申请评分卡中的数据预处理和特征衍生

目录

特征信息度的计算和意义

信用风险中的单变量分析和多变量分析



□ 变量挑选

在评分卡模型中, 变量挑选是非常重要的工作

- ✓ 变量间的共线性、线性相关性
- 信息冗余
- 降低了显著性,甚至造成符号失真
- ✓ 加剧了后期验证、部署、监控的负担
- ✓ 业务上含义不充分



- □ 变量挑选的依据
- 帯约束: LASSO
- 特征重要性: 随机森林
- · 模型拟合优度和复杂度:基于AIC的逐步回归
- 变量信息度: IV



□ 特征信息度

IV(Information Value), 衡量特征包含预测变量浓度的一种指标

	Good	Bad	Good% (1)	Bad% (2)	WOE Log(1/2)	IV (1-2)*WOE
Group 1	G_1	B_1	G_1/G	B_1/B	$\log(\frac{G_1/G}{B_1/B})$	$(G_1/G-B_1/B)*\log(\frac{G_1/G}{B_1/B})$
Group 2	G_2	B_2	G_2/G	B_2/B	$\log(\frac{G_2/\mathrm{G}}{B_2/\mathrm{B}})$	$(G_2/G-B_2/B)*\log(\frac{G_2/G}{B_2/B})$
•••						
Group N	G_N	B_N	G_N/G	$B_N/{ m B}$	$\log(\frac{G_N/G}{B_N/B})$	$(G_N/G-B_N/B)*\log(\frac{G_N/G}{B_N/B})$
Total	$G = \sum G_i$	$B = \sum B_i$				$\sum \left(\frac{G_i}{G} - \frac{B_i}{B}\right) \times \log\left(\frac{G_i/G}{B_i/B}\right)$



□ 特征信息度的解构

$$IV_i = (G_i - B_i) \times \log\left(\frac{G_i}{B_i}\right) = (G_i - B_i) \times WOE_i$$

其中, G_i , B_i 代表箱i中好坏样本占全体好坏样本的比例

WOE: 衡量两类样本分布的差异性

 $(G_i - B_i)$: 衡量差异的重要性

例如: $G_1 = 0.2, B_1 = 0.1$ 与 $G_2 = 0.02, B_2 = 0.01$

 $WOE_1 = WOE_2 = \log(2)$

 $IV_1 = (0.2 - 0.1) \times \log(2) = 0.1 \times \log(2)$

 $IV_2 = (0.02 - 0.01) \times \log(2) = 0.01 \times \log(2)$

□ 特征信息度的作用

挑选变量

- 非负指标
- 高IV表示该特征和目标变量的关联度高
- 目标变量只能是二分类
- · 过高的IV,可能有潜在的风险
- · 特征分箱越细,IV越高
- 常用的阈值:

<=0.02: 没有预测性,不可用

0.02 to 0.1: 弱预测性

0.1 to 0.2: 有一定的预测性

0.2+: 高预测性



目录

特征信息度的计算和意义

信用风险中的单变量分析和多变量分析

- □ 单变量分析
- 目的

根据变量某些属性,从初选名单(long list)中筛选出合适的变量进入缩减名单(short list)。

- 需要分析的变量属性
- ✓ 变量的显著性(高IV)
- ✓ 变量的分布
- ✓ 变量的业务含义



□ 单变量分析

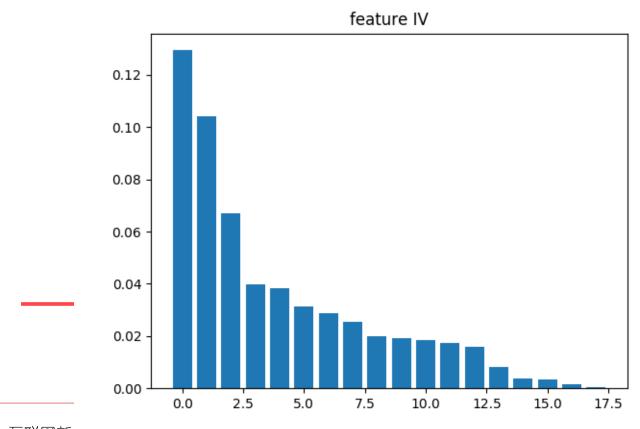
以分箱后的WOE为值

- 一、用IV检验有效性
- 二、连续变量bad rate的单调性(可以放宽到U型)
- 三, 单一区间的占比不宜过高



□ IV分布

22个变量的IV值(分箱后)





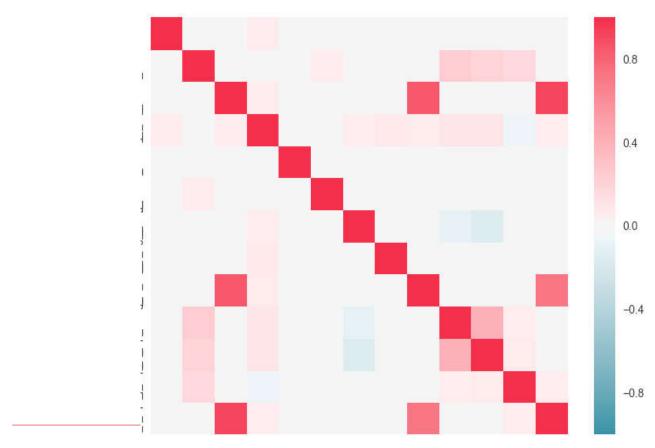
- □ 多变量分析: 变量的两两相关性 当相关性高时,只能保留一个:
- · 可以选择IV高的
- 可以选择分箱均衡的



多变量分析

□ WOE相关性矩阵

(基于IV>0.01的变量)





□ 多变量分析: 变量的多重共线性

通常用VIF来衡量,要求VIF<10

$$VIF_i = \frac{1}{1 - R_i^2}$$

其中 R_i^2 是 $\{x_1, x_2, ..., x_{i-1}, x_{i+1}, x_{i+2}, ..., x_N\}$ 对 x_i 的线性回归的 R^2

当某个变量的VIF超过10,需要逐一剔除解释变量。 当剔除掉 x_k 时发现VIF低于10,从 $\{x_k, x_i\}$ 中剔除IV较低的一个。

疑问

□问题答疑: http://www.xxwenda.com/

■可邀请老师或者其他人回答问题

课程视频资源扫码:





联系我们

小象学院: 互联网新技术在线教育领航者

- 微信公众号: 小象学院

- 新浪微博: 小象AI学院



