

知识图谱,金融大数据治理的基石

证券行业知识图谱应用分享

夏磊



围绕"知识"的提取和创造以此辅助企业决策



2016年 KPMG Top Fintech 50







01

为什么要构建知识图谱

02

如何构建知识图谱

03

实例: 从数据中提取知识





为什么要构建知识图谱



分析师

- 信息收集所需时间长,尤其在文本信息方面,投入精力大
- 个体知识有局限
- 分析对象之间的隐含关系不易察觉

机构

- 人力投入大,需要不同行业的分析师以覆盖主流行业
- 分析师之间的个体差异,增加了信息流转的壁垒
- 分析师的个体经验难以留存和管理



通过"知识图谱"来治理证券大数据







通过"知识图谱"来治理证券大数据



结构化

从非结构化数据到结构化

非结构化数据

- 公告挖掘
- 资讯挖掘

半结构化数据

- 公告挖掘
- 财务科目
- 产品容错表
- 命名实体对齐

标准化

元数据定义、字典、标签

元数据定义、字典定义

- 数据接入
- 清洗
- 标准化

标签体系

- 产品标签
- 用户标签
- 交易标签

关联性

数据关联产生价值

产品上下游关系事件传导关系

知识图谱给金融企业带来的价值





- 分析师
 - ✓ 可获取的知识量大幅升级
 - ✓ 全局分析视角,发现隐藏的关联关系
 - ✓ 搜索速度快,提高决策效率
- 机构
 - ✓ 大大减少初级信息收集的工作,释放人力产生更多创造性的价值
 - ✓ 个体经验通过"知识"留存,便于企业的管理和应用





知识图谱在企业技术架构中发挥的重要作用



云服务	运营所需的数据服务		市场趋势 政策走向
知识人工智能平台谱	数据分析	结构化数据	关键事件提取
	多维关联挖掘	文本挖掘	自然语言处理
大数据平台	数据系统	文本资料	互联网资讯
	企业内部		企业外部





数库如何构建知识图谱

——以证券行业为例



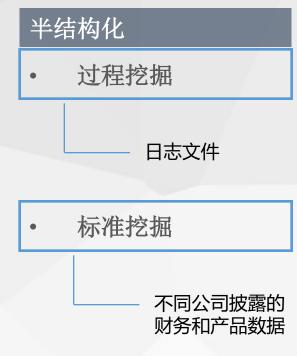
构建知识图谱——挖掘目标



结构化 • 数据挖掘

数据库

时间序列

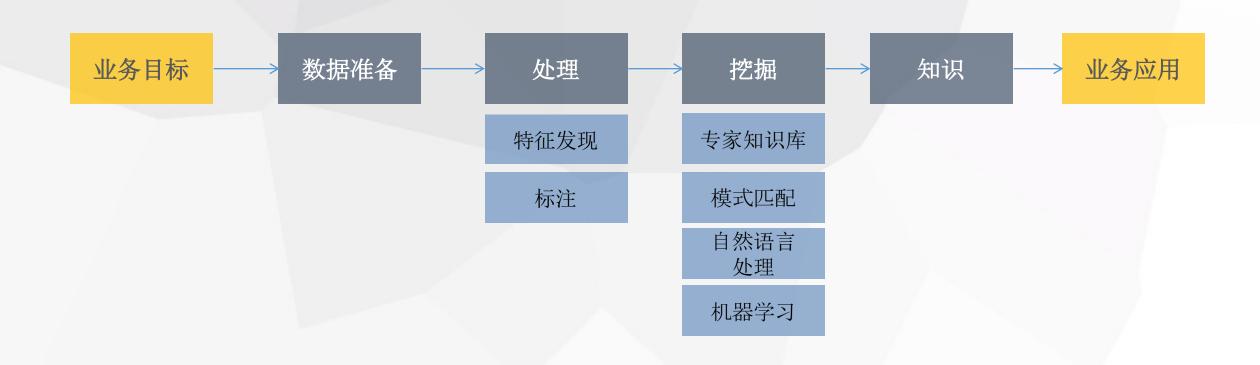






构建知识图谱——挖掘流程







构建知识图谱——关键技术



实体抽取

• 命名实体识别: 人名、机构名、行业、地名、时间

事件提取

• 主体、地点、时间、原因、后果

多义词消歧

- Ngram、word2vec、潜语义分析 LSA/LSI
- 分类算法

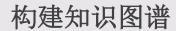
关系挖掘

- 实体与事件关系
- 产业链上下游:规则、句法分析、深度学习

聚类/分类算法

- 层次聚类、密度峰值聚类
- SVM、CNN

搜索引擎及UGC标签





- 关系型数据库-结构化: mysql
- 非关系型数据库-非结构化: mongodb、hbase、ElasticSearch
- 图数据库-查询和推理:neo4j

- - ✓ 词库、规则库
 - ✓ 标注
 - ✓ 图谱

· 数库挖掘工具 CSTG · 数库机器学习平台 CSMLP

- ✔ 预处理
- ✓ 专家知识库 ✓ 机器学习+自然语言处理算法
 - ✔ 模型训练
 - ✔ 测试





从数据中提取知识 ——实例:上市公司产业链挖掘



实例:产业链挖掘



目标

・从公告、研究报告 中挖掘出产业链上 下游相关信息

挖掘流程

- 样本选择:如从某个行业的研究报告 开始
- 数据准备:选择含有产业链特征的段 落,标注集,词库
- 算法:自然语言处理算法(分词、句 法分析、特征分析)
- 验证测试

方法

- 基于规则和正则表达式
- 基于LTP分析
- 基于深度学习



产业链挖掘 - 基于正则表达式的流程





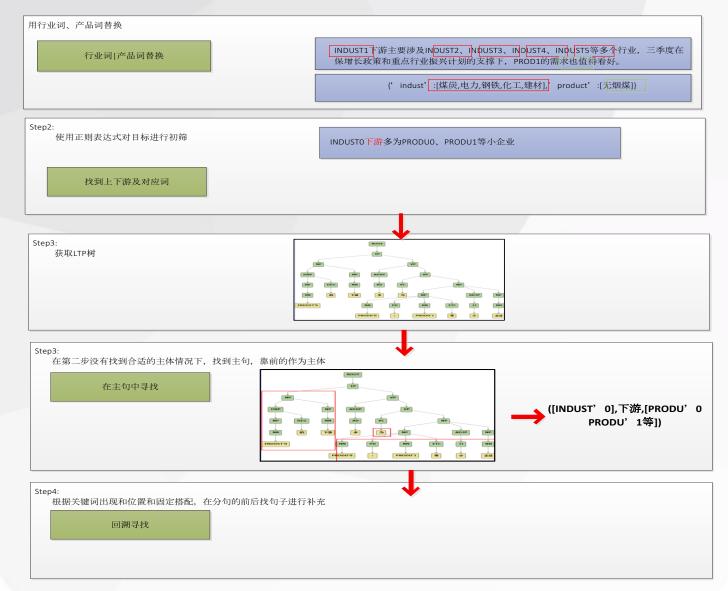


Step4: 第三部还未找到,则回溯到前面几句,找到主句/标题中的行业词/产品词,示例略 回溯寻找

产业链挖掘 - 基于LTP的处理流程









两种方式的比较



优势

基于正则 ✓ 适合预处理,用于发现目标关系

✓ 简单,方便,有较高的召回率

基于LTP

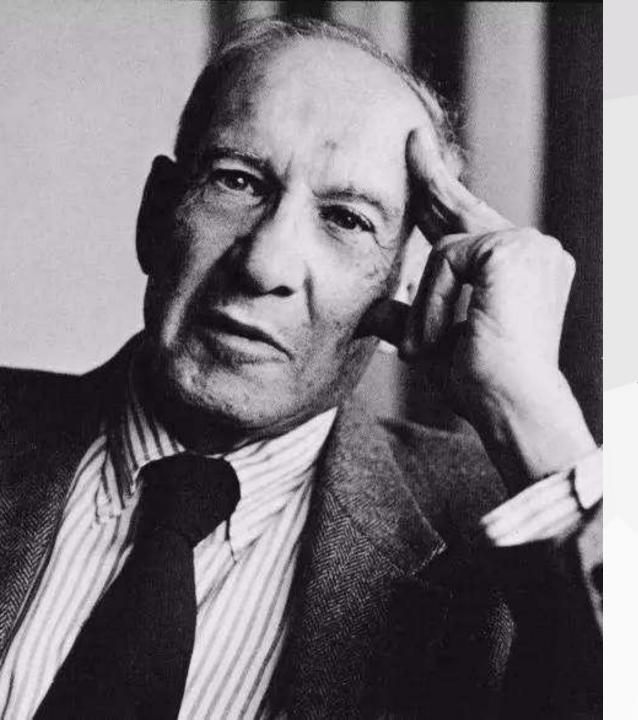
- ✓ 对于简单结构的句子处理结果优势明显
- ✓ 可用于关键词/目标词之间的关联分析和关系发现

劣势

- ✓ 对内容提取的精确度不够
- ✓ 人工处理量较大

- ✓ 对文档的写作质量要求较高
- ✓ 复杂句式处理能力有限





今天,知识就是力量。

它决定了机会的获得和事业的前程。

——彼得·德鲁克



THANKS!

http://www.chinascope.com