数 据 挖 掘 车贷信用风险评估项目

汇报者: Terry



为鼓励汽车市场消费,相应国家政策号召,本公司针对以往客户退出车贷服务;然而,在实际运营中,部分客户的还款能力及还款周期不符合预期,一方面给公司业务人员及催收人员带来大量额外工作;另一方面让公司资产遭受风险,影响业务盈利能力

为了能解决上述问题,数据科学团队利用机器学习技术优化该场景下的房贷审批流,改善运营过程,降低资金风险,节约营运成本



业务理解 机器学习在贷款问题的运用 贷款预测模型的应用 总结

101业务理解



2018年平台共产生

共产生

累计造成

19.9₅

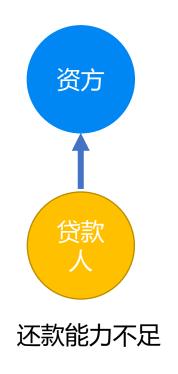
 3.54_{f} 42.39_{fz}

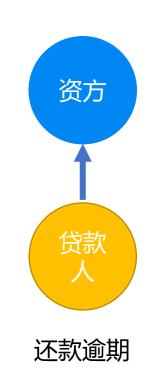
次贷款申请

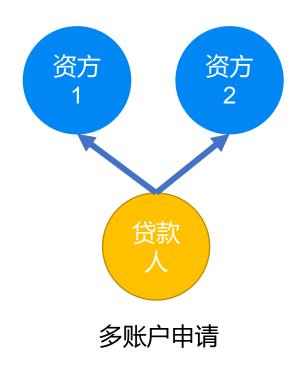
条贷款违约记录

经济损失







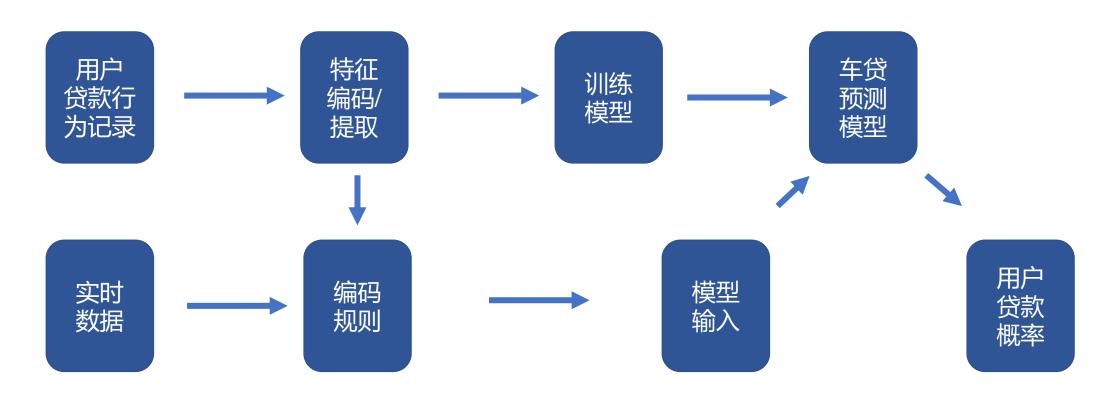


常见违约类型

02 机器学习在贷款问题的运用



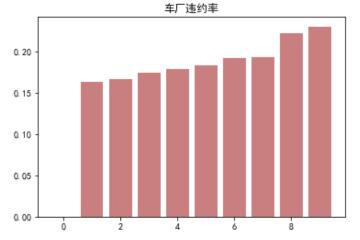
机器学习运行流程



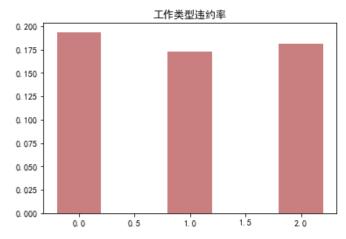


01 根据业务理解,可直接剔除客户编号,货款日期字段,无挖掘意义

02 分类字段根据卡方检验筛选相关特征



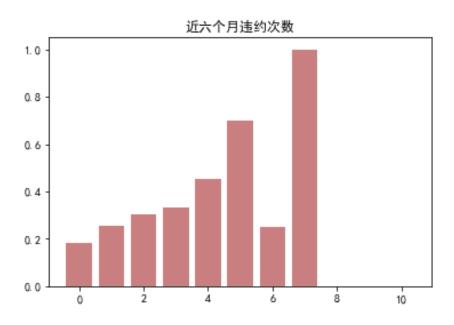
Chi_Square value=257.1266, p-value=0.0000, degree of freedom=9



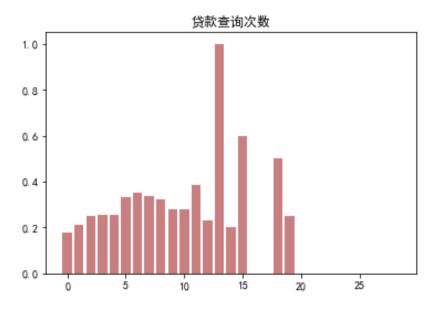
Chi_Square value=113.6486, p-value=0.0000, degree of freedom=2



03 连续字段根据T检验筛选相关特征



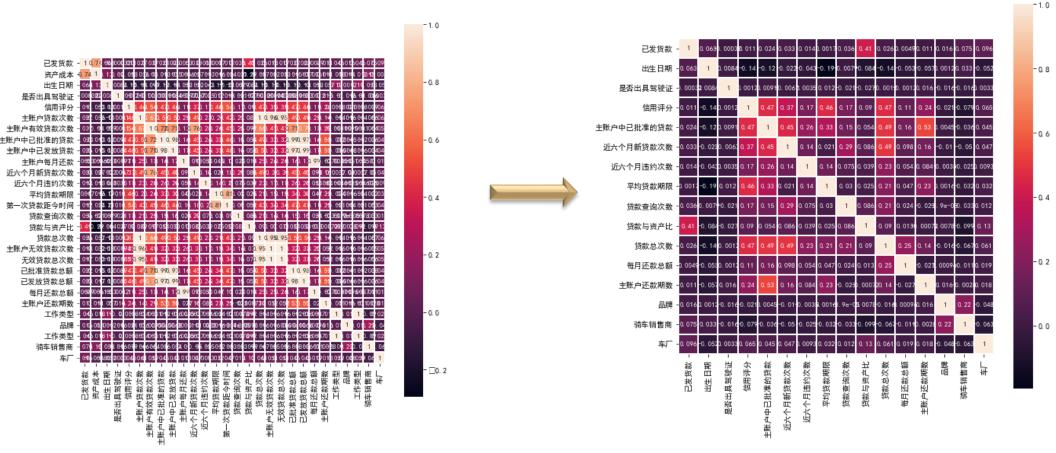
Ttest_indResult(statistic=19.25172860188281, pvalue=1.6696457450525643e-82)



Ttest_indResult(statistic=18.05710511715943, pvalue=8.106778044723715e-73)



04 剔除变量间共线性的影响

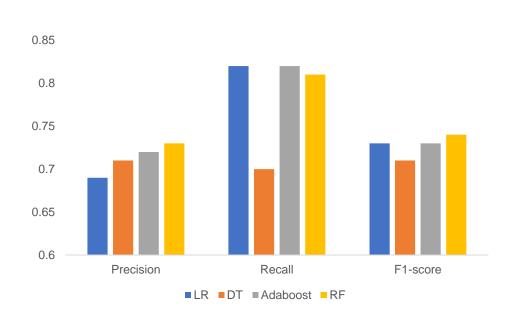


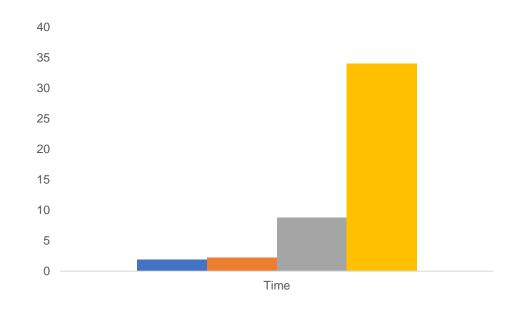
30个特征

16个特征

05 模型评估

通过综合对比准确率和训练耗时,最终确定Adaboost作为评估模型投入使用, 且通过网格搜索优化了模型参数, 经检验集评估正确率达到81.62%





'algorithm': 'SAMME.R', 'learning_rate': 1.1, 'n_estimators': 150, 'random_state': 50

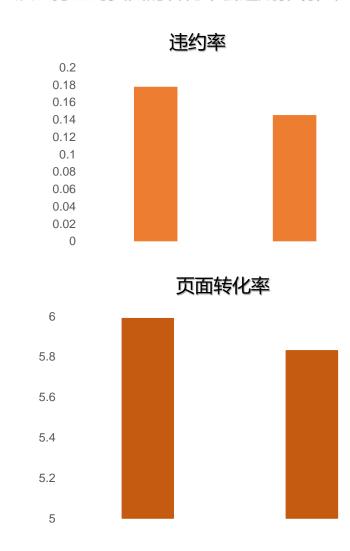
03 贷款模型的实际运用



贷款模型的实际运用——客户端

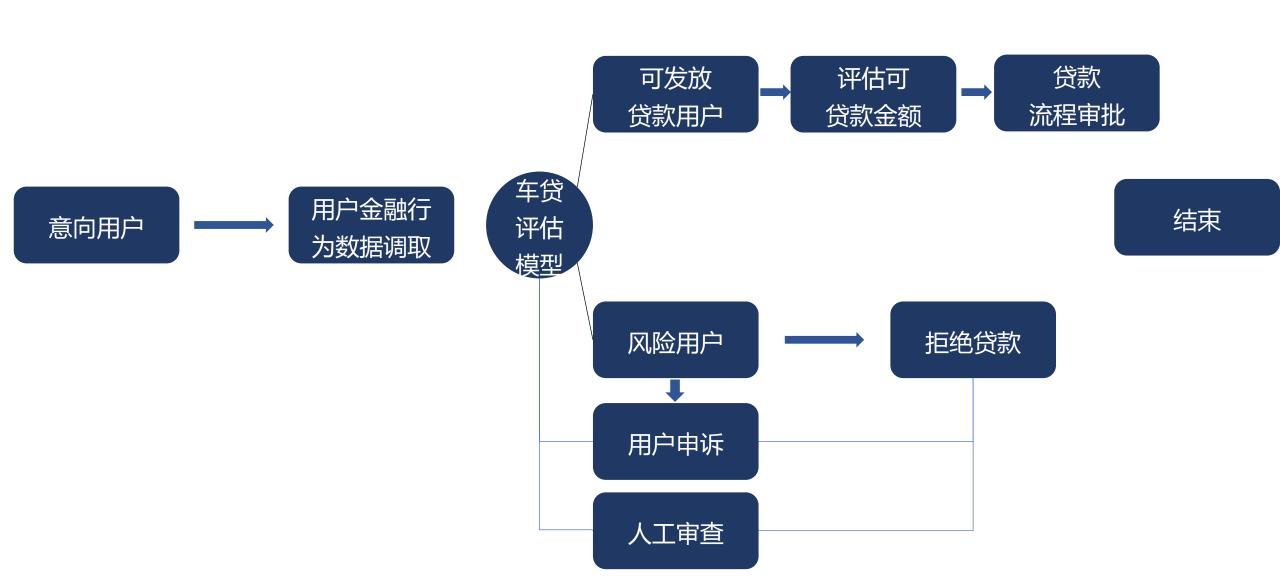


模型投入使用后违约率预估下降3.27个百分点 为公司避免资产损失约7.7亿元 从业务上对页面的转化率会造成影响,但总体结果可控





贷款模型的实际运用——平台端 (风控体系)



/04 总结



