xx 消费贷准入策略项目报告

版本 1.2

版本迭代

版本	提交日期	提交者	说明
1.0	2017年3月1日	XXX	-
1.1	2017年4月5日	XXX	迭代更新
1.2	2017年5月2日	XXX	新增同盾分、删除 xx 特征

目录

XX Ä	自费货	·注入策略项目报告	1
	版本	12	1
-、		目标	4
二、		模型设计	4
	1.	数据定义	4
	2.	观察期和表现期	4
	3.	好坏和不确定定义	4
	4.	开发条件	4
	5.	算法选择	5
三、		数据准备	5
	1.	变量说明	5
	2.	窗口划分	5
	3.	缺失值和异常值处理	5
	4.	卡方分箱	6
四、		变量筛选	6
	1.	共线性筛选	6
	2.	Ⅳ 筛选	6
五、		模型评估	7
	1.	模型参数和变量	7
	2.	KS 报告	8
六、		稳定性评估	8
	1.	PSI 指标	8
	2.	占比和均值	8
七、		策略输出	9
八、		附件	10
	附录	: A: 变量说明	10
		: B: 缺失值和异常值处理	
	附录	:C: 卡方分箱结果	10
	附录	: D: 变量相关性	10
	附录	: E: 策略树	10
	附录	: F: KS 报告	10
	附录	G: 准入策略	10

一、目标

本项目为消费贷准入策略项目,通过本项目希望实现以下目标:

- (1) 引进先进理念和工具,一方面提升 xxx 公司的决策效率和技术水平,另一方面 控制公司的风险敞口。
- (2) 通过充分运用准入策略引擎,推进公司精细化、科学和标准化运作,并逐步构建量化风控体系,促进和支持 xxx 公司快速稳健的发展。

项目中根据公司业务模式,参考同行先进经验,结合公司内部和外部信息,构建风险准入模型,从而实现标准化用户准入。针对消费贷的特定环境、申请群体、申请数据和征信信息等方面,选取可以高效划分风险程度的因素,再结合现有的样本以及与业务部门的交流共同构建模型。本文档将详细描述准入策略引擎的开发过程和结果。

二、模型设计

1. 数据定义

模型需要确定用户的分类,包括观察期、表现期,好、坏的定义。

2. 观察期和表现期

下面为示例图:



观察期

在观察点这一时间点上,用户之前产生的数据作为构建模型使用,观察期是一个滚动窗口,一般选取 1-6 个月的数据,这样才能保证一定量的数据来开发模型。

表现期

表现期是对观察点上的用户进行监控的时间周期。用户在表现点后完成一次贷款周期才可以判定是否违约,有时候为了加强用户的区分度,会适当删除表现点后1-16天内的违约用户(灰色用户)。

3. 好坏和不确定定义

好坏用户是对立关系, 坏用户一般根据逾期状况来定义, 一般选取违约超过 16 天之后; 不确定用户一般是违约在 1-16 天, 这是通过逾期迁移率总结而来。

4. 开发条件

为了使模型能对未来有决策作用,模型开发需要有足够的样本,并且样本当前的状态和未来差异不大。对于一些特殊用户,如其行为和资料异常;信息缺失严重; 国家规定无法方行等,出现这些情况则会特别说明。 综上所述,满足模型开发的条件如下:

- 1) 表现窗口一般为 6-24 个月, 具体根据信贷周期决定;
- 2) 临近程度:数据越接近当前时期,则模型对未来的预测能力越强;
- 3) 代表性:模型需要遵循统计假设,即历史数据能代表未来;
- 4) 稳定性: 历史和未来的数据分布差异不大;
- 5) 坏样本数量:一个稳健的模型一般需要 1500 个或以上的坏样本数量;
- 6) 可获性和低成本: 主要考虑数据获得难易程度和成本。

5. 算法选择

本次构建模型所用到的算法是决策树 (Decision Tree), 决策树是在已知各种情况发生概率的基础上,通过构成决策树来求取净现值的期望值大于等于零的概率,评价项目风险,判断其可行性的决策分析方法,是直观运用概率分析的一种图解法。

由于决策树解析性强、复杂度可控和训练迅速,能够生成决策层,对于模型训练和部署来说效率很高,很适合作为准入策略的开发。

三、数据准备

1. 变量说明

明确项目开发方向,和各部门商讨后,结合 xx 公司在市场的具体情况,从个人基本信息、社会公开信息、征信数据以及第三方数据这几个方面,选取可以区分用户好坏的特征,具体看**附录 A: 变量说明**

2. 窗口划分

观察期	观察月份数	表现期	表现期月份数	
2016/3-2017/3	12	2016/3-2017/5	14	

以下是消费贷账户的统计结果:

说明	定义	样本数量	占比
正常还款但未到最后还款日	好	123208	38.3%
到期付清	好	159880	49.7%
还款期间违约,处于宽限期	不确定	11	0.0%
逾期 1-16 天	不确定	2770	0.9%
逾期 16 天以上	坏	35823	11.1%

3. 缺失值和异常值处理

- 1) 缺失值分不同情况做不同处理:
 - a) 缺失比例超 80%以上, 这些变量已经严重影响模型构建, 需要全部删除;
 - b) 缺失值为一种状况,这些变量因为用户没有这种状况发生而缺失,经过探讨,这些变量用最大值替换更合适
 - c) 缺失值没有明确状态,属于系统缺失,根据不同特点的变量给予不同填充。

2) 异常值处理:

有些变量偏态严重,且只有少数个案离群严重,对于这些连续型变量统一限制在3倍标准差以内。

下面为示例图:



具体填充方式看附录 B: 缺失值和异常值处理

4. 卡方分箱

有些分类型变量由于离散值过多而不利于构建模型,需要进行分箱,这里用到分箱计数为卡方分箱(Chi Square):

$$x^2 = \sum \frac{(observed - expected)^2}{expected}$$

卡方分箱对于比较离散的变量可以很好的合并,合并同时保持最大区分度,分箱的结果看**附录 C:卡方分箱结果**

四、变量筛选

1. 共线性筛选

对于相关性高于 0.7 以上的变量,仅保 Ⅳ 值较高的变量,共线性比较严重需要删除的变量如下:

funded_amnt_inv	tot_hi_cred_lim	revol_util
total_rev_hi_lim	num_tl_op_past_12m	open_rv_24m
pub_rec_bankruptcies	tot_cur_bal	num_rev_tl_bal_gt_0
rec_cr_line_month	bc_util	open_il_24m
total_bc_limit	funded_amnt	loan_amnt

具体查看附录 D: 变量相关性

2. IV 筛选

IV 是一个可以辨别变量区分能力强弱的指标,一般高于 0.02 才可以认为变量对模型有预测效果。

$$IV = \sum_{i=1}^{n} \left(\frac{bad_i}{bad_T} \div \frac{good_i}{good_T} \right) \times WOE_i$$

这里将排除 Ⅳ 低于 0.05 的变量,最后进入模型训练的变量如下:

installment	all_util	dti	mo_sin_rcnt_tl
sub_grade	inq_fi	inq_last_6mths	mort_acc
home_ownership	inq_last_12m	pub_rec	mths_since_recent_bc
annual_inc	acc_open_past_24mths	revol_bal	mths_since_recent_inq
verification_status	avg_cur_bal	open_acc_6m	num_actv_rev_tl
purpose	mo_sin_old_rev_tl_op	open_il_12m	percent_bc_gt_75
addr_state	mo_sin_rcnt_rev_tl_op	mths_since_rcnt_il	verified_inc
open_rv_12m	max_bal_bc		

五、模型评估

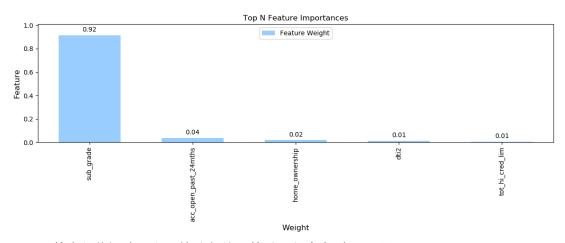
1. 模型参数和变量

1) 经过模型训练后,最终确定模型最优参数为:

DecisionTreeClassifier(ccp_alpha=0.0, class_weight='balanced', criterion='gini',

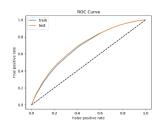
max_depth=5, max_features=None, max_leaf_nodes=None, min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None, min_samples_leaf=0.041578947368421056, min_samples_split=2, min_weight_fraction_leaf=0.0, presort='deprecated', random_state=None, splitter='best')

2) 参与决策的前五个变量为:



其中征信评分是主要策略条件, 其重要程度占到 90%以上

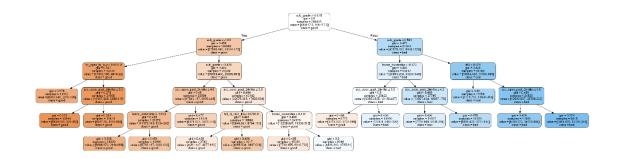
3) 模型在训练集和测试集 AUC、KS 和 Recall 得分分别如下:



AUC_train:0.687 | AUC_test:0.695 KS_train:0.272 | KS_test:0.285 Recall_train:0.697 | Recall_test:0.715

训练集和测试集评估相近,模型稳定且没有过拟合现象。

4) 准入策略详细看附录 E: 策略树



2. KS 报告

根据测试集的 KS 报告显示,编号为 15 的一行,这一行占总人数 5%,违约率 27%(总体违约率为 11.1%), odds 为 36%。若将这一行申请用户剔除,将会减少 5%的准入账户,同时减少未来 13%的违约人数

编号	min	max	bads	goods	total	bad_rate	good_rate	odds	bad_prop	good_prop	total_prop	cum_bads	cum goods	cum_total	cum_bads_prop	cum goods prop	cum total prop	ks
0	13%	13%	131	6,674	6,805	2%	98%	2%	1%	6%	6%	131	6,674	6,805	1%	6%	6%	-0.05
1	20%	20%	196	6,787	6,983	3%	97%	3%	2%	6%	6%	327	13,461	13,788	3%	12%	11%	-0.10
2	25%	25%	234	6,691	6,925	3%	97%	3%	2%	6%	6%	561	20,152	20,713	5%	18%	17%	-0.14
3	27%	27%	291	6,440	6,731	4%	96%	5%	2%	6%	6%	852	26,592	27,444	7%	24%	23%	-0.17
4	34%	34%	401	6,794	7,195	6%	94%	6%	3%	6%	6%	1,253	33,386	34,639	10%	31%	29%	-0.20
5	36%	36%	273	4,361	4,634	6%	94%	6%	2%	4%	4%	1,526	37,747	39,273	13%	35%	32%	-0.22
6	39%	39%	470	7,270	7,740	6%	94%	6%	4%	7%	6%	1,996	45,017	47,013	16%	41%	39%	-0.25
7	45%	45%	1,017	12,116	13,133	8%	92%	8%	8%	11%	11%	3,013	57,133	60,146	25%	52%	50%	-0.28
8	45%	45%	466	5,011	5,477	9%	91%	9%	4%	5%	5%	3,479	62,144	65,623	29%	57%	54%	-0.28
9	52%	52%	470	4,386	4,856	10%	90%	11%	4%	4%	4%	3,949	66,530	70,479	32%	61%	58%	-0.29
10	53%	53%	1,104	9,029	10,133	11%	89%	12%	9%	8%	8%	5,053	75,559	80,612	41%	69%	66%	-0.28
11	55%	55%	1,203	8,901	10,104	12%	88%	14%	10%	8%	8%	6,256	84,460	90,716	51%	77%	75%	-0.26
12	61%	61%	1,074	6,471	7,545	14%	86%	17%	9%	6%	6%	7,330	90,931	98,261	60%	83%	81%	-0.23
13	64%	64%	1,526	7,183	8,709	18%	82%	21%	13%	7%	7%	8,856	98,114	106,970	73%	90%	88%	-0.17
14	69%	69%	1,809	6,874	8,683	21%	79%	26%	15%	6%	7%	10,665	104,988	115,653	87%	96%	95%	-0.09
15	75%	75%	1,526	4,197	5,723	27%	73%	36%	13%	4%	5%	12,191	109,185	121,376	100%	100%	100%	-

详细看<u>附录 F: KS 报告</u>

六、稳定性评估

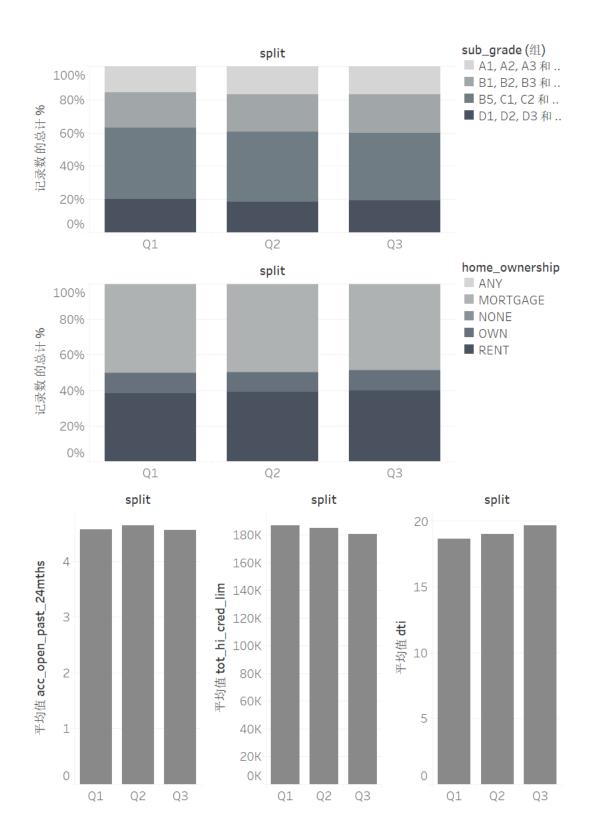
1. PSI 指标

各变量 PSI 均小于 0.1, 在正常范围

变量	PSI
sub_grade	0.00
acc_open_past_24mths	0.00
home_ownership	0.00
dti2	0.01
tot_hi_cred_lim	0.00

2. 占比和均值

各变量占比和均值稳定,波动范围在5%以内



七、**策略输出** 详细看<u>附录 G: 准入策略</u>

八、附件

附录 A: 变量说明

附录 B: 缺失值和异常值处理

附录 C: 卡方分箱结果

附录 D: 变量相关性

附录 E: 策略树

附录 F: KS 报告

附录 G: 准入策略