

目录

CONTENTS

- 1 金融数据的生产现状分析
- 2 AI原生下的金融数据生产
- 3 数据治理领域的AI技术应用
- 4 数据中心下的大模型消费应用探索



1. 金融数据相关的指引和规范

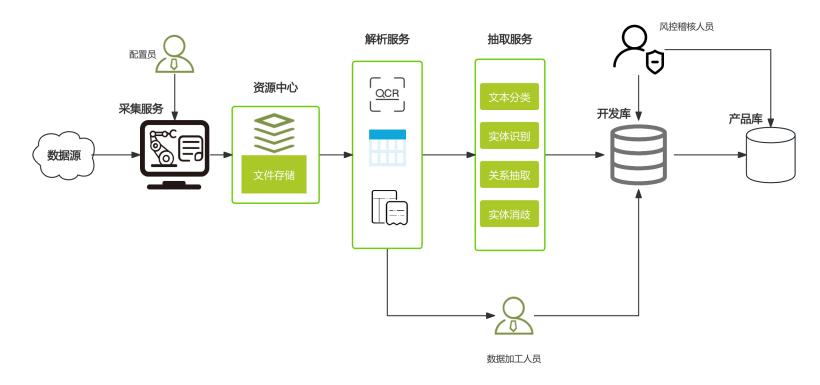
监管文件:

- •《人工智能风险管理指引》(中国银保监会,2022年):该指引针对金融机构在应用人工智能技术时的风险管理进行规范, 旨在确保人工智能应用的安全性和合规性。它提出的原则和要求包括:数据隐私保护、算法透明度、模型验证等方面。
- •《金融科技创新监管试点指引》(中国人民银行,2023年):该指引旨在推动金融科技创新,并在监管方面提供指导。它明确了金融科技创新监管试点的范围和原则,鼓励金融机构与科技企业合作,推动金融科技创新发展。
- •《国家金融监督管理总局关于银行业保险业做好金融"五篇大文章"的指导意见》(国家金融监监督管理总局,2024年):该意见明确把科技金融、绿色金融、普惠金融、养老金融、数据金融作为发展新质生产力的五个关键领域。

行业趋势:

- •鼓励金融数据的生产加工和消费环节引入AI技术,努力寻求促进创新和控制风险的平衡点。
- •数据在金融科技创新中的关键作用在AI技术爆发背景下越来越处于中心地位。
- •数据金融本身开始从幕后走向前台,开始展现出独立价值和影响。

2.金融数据生产的关键要素分析



AI辅助下的金融数据生产流程示意图

3.金融数据生产问题分析

1.生产成本:

单人工成本逐年升高,对时效和数据质量的要求进一步要求更多的人力投入,技术进步会让单位算力、存储、网络等成本持续下降。

2.数据时效:

数据时效是妥协的结果,成本可控下始终有 提升数据时效的必要性。通过提升自动化率、 优化人工排班、分级处理等提升时效的空间 已经不大。

3.数据质量:

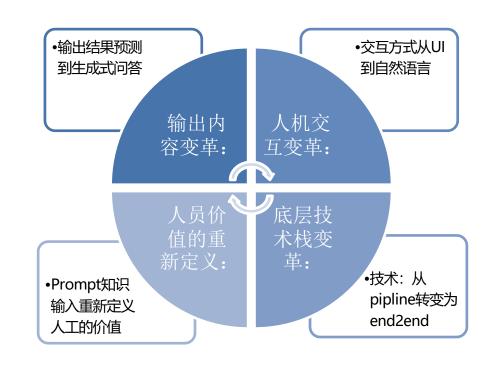
• 通过人工审核、人工双录、稽核校验、问题 专项等方法保障准确率目前已经到了一定瓶 颈,自动化工具引入不能覆盖所有数据类型。 以人工为中心构建的金融数据生产模式,引入AI辅助提升自动化水平已经到瓶颈。



4.AI辅助到AI原生下的数据生产方式转变

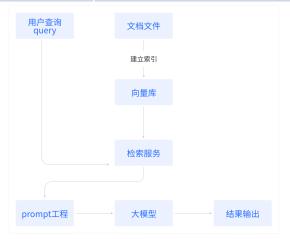
AI原生是以AI为中心来构造数据管理、业务流程、人机交互、产品设计。

- AI在应用中类似大脑承担中心决策的 角色,AI原生应用表现为类人智能体, 衍生特征则是智能优先。
- •数据产品的设计、工作流的输入输出接口、评价机制和数据消费都需要从以人为中心转变为以AI为中心。



5.大模型应用下的RAG和Agent

对比项	RAG	Agent
应用阶段	微调和推理	当前仅推理
价值体现	放大大模型的能力	丰富大模型的能力
适应场景	垂直领域,有限空间下突破准确 率临界点	覆盖多种模态和功能点,实现端到端AI能力

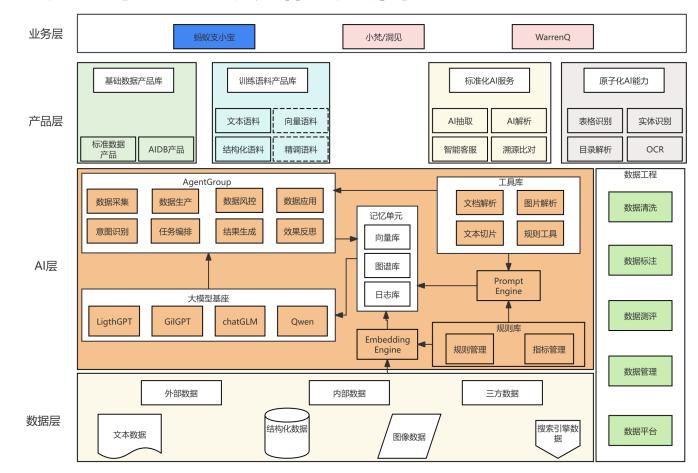




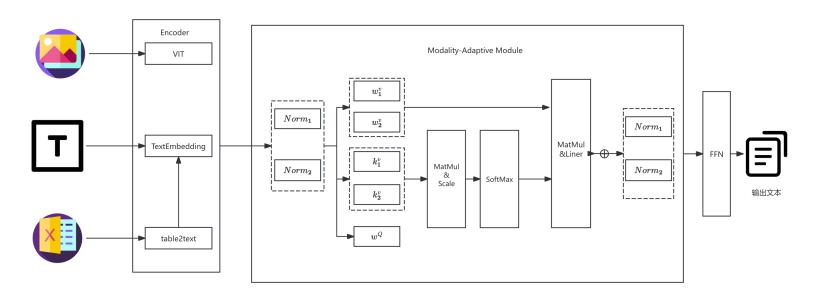
RAG原理与结构示意图

Agent原理与结构示意图

6. AI原生下的金融数据生产架构



7.多模态文档理解

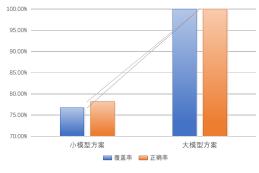


多模态图文&表格理解模型架构

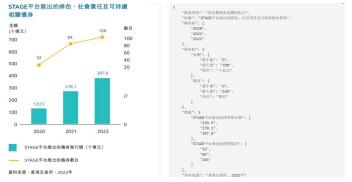
8.多模态文档理解



ESG报告中的多模态文档形式展示



ESG报告的多模态理解效果



ESG报告中的图表理解

密级:

9.数据治理领域的AI技术应用

数据是土地、劳动力、资本、技术之后随着信息化时代 兴起尤其是在AI时代后公认的第五大生产要素。 数据和AI大模型是一个非常好的相互促进的闭环场景。

数据治理面临哪些问题?

1.只看局部不看整体

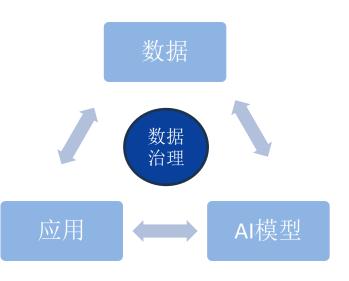
•视角狭隘,认为数据治理就是"数据清洗",对数据治理缺乏全局视野和整体方案设计。

2.不重视"最后一公里问题"

•数据治理本身不是目的,治理后怎么用以及产生足够的收益 是关键。

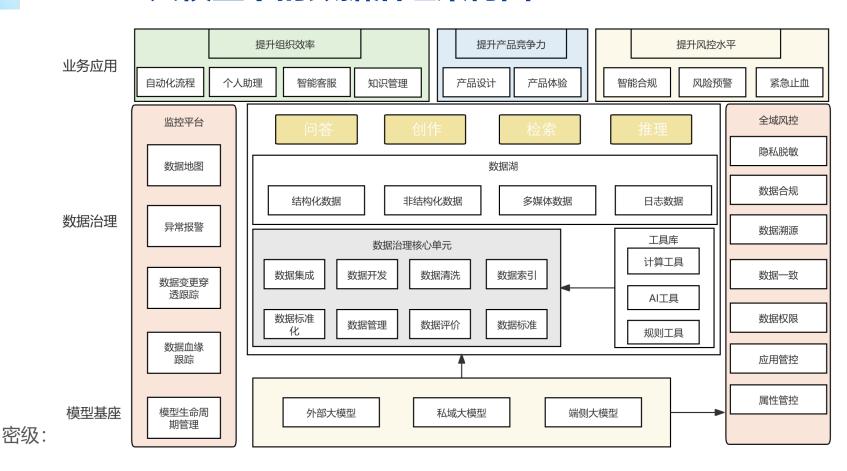
3.数据安全性考虑不足

•缺乏对数据的流转、存储、检索、清洗、应用各环节的可信 隐私保护和安全合规设计。



数据治理和AI模型的关系

10.AI大模型下的数据治理架构图

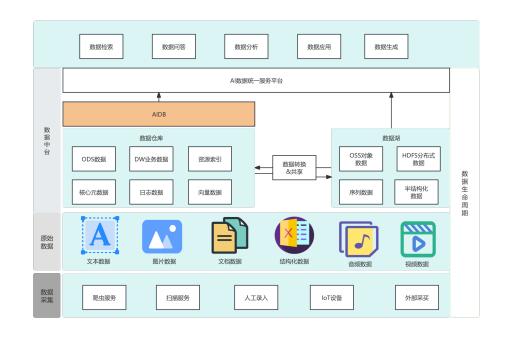


11. "湖仓一体"的AI友好型数据存储模式

"湖仓一体" (Lakehouse) 是一种新兴的数据存储架构,它结合了数据湖 (Data Lake) 和数据仓库 (Data Warehouse) 的特点,旨在提供一个统一的平台来存储、处理和分析大量结构化和非结构化数据。

要解决什么问题?

- 1.数据湖提供了灵活性和扩展 性,但缺乏数据治理和优化的 查询性能。
- 2.数据仓库提供了结构化和优化的查询性能,但缺乏处理非结构化数据和快速迭代的能力。
- 3.面向AI的原生数据架构设计需要满足多种类型数据的统一服务。



12.企业级私域大模型数据治理应用

私域大模型的 兴起得以让数 据治理的价值 最大化。

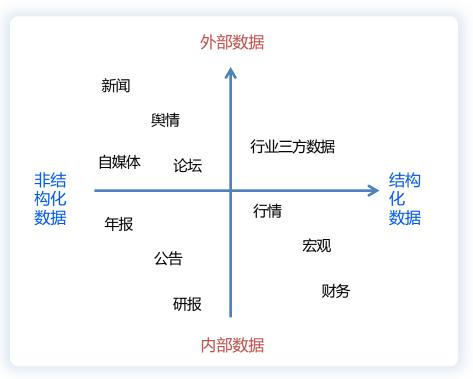


13.以数据为中心构造AI应用

以数据为中心 (Data-Centric) 和以模型为中心 (Model-Centric) 的大模型设计范式是两种不同的人工智能系统构建方法,它们在设计理念、工作流程和优化重点上有所区别:

比较项	以数据为中心 (Data-Centric)	以模型为中心 (Model-Centric)
设计理念	强调数据的重要性,认为数据质量和利用的	认为模型架构和学习能力是系统性
	用效率是模型有效性的关键	能的决定性因素
工作流程	从数据采集开始,经过数据预处理,然 后是模型训练和评估	首先集中在模型选择和设计上,然 后是数据适配和调整
研发重点	从业务、格式多样性、数据分类、打标、 清洗、标注等维度形成完整数据工程处 理方案	聚焦模型架构,包括网络深度、宽度、激活函数和正则化技术、微调方法、embedding方法等
数据依赖性	对数据依赖性高,更多数据通常意味着 更好的模型性能	模型复杂性可以部分补偿数据不足,强大的基座模型获取能力外溢
维护成本	易于扩展,随着数据工程的精细化,数 据管理成本会增加,模型研发成本会降 低	数据管理无需投入过大精力,模型 更新和维护可能更复杂,成本增高

14.数据工程分析方法举例



数据工程能力

1. 数据表达能力:

通过数据切片、向量化、ES召回、实体抽取技术,形成输入大模型前的数据表达服务能力。

2. 数据服务能力:

建立NL2API、NLP2SQL的数据服务,形成大模型对数据的消费能力。

3. prompt 工程能力:

通过业务建模,设计提示模版,建立AI模版测评能力。

15.Multi-Agent下的智能投顾

实现从AI原子能力到AI系统能力突破,以领域专家经验利用私域和公域数据获得高价值答案。

基本面分析

核心观点

亚世光电近期的表现可以从 - 在值水平、亚世来中的是

新闻资讯

【利好消息面】 从 于光学光电子板块的强 的火热发展。作为虚拟 有广泛的应用,随着虚 展潜力巨大。此外,亚 势,吸引了投资者的关

根据聚源数据,亚世光电在基本面速览维度下,有几个关键信息: 1. 最新交易日PE在行业排名前10%,PE估值处于较高水平。这意味着该股票相对于同行业其他公司来说,其PE值较高,投资者可能需要谨慎考虑其估值情况。 2. 最新交易日PE和PB均处于历史70%分位以上,即处于较高区间,这表示该股票的历史估值大部分时间都处于较高水平。 3. 最新交易日预测PEG小于等于1,这意味着市场对该股票的估值可能低于其成长性,未来可能会有较好的增长前景。 4. 根据最新财务报告,归母净利润同比下降大于等于30%,表明公司归母净利润出现了大幅下降。这可能对公司的盈利能力产生一定影响,需要关注其业绩变化的原因。 这些关键信息综合表明,亚世光电在基本面速览维度下,其

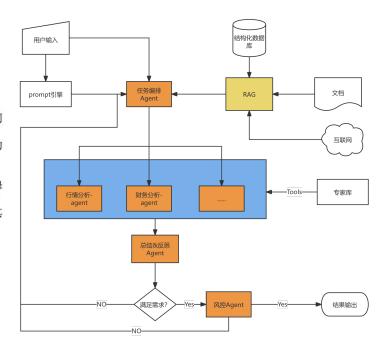
【利空》 公司亮点

市场对其电子 得知具体的系 的基本面情况 光电在VR/AR 该技术的期待

根据聚源数据,亚世光电在光学光电子行业中的关键信息包括其资金净流 占比和资金净流入。具体表现为,在最近一次统计中,亚世光电的资金净流占 比和资金净流入数据尚未提供。这些数据可以反映出该行业对亚世光电的资金 态度和偏好。 从行业排名的角度看,虽然无法直接通过数据得知亚世光电在光 学光电子行业的具体排名,但结合其资金净流占比和资金净流入情况,可以推 测其在该行业可能具有一定的竞争力。这些关键信息表明,亚世光电可能吸引 了部分投资者的关注,并在光学光电子行业中占据一定的市场份额。【4】

密级: 个股排雷

明近期亚世光电的交易情况较为稳定,市场对其关注度较高。 综上所述,亚



Multi-agent框架下的技术架构图

