

西班牙葡萄酒价格预测

-----C42_2022校赛C题分享

北华大学数学与统计学院

理信19.2 卢 佳

理信19.2 郑国正

理信19.2 陶李涛

2022.06.30



团队分工

000



1、问题重述√

2、问题分析 (前两问, 第三问第四问)

回归

3、模型假设(这一块还得补)

4、符号说明

5、问题1

6、问题2 ⊝

1、代码 2、问题3

1、代码

3、问题4

4、模型评价

5、模型优缺点

6、整理附录

团队分工



论文写作、建模过程



建模、代码



代码、画图、写作



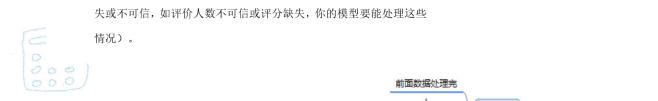


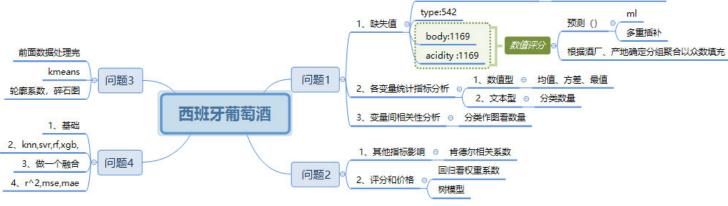
问题分析

- 1. 对数据集进行基础分析,包括但不限于缺失值处理、各变量的统计 指标分析、变量间的相关性分析等:
- 2. 在本数据集中较为重要的是 4 个指标,分别为 Acidity[酸度评分]、 body[酒体评分]、rating[用户评分]以及 price[销售价格]。试说明 其他指标是如何影响三种评分的,同时阐述评分和价格之间的关系。
- 3. 对 7500 种葡萄酒进行分类,并详细阐述分类的依据、分类方法和 评价分类效果。
- 4. 建立葡萄酒的价格预测模型,并利用你的模型确定数据集中编号为 7001-7500 葡萄酒的价格。(需要注意新上架的葡萄酒某些指标会缺

index: 葡萄酒编号 winery: 酒厂的名字 (文本) wine: 葡萄酒的名称 (文本) year: 葡萄收获的年份 (日期) rating: 用户对葡萄酒的平均评分[评分为1-5分] num reviews: 评论葡萄酒的用户数量 region: 葡萄酒的产地 (文本) type: 葡萄酒品种 (文本) body: 酒体评分,定义为葡萄酒在口中的丰富度和 重量[评分为1-5分] acidity: 酸度评分,定义为葡萄酒的"皱口"或酸 味[评分为1-5分] price: 价格,单位欧元[€]

葡萄酒酒标上的"NV"是单词"Non-Vintage"的缩写,表示"无年份"的意思,这意 味着该款酒并不是由某个单一年份所采摘的葡萄酿 成的, 而是由不同年份的葡萄酒混合调配而成, 这 样的标志一般出现在香槟和其他起泡酒上。



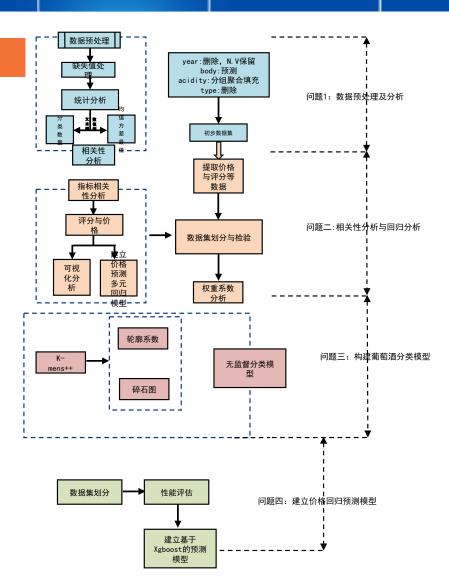




建模过程







针对问题1,通过Python处理7500种葡萄酒的价格数据,从中查找出year、type、body和acidity这4个指标含有缺失值,并对缺失值进行处理;根据均值、方差、最值和四分位数进行统计性描述;利用Python进行数值型变量间的相关性分析,得出多数数值型变量在价格上没有太多的相关性,除了用户评分有一个弱到中等的正相关性.对于类别性变量,采用词云图的方式分析.

针对问题2,运用肯德尔系数确定其他指标对三种评分的影响,结合气泡图与箱图分析用户评分和各变量之间的关系;绘制气泡图反映评分与价格的相关性,结合SPSS建立回归方程确定评分与价格的关系,得出rating、acidity和body自变量的系数分别为721.08、12.34和18.27,所以rating对价格的影响更显著.

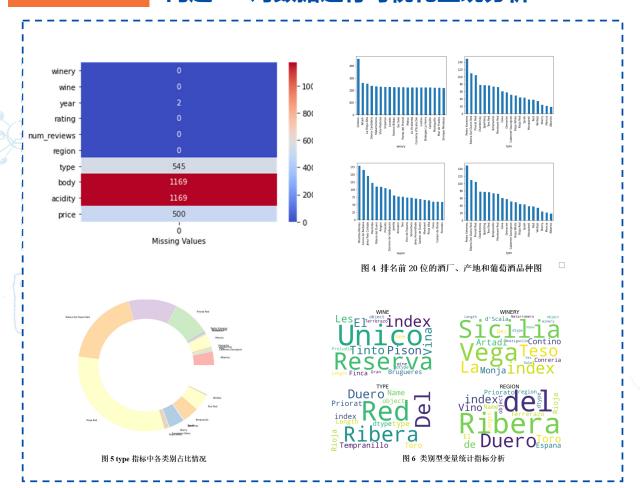
针对问题3,基于K-means聚类将7000种葡萄酒进行分类.观察不同k值对应的簇内误差平方和,绘制**碎石图**得出最优k值等于4;通过轮廓系数对k值进行评估检验,结合散点矩阵图得出主要变量之间具有一定的独立性;最终绘制饼图刻画分组聚类后各个组的占比情况,其中占比最大组为94.3%,占比最小组为0.1%。

针对问题4,构建基于Xgboost葡萄酒价格预测模型.选取mse作为评价指标,按照7:3将数据集进行,使用autogluon工具包,选择KNN、Catboost、Lightgbm等多个机器学习模型,结果显示Xgboost的效果最好,其平均绝对误差为-9.5133,根据奥卡姆剃刀原则,选用效果最好的极限梯度提升树来预测葡萄酒价格.



问题建模

问题1:对数据进行可视化呈现分析



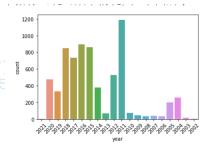
模型假设

- (1) 假设原始数据基本准确(个别缺失值数据可处理);
- (2) 假设year指标中N.V.为一个时间类别
- (3) 假设数据处理时,对缺失值填充建立的模型对于完整的样本是正确的;



问题建模

问题1:对数据进行可视化呈现分析



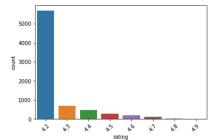


图 7 year 和 rating 指标下各类别出现的频率分布



图 8 各变量间的相关性分析

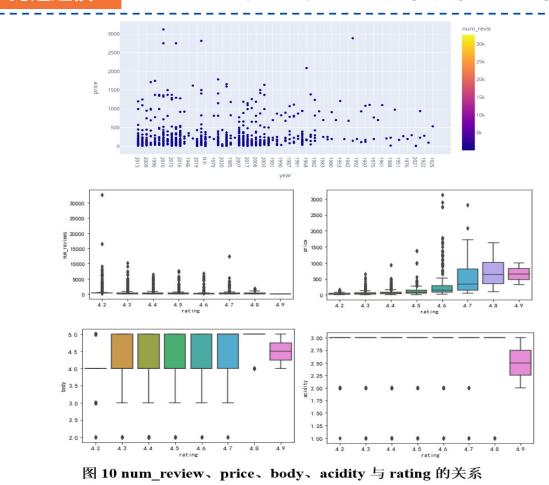
表 1 各指标的统计性描述

	Rating	Num_eviews	Body	Acidity	Price
count	7500.00	7500.00	6331.00	6331.0 0	7000.00
mean	4.25	451.11	4.16	2.95	inf
std	0.12	723.00	0.58	0.25	inf
min	4.20	25.00	2.00	1.00	4.99
25%	4.20	389.00	4.00	3.00	19.22
50%	4.20	404.00	4.00	3.00	28.53
75%	4.20	415.00	5.00	3.00	55.00
max	4.90	32624.00	5.00	3.00	3120.00



问题建模

问题2:对变量间进行相关性分析和回归分析



相关性分析和回归分析

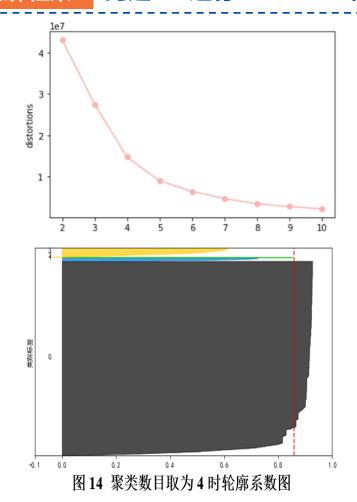


变量	В	标准错 误	Beta	t	显著性	容 差	VIF
常数项	- 3117. 67	69.077	0	- 45.133	0.000	0	0
ratin g	7 21.08	15.01	0.542	48.043	0.000	0. 996	1.036
acidi ty	1 2.34	7.76	0.018	1.590	0.112	0. 992	1.008
body	1 8.27	3.24	0.063	5.642	0.000	0. 973	1.028



操作框架

问题3: 进行Kmens++聚类并可视化呈现

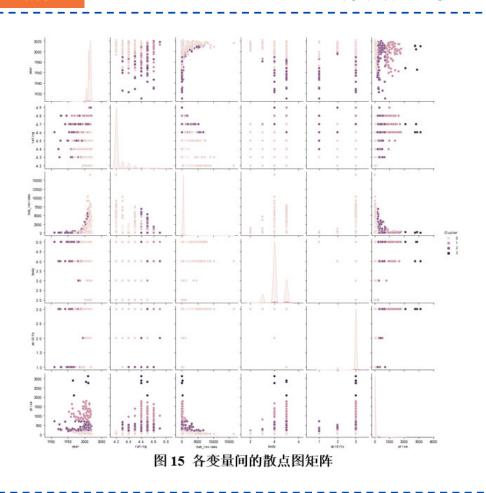


	类0	类1	类2	类3
count	5331	82	233	6
mean	inf	inf	inf	2734
std	26.98438	inf	inf	inf
min	6.261719	719.5	170	2088
25%	19.98438	899.5	205	2750
50%	28.95313	1097	259	2782
75%	51.34375	1343.75	350	2866.5
max	170.5	1786	701	3120



任务流程

问题3: 进行Kmens++聚类并可视化呈现



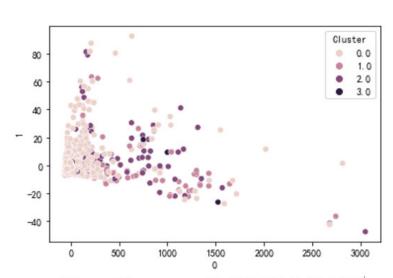


图 16 以 Cluster 为类别制作散点图



任务流程

问题4: 使用xgboost模型进行预测价格

不同模型预测结果

model	score_test	score_val
XGBoost	-17.7934	-10.1904
Neural Net Fast Al	-17.8424	-12.613
NeuralNetTorch	-17.9003	-11.513
LightGBMLarge	-18.3767	-11.8541
LightGBMXT	-18.746	-11.8084
LightGBM	-18.9324	-12.0816
RandomForestMSE	-20.0122	-12.9472
CatBoost	-20.1193	-13.5414
ExtraTreesMSE	-20.3221	-13.3837
KNeighborsUnif	-54.9676	-48.1322
KNeighborsDist	-55.3286	-47.1297

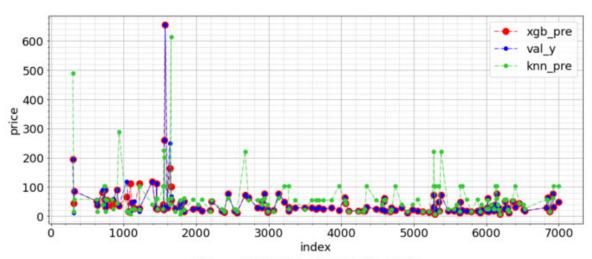
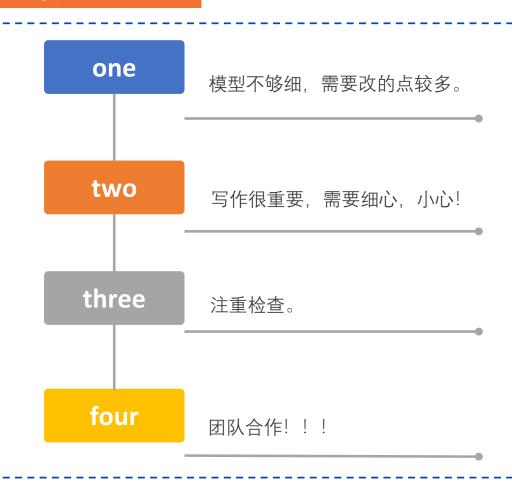


图 18 预测值与真实值的差值



不足与改进



1.2 问题的提出

在模型的建立过程中, 主要解决的问题有 4 个.

问题 1 是对数据集进行基础分析.其中包括缺失值处理、各变量的统计指标分析和变量间的相关性分析.

基于问题 1 中处理后的数据,给出其他指标对三种评分(Acidity、body、rating)的影响并且阐述评分和价格之间的关系.

利用 K-means 算法对 7500 种葡萄酒进行分类.阐述分类的依据、分类方法 以及通过轮廓系数与碎石图来评价与分析聚类的效果.

建立葡萄酒的价格预测模型,根据可决系数 R²、MSE、MAE 来衡量预测模型的准确性,并利用模型确定数据集中编号为 7001-7500 葡萄酒的价格.

参考文献

- [1] 刘拥民, 罗皓懿, 谢铁强. 基于 XGBoost-ARIMA 方法的 PM_(2.5)质量浓度 预测模型的研究及应用[J/OL].安全与环境学报:1-13[2022-05-13].DOI:10.136 37/j.issn.1009-6094.2022.1849.
- [2] 孙林, 刘梦含, 徐久成. 基于优化初始聚类中心和轮廓系数的 K-means 聚类 算法[J].模糊系统与数学,2022,36(01):47-65.
- [3] 夏雪,盖靖元.基于 K-Means 聚类算法的城市轨道交通站点分类及客流特征 分析[J].现代城市轨道交通,2021(04):112-118.
- [5] 王玉霞, 李果, 王芳, 陈世雄. 基于多元统计分析的葡萄酒及其理化指标评价研究[J].物流工程与管理,2014,36(01):160-164.



建模经验

经验

St1: 提交结果的完整性

St2:解决问题善于运用手

中工具

St3:大步前进,快速迭代

model.pkl	5,730	23,776	PKL 文件	2022-05-14 下午 6:03:
results.csv	958	2,371	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:51:
spanish-wine.ipynb	1,806,097	5,343,071	Jupyter 源文件	2022-05-14 下午 8:00:
submit_results.csv	1,383	7,844	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:03:
🛂 type特征数量分类描述.csv	344	666	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:01:
■ type特征数量分类描述图.png	200	1,257	PNG 文件	2022-05-14 下午 6:01:
xgb.ubj	4,064,829	11,045,424	UBJ 文件	2022-05-14 下午 6:03:
☑ 分类结果表.csv	46,818	488,500	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:02:
■ 技术流程图.pptx	37,989	46,077	Microsoft PowerPoint	2022-05-13 下午 9:39:
■ 价格&三个评分图.png	20,767	24,170	PNG 文件	2022-05-09 下午 10:0
■ 酒厂名称图.png	276,072	277,931	PNG 文件	2022-05-09 下午 9:50:
☑ 聚类结果分析表.csv	589	1,684	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:02:
■ 轮廓系数图.png	200	1,257	PNG 文件	2022-05-14 下午 6:02:
■ 年份图片.png	6,904	7,902	PNG 文件	2022-05-09 下午 9:47:
■ 评分和价格回归方程系数.png	56,156	57,778	PNG 文件	2022-05-09 下午 10:1
@评分与价格的关系.spv	9,722	10,604	SPSS Statistics Outpu	2022-05-14 下午 7:52:
■ 缺失值分布.png	8,348	9,256	PNG 文件	2022-05-14 下午 6:01:
■ 数值变量皮尔逊相关系数.png	13,790	14,833	PNG 文件	2022-05-09 下午 9:52:
図 数值变量相关系数.csv	214	509	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:01:
図 数值类型变量描述表.csv	226	406	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:01:
図 数值特征表.csv	24,113	171,990	Microsoft Excel 逗号	2022-05-14 下午 6:01:
■ 用户评分.png	5,152	5,931	PNG 文件	2022-05-09 下午 9:49:

主要工作

一些改进

经验感悟



比赛交流



5月9日 下午15:24
2022校赛.zip 1.7 MB
◆ 微信电脑版
5月9日 下午15:53
葡萄酒酒标上的 "NV" 是单词 "Non-Vintage" 的缩写,表示 " 无年份" 的意思,这意味着该款酒并不是由某个单一年份所采摘的葡萄酿成的,而是由不同年份的葡萄酒混合调配而成,这样的标志一般出现在香槟和其他起泡酒上。
5月9日 下午16:01 郑国正
report.html 1.8 MB
◆ 微信电脑版
5月9日 下午16:41
SERVICE TO THE PARTY OF THE PAR

5月14日 晚上19:49
C42_卢佳_郑国正_陶李涛. docx 1.3 MB & 微信电脑版
大家有时间的检查一下,看看格式 除的 😅
5月14日 晚上19:55
页码错了 🕞 🖢
卢佳
还有图 15
卢佳
他的那个图例
15和16顺序标反了都
卢佳
嗷嗷嗯呢



理信19.2 陶李涛