

法律声明

□ 本课件包括：演示文稿，示例，代码，题库，视频和声音等，小象学院拥有完全知识产权的权利；只限于善意学习者在本课程使用，不得在课程范围外向任何第三方散播。任何其他人或机构不得盗版、复制、仿造其中的创意，我们将保留一切通过法律手段追究违反者的权利。

□ 课程详情请咨询

■ 微信公众号：小象学院

■ 新浪微博：小象AI学院



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

特征信息度的计算和意义

□ 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

特征信息度的计算和意义

□ 变量挑选的依据

- 带约束：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

特征信息度的计算和意义

□ 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	$\log(\frac{G_2/G}{B_2/B})$	$(G_2/G - B_2/B) * \log(\frac{G_2/G}{B_2/B})$
...						
Group N	G_N	B_N	G_N/G	B_N/B	$\log(\frac{G_N/G}{B_N/B})$	$(G_N/G - B_N/B) * \log(\frac{G_N/G}{B_N/B})$
Total	$G = \sum G_i$	$B = \sum B_i$				$\sum (\frac{G_i}{G} - \frac{B_i}{B}) \times \log(\frac{G_i/G}{B_i/B})$

特征信息度的计算和意义

□ 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 $G_2 = 0.02, B_2 = 0.01$

$$WOE_1 = WOE_2 = \log(2)$$

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

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

特征信息度的计算和意义

□ 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

单变量分析和多变量分析

□ 单变量分析

以分箱后的WOE为值

一、用IV检验有效性

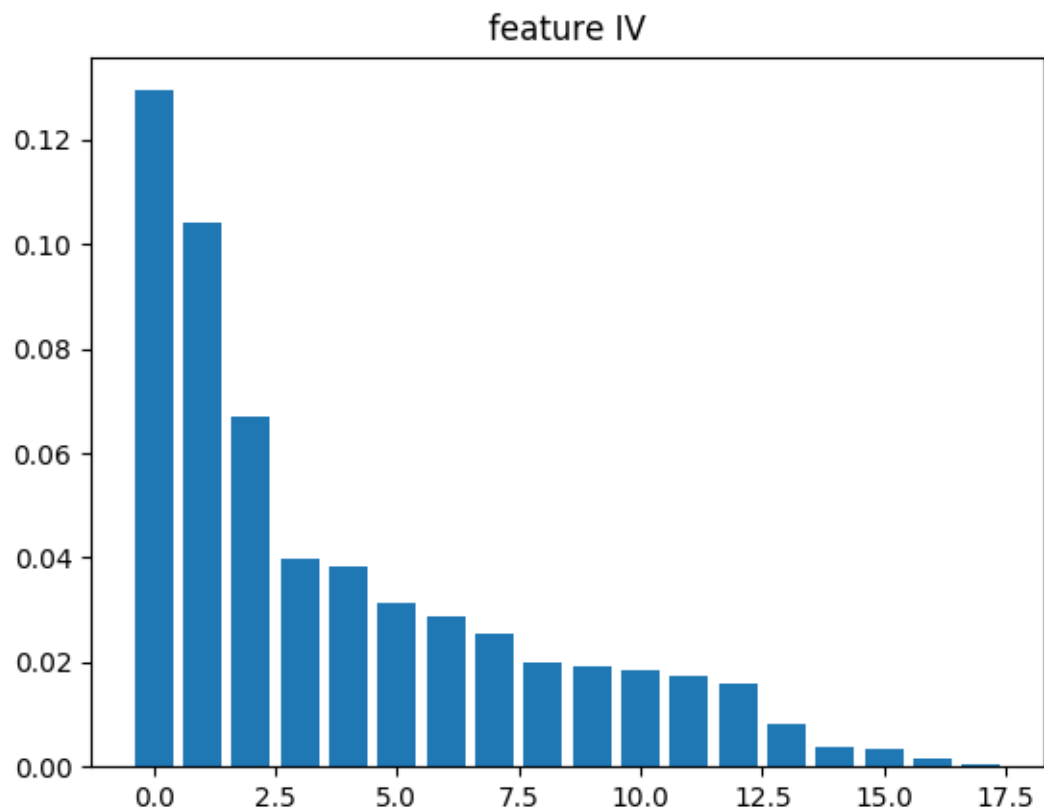
二、连续变量bad rate的单调性(可以放宽到U型)

三、单一区间的占比不宜过高

单变量分析和多变量分析

□ IV 分布

22个变量的IV值(分箱后)



单变量分析和多变量分析

□ 多变量分析：变量的两两相关性

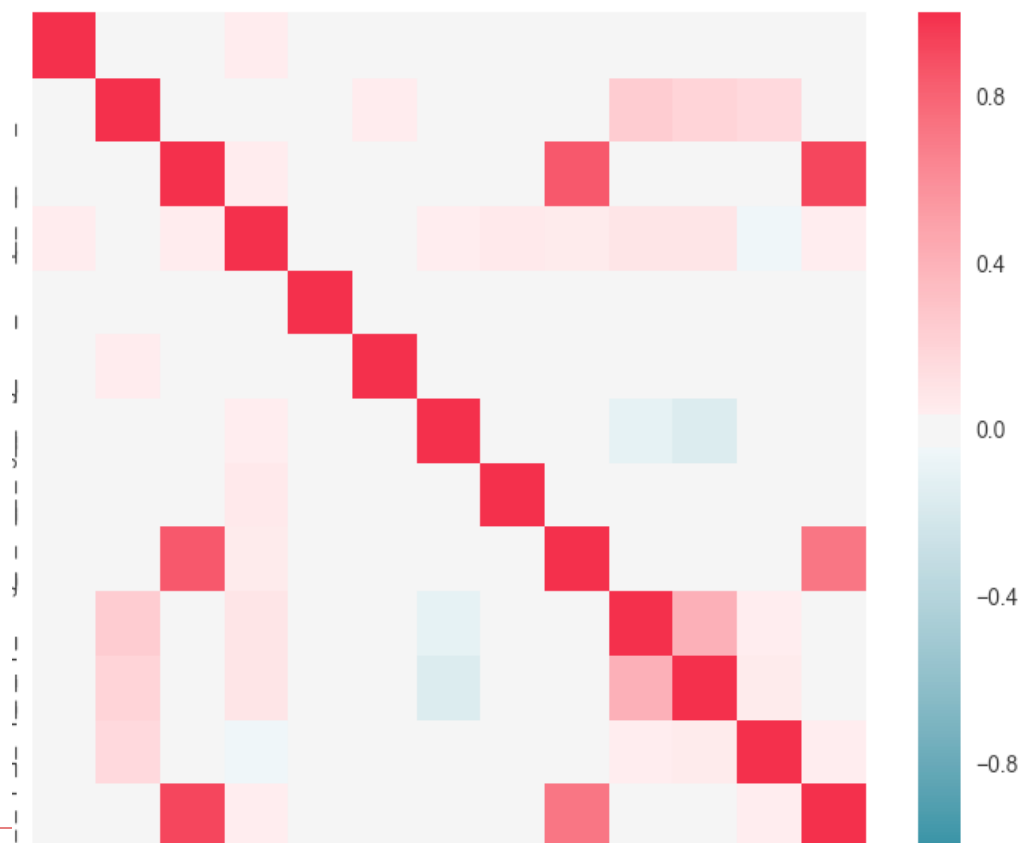
当相关性高时，只能保留一个：

- 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)



单变量分析和多变量分析

□ 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 $\{x_1, x_2, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, x_{i+2}, \dots, x_N\}$ 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回答问题

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

