# 某国城市酒店与度假酒店预定数据分析

撰写人: 王亚明

数据来源: https://www.kaggle.com/

### 项目背景 BACKGROUND





	城市酒店 (City Hotel)	假日酒店 (Resort Hotel)
客户需求	商务差旅	休闲度假
服务	住宿、早餐	住宿、餐饮、娱乐
位置分布	城市中心,分布集中	景区景点附近、分布分散
价格	较低	较高

数据为酒店2015.7-2017.8期间的数据,内容涵盖:酒店类型、预定时间、客人信息、预定渠道等32列,119390行数据

### 项目背景 **BACKGROUND**



项目背景:通过两类酒店预定交 易数据了解经营情况,发现销售 规律、问题和影响因素,分析用 户行为



## 酒店基本情况分析



分析角度、

用户行为分析

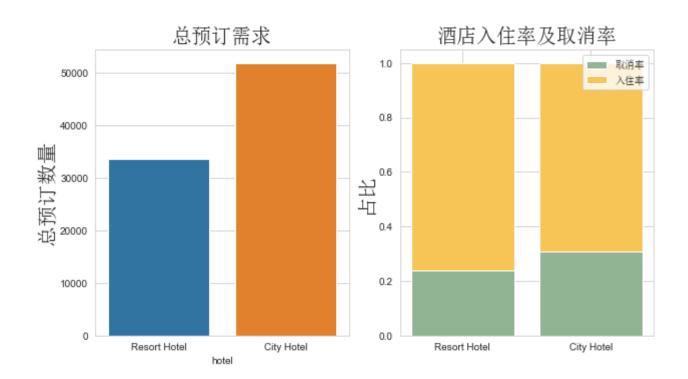


高点-预定取消影响因素



#### 酒店基本情况-总预定量与入住率

#### 城市酒店总预定量更大,但假日酒店入住率更高



Resort Hotel: 假日酒店

City Hotel: 城市酒店

- 2015年7月至2017年8月期间,假日酒店与定量为33586,城市酒店预定量为51893,城市酒店相比假日酒店高54.5%
- 从酒店入住率(取消率)来看,假日酒店入住率为76.2%,城市酒店入住率69.0%。

从预定量看,假日酒店服务顾客休闲娱乐,而城市酒店服务顾客商业差旅活动、同时也会吸纳部分城市旅游的订单量,因此城市酒店高于假日酒店

从入住/取消率看,假日酒店的顾客一般自费出行又需 提前规划请假并做充分准备,取消成本较高;而城市酒 店的商业差旅顾客受工作变化影响较大,尤其是无房可 住而进行提前预定,因此取消率较高

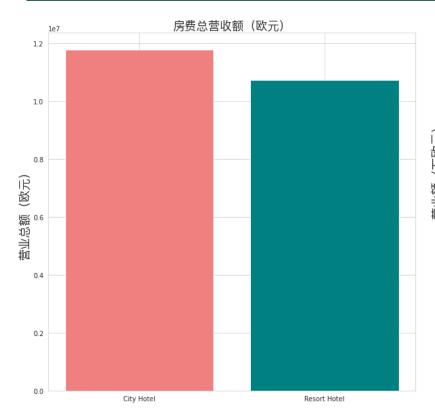
### 酒店基本情况-各月预定量与每日费用走势

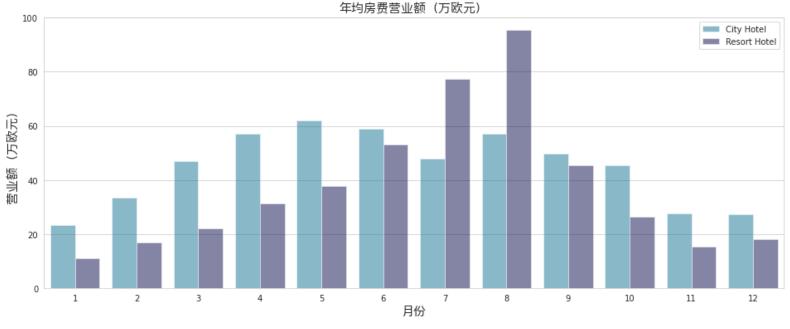
#### 预定量、平均日费用均有淡旺季

- 城市酒店每月订单量走势波动上扬
- 假日酒店每月订单量走势相对平稳
- 二者均出现一定的淡旺季规律
- 城市酒店11月-次年1月的淡季较为明显
- 城市酒店每日费用变化与需求量变化一致,即需求量大,单价也高
- 假日酒店每日费用变化则明显出现周期性,每年8月份为明显度假旺季,单价飙升



### 酒店基本情况-销售额

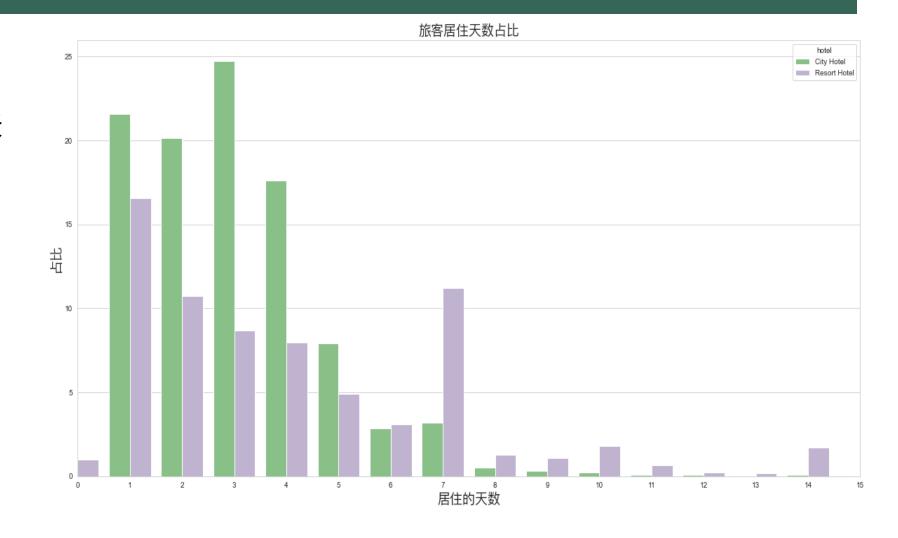




- 在数据提供的统计时间段,两酒店的营业额差值约为200万欧元
- •城市酒店的全年房费营业额呈现双高峰,分别为4-6月以及8-10月
- 度假酒店的全年房费营业额7-8月最高,呈现明显的淡旺季

### 用户行为分析-顾客居住天数

- 城市酒店旅客居住天数一般为1-4天,超过7天的非常少
- ▶ 度假酒店超过20%的顾客居住7天及以上这种差异或许与度假假期较长有关系

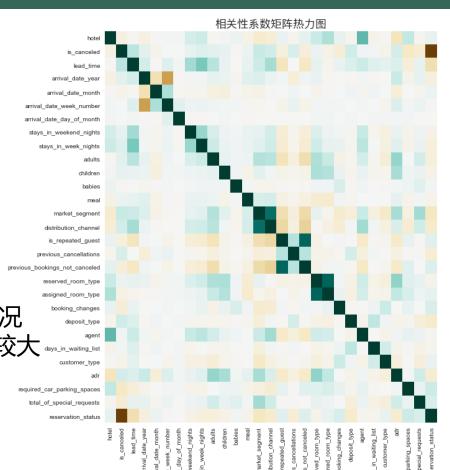


### 用户行为分析-预订取消因素探究

#### 排除必然相关项

- 提前预定天数
- 预定渠道
- 停车位
- 预定定金情况
- 分销渠道
- 每晚房费金额
- 房间特殊需求
- 之前预定并取消情况
- 之前预定并不取消情况
- 以上因素对订单取消有较大 影响

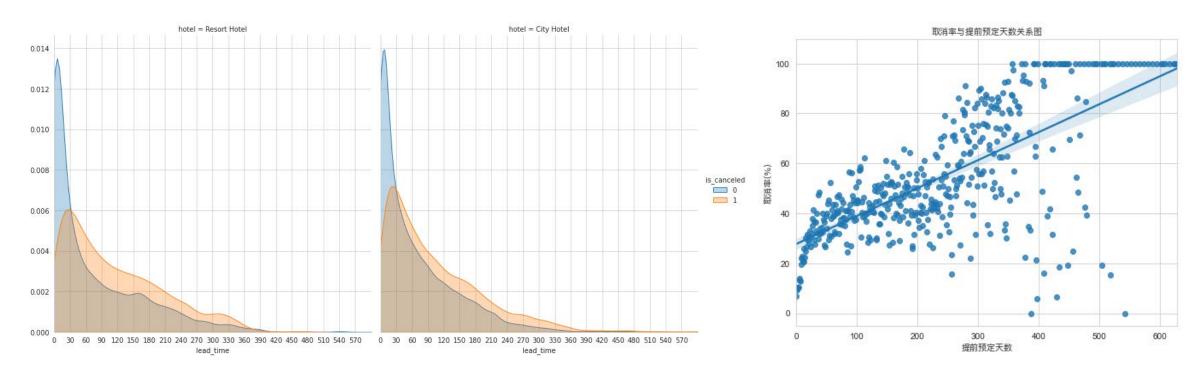
各项数据进行归一化处 理后计算各项相关系数



1.00	影响因素	相关系数 >0.1
- 0.75	is_canceled 是否取消	1.000000
- 0.50	reservation_status 订单状态	0.913507
	lead_time 提前预定天数	0.231660
- 0.25	market_segment 预定渠道	0.202399
- 0.00	required_car_parking_spaces 停车位	0.190812
0.25	deposit_type 预定定金类别	0.157571
	distribution_channel 分销渠道	0.152923
0.50	Adr 每晚房费金额	0.13989
0.75	total_of_special_requests 房间特殊需求	0.133474
- 40.75	previous_cancellations 之前预定并取消情况	0.125436
1.00	booking_changes 订单变化	0.123430
	previous_bookings_not_canceled 之前预定 并未取消情况	0.106612

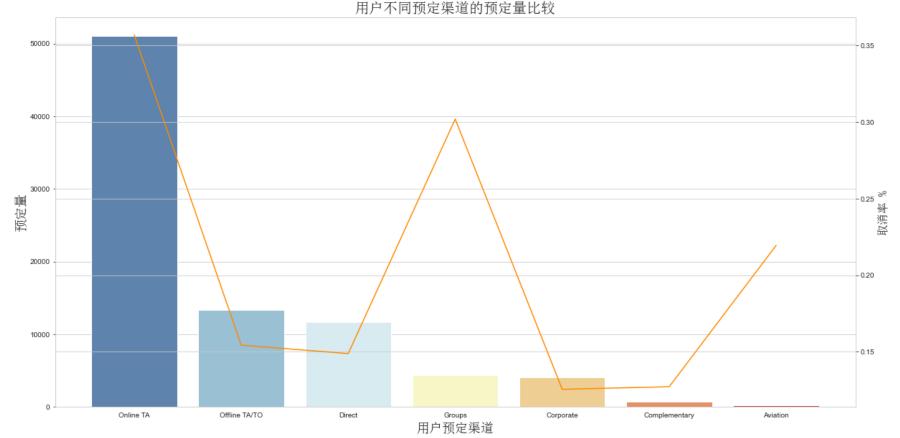
### 用户行为分析-订单最终取消状态与预定时长关系

预定日期小于30天的客户,倾向于不取消订单 预定的天数大于某值时(30-50天),客户取消预定的可能性变大



### 用户行为分析-顾客预订渠道(分销渠道)与订单取消率

图中可以看出,通过网上预订方式 (Online TA) 的客户量最大 (共计51080单) ,这与其便 捷性密切相关; 而通过航空公司 (Aviation) 渠道预订的客户量最低 (共计205单)



从取消率角度可以看 出,网上预定方式 (online TA)的取消 率也高居第一达 35.7%, 显然预定和 取消都很便捷; 而团队购票 (Groups) ※ 、特价促销渠道 (Complementary) \ 航空公司 (Aviation) 不但销量少而且取消 率很高,未来应考虑 整改或放弃这些渠道

### 用户行为分析-停车位与预订取消的关系

### 停车位对预订取消并没有绝对的影响,而是数据统计的误导

从关系热力图中看到,停车位对订单取消有一定的影响 但是从处理出来的数据可以看出,有91.5%的旅客停车位要求为0 而恰恰是这91.5%无停车位需求的客户出现了30.7%的取消率,剩余的8.5%用户有停车位需求但没 有贡献取消率

	required_car_parking_spaces	count	mean	std	min	<b>25</b> %	<b>50</b> %	<b>75</b> %	max	count是不同车位需求的
0	0	78190.0	0.30706	0.461277	0.0	0.0	0.0	1.0	1.0	订单总和
1	1	7256.0	0.00000	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	mean是 is_canceled 列 的平均值,利用 is_canceled 的0、1性质 可以作为取消率作为参考
2	2	28.0	0.00000	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
3	3	3.0	0.00000	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
4	8	2.0	0.00000	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	

### 用户行为分析-预付定金类型与预订取消的关系

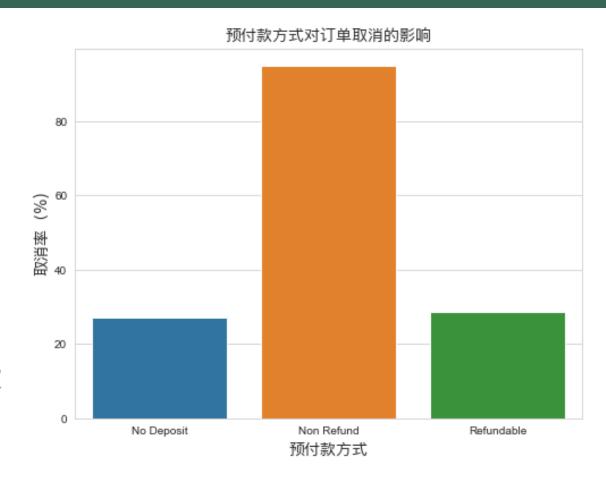
从图中可以看出,提前预付全款且取消不 退的取消率反而是最高的,这**有悖于正常** 逻辑。

原因可能是原始数据出现问题

No Deposit: 无预付保证金

Non Refund: 提前预付全部房款, 取消不退款

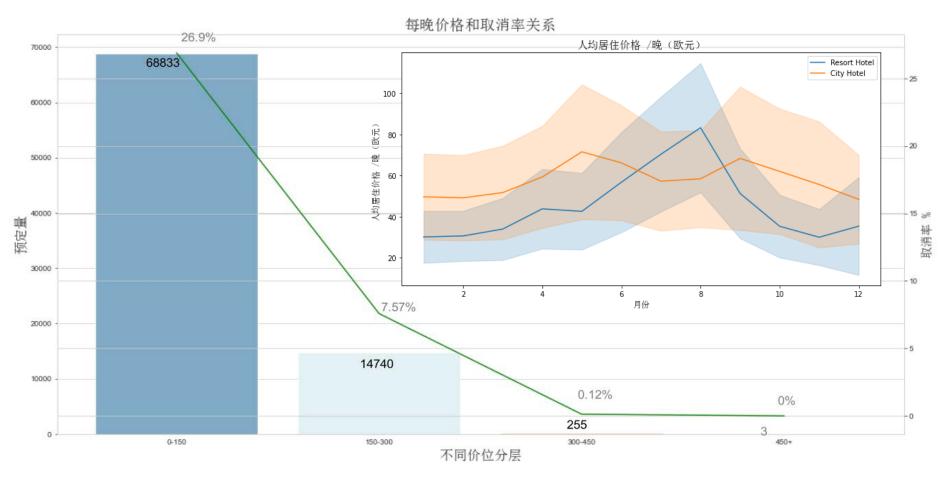
Refundable: 提前预付部分房款, 取消可退款



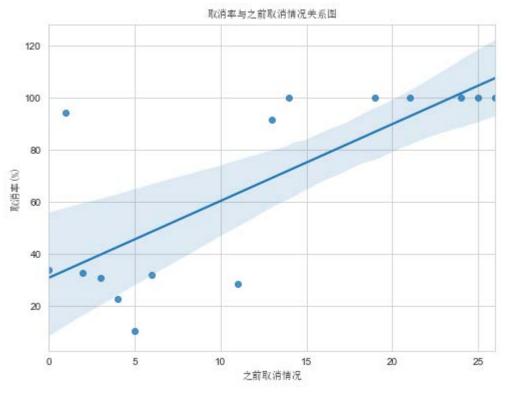
#### 用户行为分析-每晚房费与预订取消的关系

- ✓ 将房费进行分层,可以看出0-150欧元的订单量最大,取消率最高
- ✓ 而高房费的取消率几 乎为0%
- ✓ 这大概率与数据集中度有关,是价格相对集中于"中低价位"导致了整体出现取消率偏高

房费高低更多与淡旺季 有关



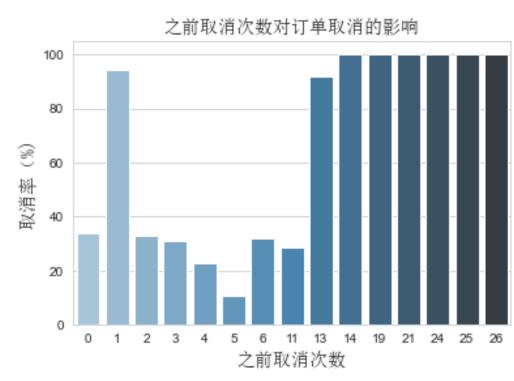
### 用户行为分析-之前取消次数对取消订单的影响



以之前取消过13次 为界,大致分两部 分

1. 之前取消过1次的, 此次取消的概率为94%, 其他取消率均不超过35%

2. 之前取消的次数超过13次的客户,此次取消的概率同样比较大,这个应该与客户的行为习惯有关



#### 总结



#### 旺季积极提价

针对订单量的淡旺季变化, 城市酒店在每年5月和8月, 假日酒店保持7-8月的旺季 期间适当提价,争取利润 最大化。



#### 积极与渠道方合作

积极与网上预定渠道合作(Online TA),收集顾客预定信息,判断其预定趋势。



#### 尝试会员制,加强广告宣传

城市酒店实行会员制,增加商 旅顾客的粘性,提高复购率; 假日酒店则增加广告宣传,吸 引更多新客人。



#### 确认预付款反逻辑问题

针对预付款类型与取消率 关系的反逻辑现象,核实 数据标记等问题,重新制 定预付款制度。



#### 主动确认需求,降低取消率

针对提前预定天数超30天的顾客, 积极电话沟通确认,将订单取消 的不确定性降到最低。



#### 调整低房费策略

根据市场行情确定房费价格, 但应减少超低房价,避免无谓 的付出。