

色情导流用户识别

-ECNU ICA

im0qianqian, Bin, RR





目

录

● 团 队 简 介

● 赛 題 理 解

●特征工程

●模型构建

● 总 结 与 反 思

1

团队简介



团队简介









字节跳动 安全AI挑战赛



赛 题 理 解



任务简介



基本信息:

性别、个签、关注人数等



投稿信息:

投稿视频标题、 视频 POI、视频 省份等

预测

是否为色情导流用户

行为信息:

点赞数、评论数、搜索数、 分享数等

评估指标



根据实际风控业务中,色情导流用户的数量与正常用户相比有较大差距,如果准确率较低会召回大量正常用户,所以采用 F-beta 作为模型的评估值(beta=0.3),该值**越大越好**

$$F-beta = (1+beta^2) rac{Precision*Recall}{beta^2*Precision+Reall}$$



特征工程



基础特征



用户基础特征

- gender_str, 性别, 离散型
- signature, 个性签名, 序列型
- create_time, 账户创建时间, 连续型
- follow num all, 关注人数, 连续型
- fans num all, 粉丝数, 连续型
- publish cnt all, 投稿数, 连续型
- server_comment_cnt_all, <mark>评论数</mark>, 连续型

用户行为特征

- video_play,播放次数,连续型
- video play finish, 播放完成次数, 连续型
- play_time, 播放时长, 连续型
- click_video_play,点击视频播放次数,连续型
- feed_request, feed 请求数, 连续性 (无用特征)
- homepage_hot_slide_up, feed 页上滑数, 连续型
- homepage hot slide down, feed 页下滑数, 连续型
- <u>like, 点赞数</u>, 连续型
- dislike, 点不喜欢数, 连续型
- post comment, 评论数, 连续型
- search, <mark>搜索数</mark>, 连续型
- share video, 分享数, 连续型

用户投稿特征

- item title, 投稿标题, 序列型
- poi_name, 投稿所在 POI, 离散型
- item province cn, 投稿所在省份, 离散型
- item_create_time, 视频投稿时间, 连续性



色情导流用户 导流方式调查

二维码

视频中或者头像上出现的二维码

联系方式

在个签,视频,视频描述中出现的常用通讯工具的联系方式

短链接

通过短链接诱导用户去点击进入网站

字节跳动 安全AI挑战赛



诱导性话语

通过谐音字/象形字达成导流方式的建立

多重用户指向

在一个账号的视频下通过@,评论,转发等方式导流用户进入到下一个账号

同城功能

利用时间段人性弱点,在特定时间段内进行相关信息的投放

领域特征挖掘与构建 - 调研研究



个人主页中的引流方式:

- 使用 emoji 代替文字内容
 - 例如『∨♥、同 Ò』
- 使用同音字代替文字内容
 - 例如『加薇、+薇、+v』
- 带有分隔联系方式的冒号
 - 例如『VX:、QQ:』
- 头像中包含引流二维码

也存在正常的商业导流,其行为 差别在于**是否刻意使用语义技巧 隐藏信息**

字节跳动 安全AI挑战赛









Einpower Security
Enrich life

领域特征挖掘与构建 – 调研研究



视频 POI 和描述高度相符,通过同城引流

- 个签/账户名中包含城市名
- "同城"中往往<mark>深夜时段</mark>色导用户较为活跃





领域特征挖掘与构建 - 特征构建



个签及投稿标题的序列特征

- 色导用户常使用谐音字/象形字/emoji 替代一些文字,正常用户则不会
- 导致色导用户个签中存在标志性字符



对文本序列信息建模:

- 拼接用户个签及所有投稿视频标题
- 基于 TF-IDF 抽取前 3 个关键字做特征
- 基于词袋模型编码文本并作为特征

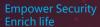
领域特征挖掘与构建 – 特征构建



明文链接特征

- 色导用户个签及投稿视频标题中或许存在链接进行导流
- 因此考虑基于规则鉴别链接信息 (http:// 与 https://)

字符	index
h	2189
t	7579
р	4010
S	1385
	1712
/	7571



领域特征挖掘与构建 - 特征构建



个签中字母/数字/符号数量

字符	index	
h	2189	
t	7579	
р	4010	
S	1385	
: :	1712	
/	7571	



- 提取 URL 并分析
- 迭代获得 URL 中存在的字符、数字以及部分符号所对应的 index



• 统计个签字母/数字/符号的数量并作为特征

特征聚合



考虑聚合操作有助于挖掘额外的统计特征, 例如:

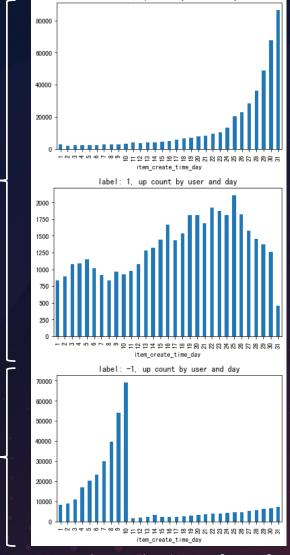
- 每一个用户的投稿数量
- 每个用户投稿地区覆盖多少个省份 / POI
- 个性签名为空的用户平均粉丝数是多少

需要注意的一点:

- 用户投稿时间在训练集及测试集分布差异巨大(包括时间跨度不一致)
- 因此对于投稿时间仅保留时间大小无关的特征(例如平均投稿时间、总投稿时间跨度、投稿时间方差标准差等)

字节跳动 安全AI挑战赛 训练集

测试集



label: 0, up count by user and day

用户投稿时间(day

Empower Security
Enrich life

特征交叉



考虑特征之间的交互容易组合出一些更为有用的新特征,例如:

- 播放时长 / 播放次数 = 平均播放时长
- 粉丝数 / 投稿数 = 平均每个投稿所获粉丝量

交叉方式主要包含:

- A * B
- A + B
- A − B
- A / (B + 1e-7)



模型构建



机器学习模型



基础特征

领域特征

特征聚合

特征交叉

五折交叉验证

0.9599

lightgbm

0.9611

catboost

深度学习模型



基础特征

领域特征

五折交叉验证

0.9019

xDeepFM

0.8834

AutoInt

0.8789

DCN

阈值选择



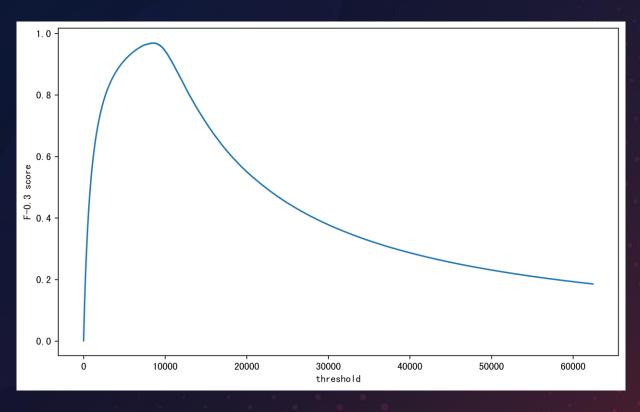
评估指标:
$$F-beta=(1+beta^2)rac{Precision*Recall}{beta^2*Precision+Reall}$$

模型需要同时兼顾精准率以及召回率两个指标

考虑如何选取最佳阈值(黑样本数量)使得当前模型 可发挥最大价值:

- 枚举不同阈值(黑样本数量)在验证集的 F-0.3
- 选取峰值点的阈值比例用于划分测试集的预测结果

最终选用了 2760 个黑样本作为划分依据



实验相关



- TF-IDF 选取关键字个数(1 个, 0.9585、3 个, 0.9599、5 个, 0.9589)
- □ 加入个签 / 标题 / POI 是否为空的特征(0.9575 -> 0.9585)
- 加入个签 / 标题长度信息 (0.9599 -> 0.9599, 效果无变化)
- 加入视频话题数及投稿平均话题数(0.9599 -> 0.9595)
- 加入对个签 / 标题的词袋表征(0.9599 -> 0.9611)
- 对于用户投稿时间平移小时降低训练集与测试集分布差异(0.9599 -> 0.9582)
- 加入个签字母 / 数字 / 符号数量(0.9539 -> 0.9557)
- 加入用户投稿时间中的 weekday 与 hours (0.9531 -> 0.9520)
- 加入用户投稿时间中的 hours (0.9531 -> 0.9527)



总结与反思





总结与反思

- 1. 成绩永无止境
- 2. 仔细对待特征中的异常情况, 谨慎丢弃
- 3. 感谢主办方提供这次学习的机会,受益匪浅



参考文献

"抖音安全中心协助公安机关破获多起网络色情案件"

https://baijiahao.baidu.com/s?id=1672996855270523715&wfr=spider&for=pc

"一入夜,抖音同城就成了色情入口"

https://www.163.com/dy/article/FMJTD3HT0519E3QB.html

"抖音发布公告:全力打击网络色情、黑色行为 封禁账号超5万 "

http://cj.cri.cn/n/20200702/fea5bfed-4673-7fe9-a0cd-c331abbb8566.html

《网络黑产协同治理研究报告》

https://www.docin.com/p-2538025421.html

感谢观看

THANKS FOR WATCHING



