24



筛选只选Y后,这列就可以删除了

6.4 合并商品表与关联商品表

2020年5月14日 9:29

选中商品表,合并查询。 只保留商品编码,并重命名为关联商品编码

合并

选择表和匹配列以创建合并表。

商品表

商品编码	商品名称	售价	进价	小票流水号
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301001
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301002
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301003
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301004
102	西红柿	7.9	5	A2020301001

关联商品表

商品编码	商品名称	售价	进价	小票流水号
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301001
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301002
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301003
101	鸡蛋	2.5	3	A2020301004
102	西红柿	7.9	5	A2020301001

联接种类

左外部(第一个中的所有行,第二个中的匹配行) *

- □ 使用模糊匹配执行合并
- ▷模糊匹配选项
- ✔ 所选内容匹配第一个表中的 239 行(共 239 行)。

确定

取消

6.3 使用合并查询把小票流水V过来

2020年5月14日 9:29

小票流水号分别引入商品表和关联商品表,用来判断两边的产品存在于哪笔购物小票中选中商品表,合并查询,通过商品编码把小票流水V过来,然后只保存小票流水同理,关联商品表也是这样操作

6.2 汇总销售明细

2020年5月14日 9:29



确定
取消

这一步就是把一维数据做数据透视

6.1 复制一张商品表

2020年5月14日 9:28

在PowerQuery里面复制一张商品表,命名为"关联商品表"。这两者之间是相互匹配与比对的关系商品表用于体现结果,关联商品表用于过程计算

注意: 复制后的查询 将与原查询失去关联,原查询更改数据处理步骤不影响复制后的查询步骤。

006.购物篮分析

2020年5月13日 2:28

5.4.2 矩阵

2020年5月12日 23:17



5.4.1 计算前20%累计销售金额和销售占比度量值

2020年5月12日 22:55

- (1) 计算商品种类 = calculate(distinctcount('明细'[货号]),'明细'[销售额]>0)
- (2) 20%种类数量 = Round([计算商品种类]*0.2,0)
- (3) 计算前20%销售金额

前20%销售额 = SUMX(TOPN([20%种类数量],all('明细'[货号]),[销售金额],DESC),[销售金额])

(4) 计算前20%销售占比

前20%销售占比 = divide([前20%销售额],[销售金额])

5.4 前20%销售占比矩阵

2020年5月13日 0:42

帕累托分析或者二八分析并不是严格意义上的20%和80%,结合行业特征可灵活设定界限。例如我们可以对每个类别20%销售占比,可以观察到哪些品类销售结构相对正常,哪些品类Top款销售占比过低,比较分散,需要做出调整。

5.3 一步到位的累计占比

2020年5月12日 22:44

一步到位的累计占比=
VAR 累计销售金 = calculate(XXXXXXXX)
VAR 总销售额 = calculate(XXXXXX)
return
divide(累计销售额,总销售额)

5.2.2 切片器

2020年5月13日 0:41

年份,季节,性别,类别

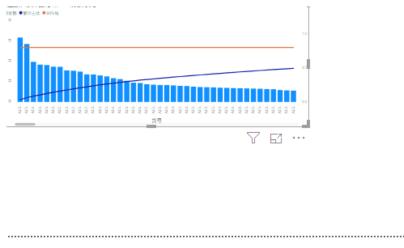
5.2.1 数据标签设置

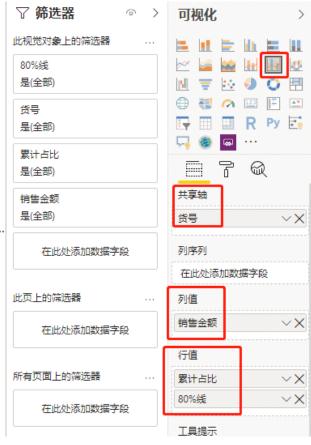
2020年5月13日 0:21

全部都打开太乱了,可以将累计占比显示为"开",其它数据字段设置为关

5.2 帕累托图

2020年5月12日 23:34





5.1 累计销售金额

2020年5月12日 23:34

(1) 计算销售金额,这是基础度量值

销售金额 = SUM('明细'[销售额])

(2) 计算累计销售金额 (例如: 1+2+3+...+99)

累计销售金额 = calculate(计算器,筛选器)

计算器: [销售金额]

筛选器: filter(allselected('明细'),sum('明细'[销售额])<=[销售金额])

忽略当前视觉对象的筛选条件,显示所有货号的明细表,但是外部切片器的筛选条件不进行忽略,可以自行筛选。

累计销售金额=calculate([销售金额],filter(allselected('明细'),sum('明细'[销售额])<=[销售金额]))

(3) 计算总销售额

总销售额 = calculate([销售金额],allselected('明细'))

(4) 计算累计销售占比

累计占比 = DIVIDE([累计销售金额],[总销售额])

(5) 80%线

80%线 = 0.8

005.帕累托分析

2020年5月12日 22:50

帕累托分析法又称28原则,是一种得到广泛应用的统计学分析方法,具体来说,指20%的投入可以产出80%的效果。 20%的产品带来80%的销售额。

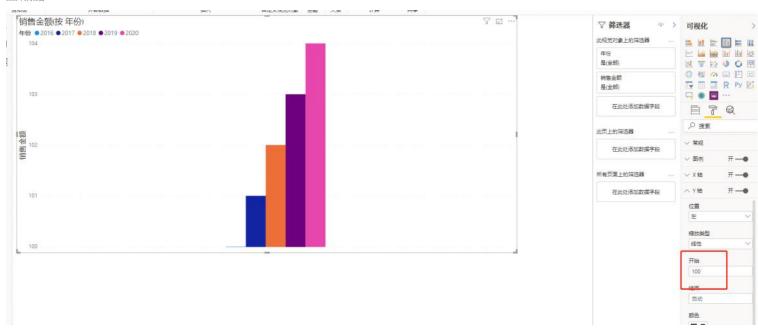
20%的客户带来80%的利润。

80%的损失是由两名员工造成的。

帕累托图算法方面最重要的部分是一条累计上涨的曲线,从0开始直到100%,因此核心问题是对滚动的累计销售金额的计算,从而 算出销售占比的累计变化。使用拆线和簇状柱形图即可,关键在于80%恒线的添加

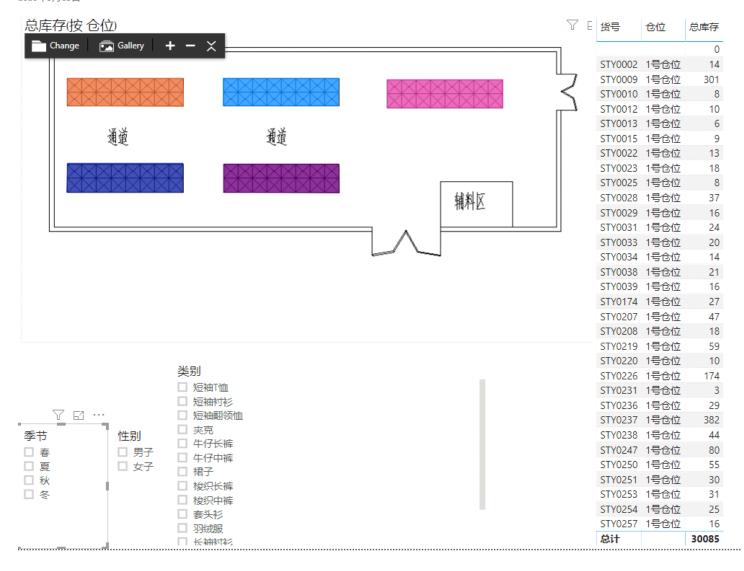
004.图表都是骗人的





3.2 完成

2020年5月13日 8:34

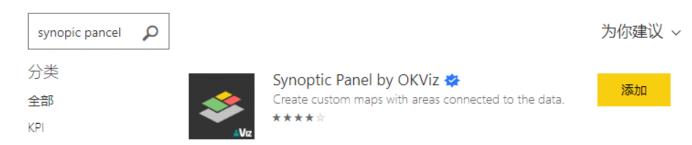


3.1 添加图表

8:08

2020年5月13日

加载项可能访问个人和文档信息。使用加载项,即表示你同意其权限、许可条款和隐私策略。





导入Csv文件后, (注:不局限于一张SVG图表,可同时导入多张图表到Powerbi,适用于商场楼层分布)

格式设置在Data Colors标签下面

003.存货仓位

2020年5月12日 14:14

2.8.2 存销比条件格式

2020年5月12日 10:42

存销比背景色

背景色 - 销售零售额

格式模式 字段值 ▼ <u>了解详细信息</u> 依据为字段

2.8.1 库存量前10名

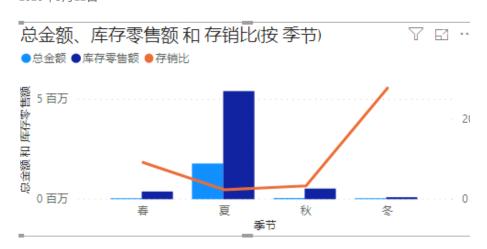


2.8 明细表

货号	性别	类别	年份	季节	上下装	销售零售额	总数量	总库存	存销比
STY0001	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	1024	8	0	0.00
STY0002	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	624	3	14	4.67
STY0003	男子	短袖翻领恤	2017	夏	下装	1368	6	12	2.00
STY0004	男子	牛仔中裤	2017	夏	上装	1368	6	0	0.00
STY0005	男子	短袖翻领恤	2017	夏	下装	684	3	12	4.00
STY0006	女子	牛仔长裤	2017	夏	上装	10458	21	158	7.52
STY0007	男子	短袖翻领恤	2017	夏	下装	278	1	9	9.00
STY0008	女子	短袖T恤	2017	夏	下装	0	0	0	
STY0009	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	25070	115	301	2.62
STY0010	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	592	4	8	2.00
STY0011	女子	短袖T恤	2017	夏	下装	1480	10	0	0.00
STY0012	女子	短袖T恤	2017	夏	下装	0	0	10	
STY0013	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	592	4	6	1.50
STY0014	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	1504	8	0	0.00
STY0015	男子	短袖T恤	2017	夏	下装	1128	6	9	1.50
STY0016	女子	短袖翻领恤	2017	夏	下装	1240	5	54	10.80
STY0017	女子	梭织中裤	2017	夏	上装	2068	11	18	1.64
STY0018	男子	短袖翻领恤	2017	夏	下装	2480	10	7	0.70
STV0019	里子	华 /子 山 裤	2017	頁	上装	2544	8	0	0.00



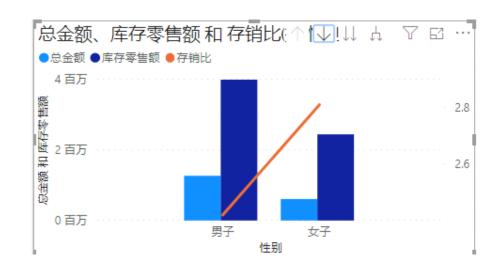
2.7 总金额,库存零售金额与存销比





2.6 总金额,库存零售额和存销比





2.5 总金额,库存金额与存销比





2.4 卡片图

2020年5月12日

1,878,286

销售额

2.55

存销比

76%

销售折扣

47.38%

毛利率

2.3 上下装辅助列

2020年5月12日 8:55

【新建列】上下装 = if(find("裤",'明细'[类别],1,999)<999 || find("裙",'明细'[类别],1,999)<999,"下装","上装")

2.2 存销比

2020年5月12日 8:55

存销比:存除以销,库存数量除以月均销售数量,用来评估目前的存货数量需要几个月可以消化完毕。它能评估目前仓库中的货品是否合理。

存销比 = DIVIDE([总库存],[总数量])

每个企业的业务逻辑不一样,可能对存销比的目标值不同,存销比并不是越高越好,越高证明库存越多,资金占用越大,风险越高。存销比也不是越低越好, 太低说明库存不足,供应链不灵活,当前库存无法支撑销售目标。

计算存销比背景色,对存销比进行分组:

新建背景色度量值,可以对存销比进行分组,方便查看销售状态。当存销比小于等于2时显示绿色,小于等于4时显示黄色,大于4时显示红色

存销比背景色 = IF([存销比]<=2,"Green",IF([存销比]<=4,"Yellow","Red"))

2.1 计算销售折扣与毛利率

2020年5月12日 8:48

折扣是零售业务非常重要的考核指标,折扣并不是越高越好,折扣高但消费者没有意愿购买则无法产生足够的利润,折扣也不是越低越好,当低过运营成本时,卖得越 多亏损越多。

销售折扣 = DIVIDE([总金额],[销售零售额])

毛利是利润的源头,毛利和销售折扣与进货成本息息相关,假设进货折扣为零售价的40%

毛利率 = DIVIDE([销售折扣]-0.4,[销售折扣])

注意: 我这个是假设毛利率,在你们的实际分析中,毛利率=毛利额/营业收入*100%

002.存货销售情况

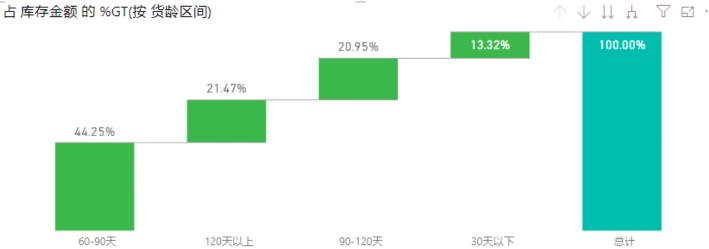
2020年5月12日 8:44

商品是销售的子弹,需要定期检查子弹是否充足,是否过多占用资金和库房,是否创造了足够的利润。

1.3.4 瀑布图

2020年5月11日 19:17

「占 库存金额 的 %GT(按 货龄区间)



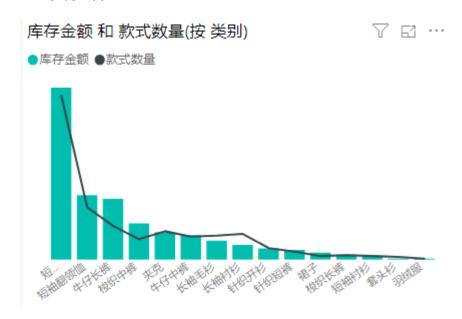
类别:周转天数,性别,类别

Y轴:库存金额%

向下钻取

1.3.3 折线和簇状柱形图

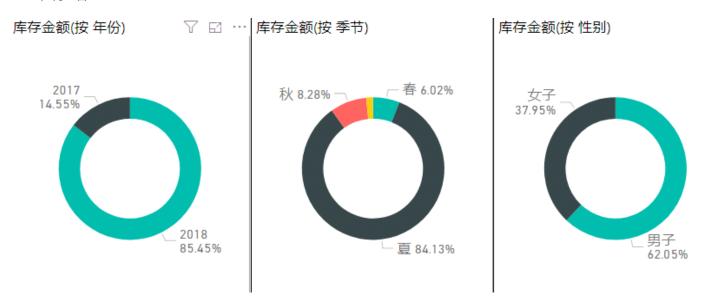
2020年5月11日 19:12



共享轴: 类别 列值: 库存金额 行值: 款式数量

1.3.2 环形图

2020年5月11日 19:12



图例:年份、季节、性别

值:库存金额

1.3.1 卡片图

2020年5月11日 19:12

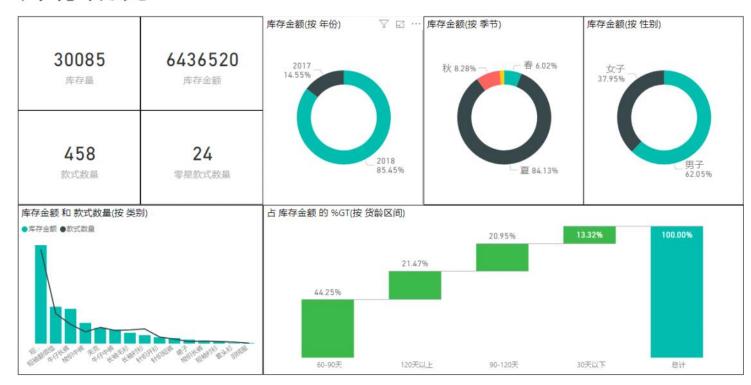
30085	6436520
库存量	库存金额
458	24
款式数量	零星款式数量

1.3 可视化

2020年5月11日 19:11

库存概况





1.2 切片器: 年份、季节【调整顺序】



输入数据新建表

【新建列】季节顺序 = RELATED('季节顺序'[顺序])

【建模】-【按列排序】-【季节顺序】

1.1 新建度量值与辅助列

2020年5月11日 8:04

1、基础度量值,将需要计算的字段分别新建度量值

总数量 = SUM('明细'[销量]) 总金额 = SUM('明细'[销售额])

总库存 = SUM('明细'[库存数量])

2、计算销售零售金额与库存零售金额

商品并不一定按标准价格进行销售,很多时候有打折的情况 可以使用新建列,如果你担心内存浪费,就用以下方法建立度量值

销售零售额= sumx('明细','明细'[销量]*'明细'[零售价])

库存金额 = sumx('明细','明细'[库存数量]*'明细'[零售价])

3、计算款式数量,库存为0的款式不计算

款式数量 = CALCULATE(DISTINCTCOUNT('明细'[货号]),'明细'[库存数量]>0)

4、计算零星款式数量,库存少于6的款式

零星款式数量 = CALCULATE(DISTINCTCOUNT('明细'[货号]),'明细'[库存数量] > 0 & & '明细'[库存数量] < 6)

5、计算货龄区间 【新建列】

货龄 = DATEDIFF('明细'[上市日期],date(2018,6,30),DAY)+1

6、计算周转天数【新建列】

```
周转天数=
```

switch(

TRUE(),

'明细'[货龄]<=30,"30天以下",

'明细'[货龄]<=60,"30-60天",

'明细'[货龄]<=90,"60-90天",

'明细'[货龄] <=120, "90-120天",

"120天以上"

)

001.商品库存情况

2020年5月11日 8:04

销售行业卖的是商品,如果商品准备不充足或不合理,必然会影响销售业绩