AI技术在智能金融中的应用

智能金融三大核心业务问题

智能金融

如何提升效能?



智能获客

评估借贷意愿 提升获客效率 降低获客成本



如何更好的提升风险排序能力?



智能风控

贷前信用评估 辅助定额定价 贷中风险预警



如何提升效能?



智能经营

判断用户成长性 识别用户敏感度 识别用户需求

如何做? 「数据+AI」

大数据时代下的金融数据+前沿技术

「数据+AI」,智能金融的必备能力

AI 技术











语音

自然语言处理

计算机视觉

图机器学习

因果推断

数据 积累

结构化数据



性别、年龄、学历、婚姻状态 资产负债特征

非结构化数据









文本数据信息

图网络信息

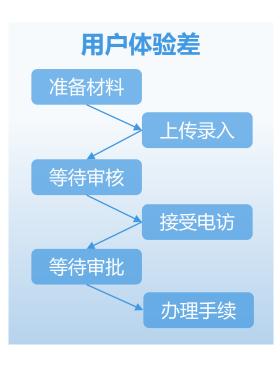
图像信息

语音信息

数字化难点











简化用户操作 缩短等待时长 增强员工生产力

释放审核/录入人力 提升风险辨别能力 提升服务效率

快速应对业务需求 赋能零技术基础人员

度小满OCR产品概况







资质

车产

房产

学历





经营资质

账单流水

度小满OCR技术创新











征信报告解读:技术发展趋势

✓ 征信报告中,存在丰富的结构化信息与非结构化的信息;

✓ 对这些数据的利用,经历了以下五个阶段

深度学习

V4.0

• 加工方式:基于时序模型、 预训练模型等深度学习模型, 充分按据立本信息、排捉全

充分挖掘文本信息,捕捉全生命周期信息变化趋势 **效果**: A卡ks绝对提升

效果: A卡ks绝对提升1.2%+,在风险持平下A客群增加5%

图机器学习

V5.0

加工方式: 利用图机器学习 挖掘征信报告内部关联关系, 结合外部数据构建征信大图

效果: A卡ks绝对提升 1.0%+,在风险持平下A客群 增加9%

人工特征衍生

V2.0

人工经验

V1.0

加工方式:根据业务经验,依照征信报告提取信息,加工出几百维的风险相关特征

• 加工方式:基于已有基础 特征纬度,通过统计逻辑、 业务逻辑加工出几千维的 风险、经营特征变量

• **效果**: A卡Ks绝对提升 1%, A、B客群增加5% • 加工方式:特征机器学习 自动组合,有监督学习有效 变量,产出30万维特征

机器自动衍生

V3.0

• **效果**: A卡Ks绝对提升 1.5%,在风险持平下A客 群增加10%,AB客群增加 4%

征信4.0: 深度学习挖掘时序特征

深度学习时代对征信报告的解读

通过时序模型挖掘征信报告中的统计特征、文本信息、时序信息,实现:

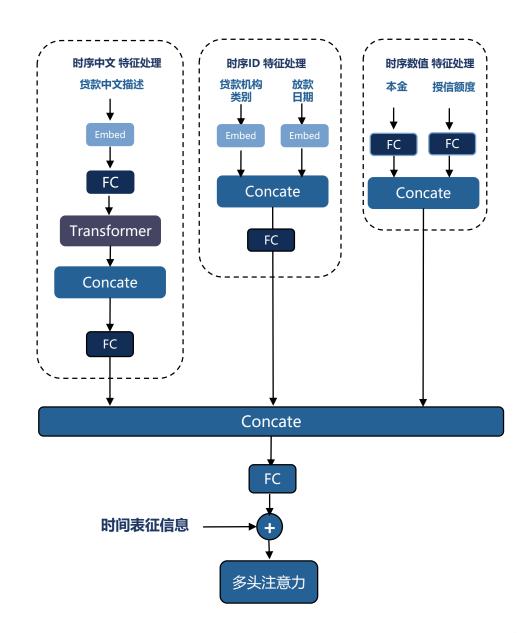
- 记忆历史细节,捕获全生命周期信息变化趋势
- 挖掘类别信息及多维数值信息的组合,识别隐藏信息
- 挖掘细粒度的趋势类信息











征信5.0: 图机器学习挖掘征信关联信息

图机器学习时代对征信报告的利用

征信报告中大量的关联信息还有待利用; 图机器学习能够很好地识别、表达、利用关联信息

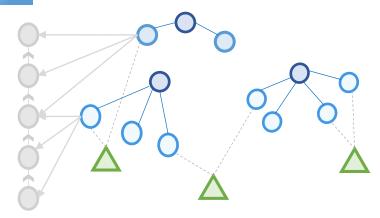


关联信息

关联同一公司 关联同一贷款机构

征信报告中的关联信息

1 一份征信报告内部关联



△ 机构聚合

用户在同机构发生了多 项的借贷/查询信息 ○借款/查询聚合

相同借款/查询/还款等行为的聚合

〇 时间聚合

时间序列行为中隐藏 着依赖关系 2 不同征信报告之间关联



● 地理聚合

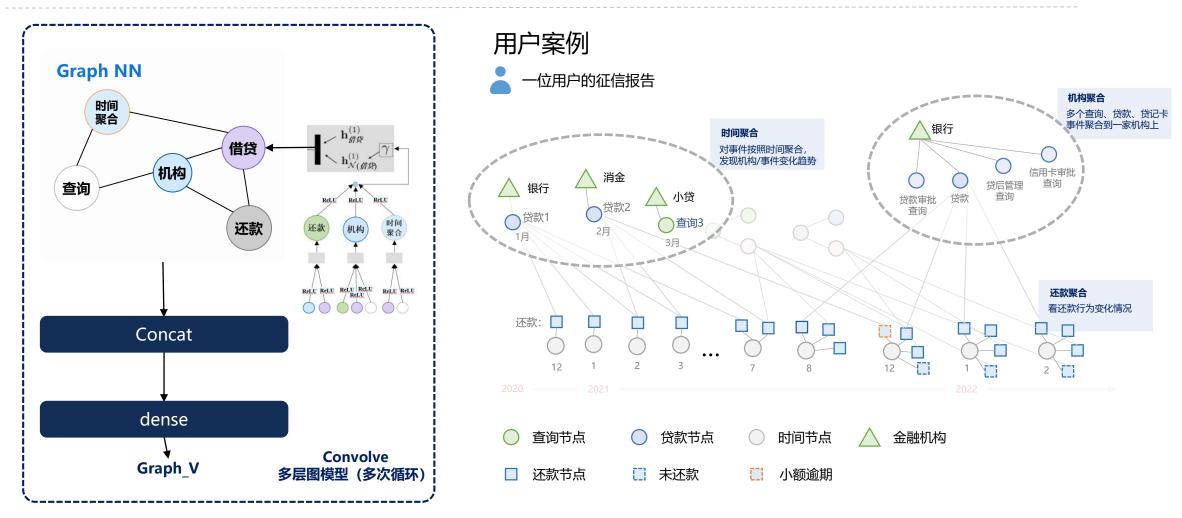
工作地址/居住地址关联关系

★ 公司聚合
工作单位有关联

征信图模型优势与案例

利用图模型 解读征信报告的好处

- 充分表达了复杂的金融行为,包括查询、借款、还款等
- 利用金融行为在类型/机构/时间上的关联性,挖掘不同事件间潜在联系
- · 对嵌套在贷款/贷记卡内的动态还款行为合理建模



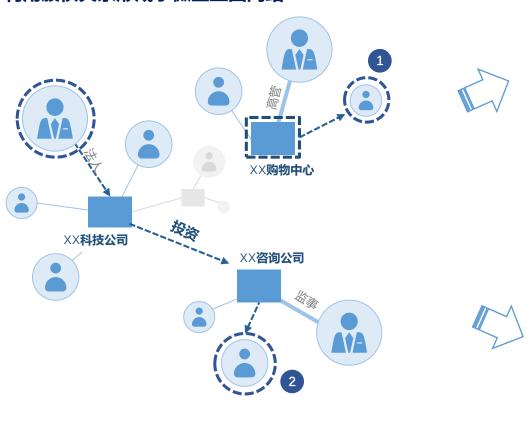
征信图模型小微企业案例

不同征信报告之间的关联图网络

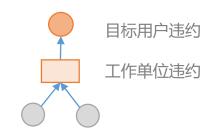
- · 企业 (董监高) 之间受到上下游应收/付账款, 或投融资关系的影响, 违约风险存在传导性
- · 企业的违约行为可能会对员工的偿还能力产生影响

案例:

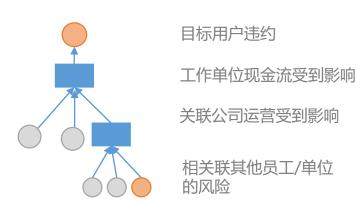
利用股权关系形成小微企业图网络



1 企业违约风险传导至员工



2 小微企业主违约影响被投公司现金流,导致员工违约







董监



-- 风险标识

中国金融科技将进入最好的时代 度小满致力于以科技助力金融行业发展