

A Miner AI 科研助手介绍

一、产品简介

A Miner — 你的 AI 科研助手，连接知识，点亮灵感

在数字化时代，信息的获取与共享已成为推动科学研究和社会进步的关键。

A Miner，作为一个经过多年积累和沉淀的学术科研平台，自 **2006 年** 起上线至今，已覆盖 220 个国家和地区的 1000 万用户，为国家 400 余个期刊提供推送服务，是拥有完全自主知识产权的全球领先科技情报平台。

2025 年 9 月，A Miner 携智谱自研旗舰模型 GLM-4.5 系列、3 亿级文献资源和全流程科研工具重磅升级，覆盖科研流程中的“搜、读、写、做”全环节，集**学术检索、科研智能体、学术资源、个性化学术空间**于一体的新一代 AI 科研助手。

 全球领先的学术资源库 AI 科研助手

- 6 亿+学术实体数据
- 3.3 亿篇学术论文
- 99%核心期刊覆盖率
- 6000 万+学者画像
- 1.8 亿+专利数据
- 634 万+基金项目信息

这一庞大且不断更新的学术知识图谱，构建了全球科研的数字化底座。

 核心功能与价值

- **高效搜索**: 经典检索+智能搜索，快速定位论文、专利与学者
- **科研对话**: A Miner 沉思，提供深度学术洞察与灵感启发
- **学术影响力**: AMienr 亮点功能，实时掌握学者的学术影响力
- **学者榜单** **学者榜单**: AI 2000 全球学者排名展示过去十年 AI 领域研究成果，评选全球顶尖学者
- **开放能力**: API 调用支持学者、科研工作者的工具调用和二次开发

 我们的愿景

A Miner 希望 打破学术壁垒，实现知识自由流动与共享。

我们相信，让宝贵的学术资源触手可及，不仅能服务科研群体，更能推动知识传播与社会创新。

二、核心功能

在 A Miner 平台，提供了一系列的核心功能，以满足不同用户的需求：

2.1 学术搜索

搜得够全：双模学术检索，
既能批量打捞又能精准命中

查文献时，是不是总遇到 “想搜的搜不到，搜到的不太对”？新版 A Miner 的 “简单搜索 + 智能搜索” 双模检索，专治各种检索难题：

- 🔍 简单搜索

输入知识实体关键词，即可精准定位相关学者、论文、专利等实体信息。简单检索提供多维度筛选与深度排序功能，支持按 “学术活跃度” “领域新星” “研究影响力” 等指标快速定位领域专家，辅以机构、时间、领域标签等维度进行组合筛选，确保检索结果足够精准。

全部 ▾ LLaMA

高级搜索 🔍

专家 论文 专利

查询结果包含 “LLaMA” (6,543 结果)

时间

2022 - 2025

近 10 年 近 5 年 近 3 年

学科

计算机科学与技术(94)

临床医学(80)

生物学(72)

基础医学(41)

兽医(39)

展开 +

期刊

☐ SCI一区

☐ CCF A

☐ SCI二区

☐ CCF B

☐ SCI三区

☐ CCF C

☐ SCI四区

Computing Research Repository(572)

International Conference on Learning Representations(68)

Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing(14)

Scientific reports(11)

Small Ruminant Research(9)

最新 综合 引用数

加入AI文献库

LLaMA: Open and Efficient Foundation Language Models

Hugo Touvron, Thibaut Lavril, Gautier Lacroix, Xavier Martinet, Marie-Anne Lachaux, Timothée Lacroix, Baptiste Roziere, Naman Goyal, Eric Hambro, Faisal Azhar, Aurelien Rodriguez, Armand Joulin, ...

We introduce LLaMA, a collection of foundation language models ranging from 7B to 65B parameters. We train our models on trillions of tokens, and show that it is possible to train state-of-the-art models using publicly available datasets exclusively, without resorting to propri...

CoRR (2023)

引用 15895 | 浏览 4293

下载全文 引用 ChatPaper 评分

Llama 2: Open Foundation and Fine-Tuned Chat Models

Hugo Touvron, Louis Martin, Kevin Stone, Peter Albert, Anjal Almohaiti, Yasmine Babaci, Nikolay Bashlykov, Soumya Batra, Prajwal Bhargava, Shrirui Bhosale, Dan Bikel, Lukas Blecher, ...

In this work, we develop and release Llama 2, a collection of pretrained and fine-tuned large language models (LLMs) ranging in scale from 7 billion to 70 billion parameters. Our fine-tuned LLMs, called Llama 2-Chat, are optimized for dialogue use cases. Our models outperform ope...

arXiv.org (2023)

引用 14798 | 浏览 3764

下载全文 引用 ChatPaper 评分

Judging LLM-as-a-Judge with MT-Bench and Chatbot Arena

Lianmin Zheng, Wei-Lin Chiang, Ying Sheng, Siyuan Zhuang, Zhanghao Wu, Yonghao Zhuang, Zi Lin, Zhuohan Li, Dacheng Li, Eric P. Xing, Hao Zhang, Joseph E. Gonzalez, ...

Evaluating large language model (LLM) based chat assistants is challenging due to their broad capabilities and the inadequacy of existing benchmarks in measuring human preferences. To address this, we explore using strong LLMs as judges to evaluate these models on more open-ended...

Advances in neural information processing systems (2023)

引用 3703 | 浏览 1214

下载全文 引用 ChatPaper 评分

QLoRA: Efficient Finetuning of Quantized LLMs

Tim Dettmers, Artidoro Pagnoni, Ari Holtzman, Luke Zettlemoyer

We present QLoRA, an efficient finetuning approach that reduces memory usage enough to finetune a 65B parameter model on a single 48GB GPU while preserving full 16-bit finetuning task performance. QLoRA backpropagates gradients through a frozen, 4-bit quantized pretrained languag...

NeurIPS 2023 (2023)

引用 2988 | 浏览 6555

下载全文 引用 ChatPaper 评分

• 智能搜索

基于学术检索 Query 改写扩展训练和智能排序算法，接入 GLM-4.5 的 A Miner 智能检索可以调用多个智能体，自动识别自然语言中的多知识实体关系，“一句话就让 AI 找完原来找三天的文献”，每一项结果均支持溯源。比如输入“ACL2024 有哪些最值得关注的自然语言处理相关论文？”，即可看到“论文调查员”可以自主确定哪些是核心搜索词，哪些是联想词，**最大程度避免 AI 编造文献**。

The screenshot displays the A Miner search interface. At the top, a query is entered: "KDD2024有哪些值得一看的LLM相关论文?". Below the query, the "思考过程" (Thinking Process) section shows the system's reasoning. It identifies the user's intent as finding LLM-related papers from KDD 2024, extracts keywords like "KDD", "LLM", and "large language model", and uses the "调用期刊搜索API" (Call Journal Search API) to find relevant papers. The "调用论文搜索API" (Call Paper Search API) section shows the search parameters: year 2024, high relevance keywords, and a specific paper ID. The "搜索结果" (Search Results) section shows the results, including a link to the paper "A Survey of Large Language Models for Graphs" by the Hong Kong University team. The "论文调查员" (Paper Investigator) section shows the results of the search, including the paper title, author, and a link to the full text. The interface also includes a search bar at the bottom and a GLM-4.5 logo.

2.2 AI 阅读

让文献阅读像和作者聊天一样轻松！

读论文时，是不是总遇到“一篇文献啃半天抓不住重点，图表公式全靠猜，多篇对比更是理不清头绪”？AI 阅读的 **单篇精读** + **多模态解析** + **批量对比** 三大模块，专治各种阅读难题！

2.2.1 单篇论文精读 + 多种进入方式

支持从 A Miner 论文详情页一键直达、本地上传 PDF、或通过“学术空间”进入。上传后 AI 自动生成论文概要、章节速览和研究问题，并可像与作者对话一样进行多轮问答，快速掌握核心观点。



AI 阅读

作为你的论文阅读助手，我可以帮你快速解读论文：进行多语言论文的高精准翻译，对论文中文本、图片、公式高精准解读与问答



拖放或点击可上传文件

支持PDF文件，文件大小不超过50M，不支持扫描件

你可以通过多种方式开始AI阅读

上传本地文献阅读

前往我的学术空间

Q-learning with Adjoint Matching

新增论文 相似论文

论文详情 论文总结 论文评价 笔记

研究问题

连续动作RL中高效优化基于扩散/流匹配的表达式策略，使其适应参数化价值函数
利用critic的一阶信息（即动作梯度 $\nabla_{\phi(s)} Q(\phi(s), a|s)$ ）进行有效优化
解决流/扩散策略通过其多步去噪过程的反向传播直接梯度优化不稳定的问题
在不牺牲策略表达能力或不偏置学习策略的情况下利用critic的梯度信息
利用伴随匹配技术将critic的动作梯度转换为形成步数目标函数，避免不稳定的反向传播

论文概要

本文提出了一种新型时序差分强化学习算法QAM，旨在解决连续动作空间中高效优化基于扩散/流匹配的 expressive 策略与参数化价值函数的长期挑战。核心问题在于需利用critic的一阶动作梯度信息，但流/扩散策略的多步去噪过程直接反向传播优化不稳定。现有方法或丢弃梯度信息，或通过近似牺牲策略表达性或引入偏差。QAM创新性地采用生成模型中的伴随匹配技术，将critic的动作梯度转化为无不稳定反向传播的分步目标函数，从而在最优处实现无偏且 expressive 的策略。结合时序差分备份进行critic学习。该算法在离线及在线强化学习设置下，针对具有挑战性的稀疏奖励任务，性能均优于现有方法。

推荐问题

- Q1: 1 Q-learning with Adjoint Matching (QAM)算法解决了连续动作强化学习中的什么长期挑战？
- Q2: 2 QAM如何利用伴随匹配技术来优化扩散/流匹配策略？
- Q3: 3 与现有方法相比，QAM在优化批评者方面有什么优势？
- Q4: 4 QAM如何避免反向传播过程中的不稳定性问题？
- Q5: 5 QAM在哪些类型的任务和设置中表现优于先前方法？
- Q6: 6 QAM如何将时序差分备份与策略优化相结合？

arXiv:2601.14234v2 [cs.LG] 23 Jan 2026

Q-LEARNING WITH ADJOINT MATCHING

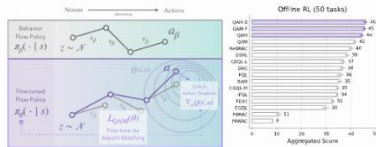
Qiyang Li
UC Berkeley
qli1@berkeley.edu

Sergey Levine
UC Berkeley
slevine@berkeley.edu

ABSTRACT

We propose Q-learning with Adjoint Matching (QAM), a novel TD-based reinforcement learning (RL) algorithm that tackles a long-standing challenge in continuous-action RL: efficient optimization of an expressive diffusion or flow-matching policy with respect to a parameterized Q-function. Effective optimization requires exploiting the first-order information of the critic, but it is challenging to do so for flow or diffusion policies because direct gradient-based optimization via backpropagation through their multi-step denoising process is numerically unstable. Existing methods work around this either by only using the value and discarding the gradient information, or by relying on approximations that sacrifice policy expressivity or bias the learned policy. QAM sidesteps both of these challenges by leveraging adjoint matching, a recently proposed technique in generative modeling, which transforms the critic's action gradient to form a step-wise objective function that is free from unstable backpropagation, while providing an unbiased, expressive policy at the optimum. Combined with temporal-difference backup for critic learning, QAM consistently outperforms prior approaches on hard, sparse reward tasks in both offline and online RL. **Code:** github.com/ColinQiyangLi/qam

1 INTRODUCTION



2.2.2 图表、公式一键多模态解析

一键识别文献中的表格、图片、公式，解析后可直接提问（例如“请解释这张图”），AI 会自动给出专业解读，帮助理解复杂概念。

Preprint

Q-LEARNING WITH ADJOINT MATCHING

Qiyang Li
UC Berkeley
qli@berkeley.edu

Sergey Levine
UC Berkeley
srl@eecs.berkeley.edu

ABSTRACT

We propose Q-learning with Adjoint Matching (QAM), a novel TD-based reinforcement learning (RL) algorithm that tackles a long-standing challenge in continuous-action RL: efficient optimization of an expressive diffusion or flow-matching policy with respect to a parameterized Q-function. Effective optimization requires exploiting the first-order information of the critic, but it is challenging to do so for flow or diffusion policies because direct gradient-based optimization via backpropagation through their multi-step denoising process is numerically unstable. Existing methods work around this either by only using the value and discarding the gradient information, or by relying on approximations that sacrifice policy expressivity or bias the learned policy. QAM sidesteps both of these challenges by leveraging adjoint matching, a recently proposed technique in generative modeling, which transforms the critic's action gradient to form a step-wise objective function that is free from unstable backpropagation, while providing an unbiased, expressive policy at the optimum. Combined with temporal-difference backup for critic learning, QAM consistently outperforms prior approaches on hard, sparse reward tasks in both offline and online RL. **Code:** github.com/ColinQiyangLi/qam

1 INTRODUCTION

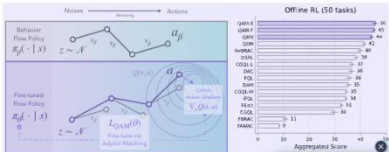


Figure 1: QAM: Q-learning with Adjoint Matching. Left: QAM uses a behavior flow policy to generate actions from a latent variable z . Right: Aggregated score for offline RL on 50 OGEBench (Park et al., 2025a) tasks.

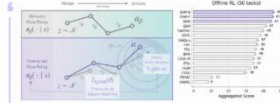
论文详情

论文总结

论文评价

笔记

这个图片讲的是什么



这张图主要展示了一种基于流模型 (Flow Model) 的离线强化学习 (Offline Reinforcement Learning) 方法及其性能表现, 包含两部分核心内容:

1. 左侧: 方法原理示意图

图中呈现了两种“流策略 (Flow Policy)”的设计与交互逻辑:

- 行为流策略 (Behavior Flow Policy, $(\pi_{\beta}(\cdot|\cdot))$): 以状态 (s) 为输入, 通过引入噪声 $(z \sim \mathcal{N})$ 并经过“去噪 (denoising)”过程生成动作 (a_{β}) , 这一步模拟或复现了离线数据中行为的分布特征。
- 微调流策略 (Fine-tuned Flow Policy, $(\pi_{\theta}(\cdot|\cdot))$): 在行为流策略的基础上进行优化。它结合了价值函数 $(Q(s,a))$ 和 critic 的动作梯度 $(\nabla_a Q(s,a))$, 并通过“伴随匹配 (Adjoint Matching)”机制最小化损失 $(L_{\text{QAM}}(\theta))$, 实现对策略的精细调整, 最终输出更优的动作 (a) 。

整体逻辑是通过“流模型”对噪声进行建模与去噪, 先捕捉离线数据的分布 (行为流), 再通过价值函数引导微调 (微调流), 实现离线RL中的策略优化。

2. 右侧: 性能对比 (50个任务的聚合得分)

右侧柱状图展示了该方法在50个离线RL任务上的性能表现, 与其他经典/先进方法的对比:

- 图中列出了多种算法 (如QAM - E、QAM - F、OSM、ReBRAC等), 横轴为“聚合得分”, 纵轴为算法名称。
- 可以看到, 基于流模型的算法 (如QAM - E、QAM - F、QAM) 在聚合得分上显著领先于

2.2.3 多篇批量阅读, 3 倍速提升文献阅读效率

支持最多 3 篇论文同时对比, 输入提示词 (如“请对比这几篇文献”), AI 自动从研究主题、方法、发现、局限性等多个维度生成对比总结, 大幅提升文献综述效率。

全选 (3)

多篇对比 (3/3)

移动

删除

取消

32B0F3D3175FD90306013473A277E388.pdf

对篇对比

5E16E13B636650FE25EC58FD785BA9DC.pdf

对篇对比

38E5F047D4C9517E64EC09E8AFEF3808.pdf

Wen Xie, Lean Yu, Shanying Xu, Shouyang Wang

Computational Science - ICCS 2006

2006

对篇对比



2.3 AI 文库

2.4 A Miner 沉思

A Miner 沉思 是一个面向科研全流程的智能学术助手，它不只是回答问题，而是像真正的科研者一样，陪伴你完成 **从问题提出到成果输出** 的完整科研闭环。

写得够快：边检索边推理，平均 7 分钟完成上百篇文献阅读和万字报告生成



A Miner 沉思 —— 你的学术赛博师兄

针对文献综述、开题报告、行业调研三大核心场景，A Miner 沉思能够像真正的科研者一样，

- 🎯 自主确立检索目标
- 📅 制定研究计划
- 🔍 迭代优化检索关键词
- 📖 主动展开多轮检索与分析
- 📝 形成完整的研究报告

完整支持“问题规划→学术检索→推理分析→调研输出”的科研闭环。
它会像一位经验丰富的“赛博师兄”一样，陪你走完完整科研流程。

三大核心应用场景

(1) 文献综述

科研初期最常见的需求就是综述整理。

只需输入一个研究问题，A Miner 沉思就能：

- 📖 自动检索并阅读相关文献（中英双语、综述+全文+研究资讯）
- 📊 提炼关键信息并归纳整理
- 📄 生成内容丰富、结构清晰、引用规范的文献综述

案例示例：

输入 — “综述分析 RNA 病毒基因组结构与病毒的感染性、宿主嗜性、复制能力、免疫逃逸等方面的功能和调节机制”

1 引言

2 RNA病毒基因组的基本结构特征

3 RNA病毒基因组结构与感染性

3.1 基因组结构与病毒入侵机制

3.2 基因组结构与病毒复制机制

3.3 基因组结构与病毒翻译机制

4 RNA病毒基因组结构与宿主嗜性

4.1 基因组结构与宿主范围特异性

4.2 基因组结构与组织特异性

4.3 基因组结构与宿主适应性

5 RNA病毒基因组结构与复制能力

5.1 基因组结构与复制复合体组装

5.2 基因组结构与复制精确性

5.3 基因组结构与复制效率

6 RNA病毒基因组结构与免疫逃逸

6.1 基因组结构与免疫系统识别

6.2 基因组结构与免疫系统抑制

6.3 基因组结构与抗病毒药物耐受性

7 RNA病毒基因组结构与功能调控的整合分析

7.1 基因组结构与多阶段生命活动

7.2 基因组结构与宿主互作网络

@你的科研搭子AMiner

综述分析RNA病毒基因组结构与病毒的感染性、宿主嗜性、复制能力、免疫逃逸等方面的功能和调节机制

DeepResearch

🔄 沉思过程 📄

好的，我将按照要求进行RNA病毒基因组结构与病毒功能的文献综述。首先，我将制定一个系统性的研究计划。

研究计划

1. 研究范围界定

主题边界：RNA病毒基因组结构与病毒的感染性、宿主嗜性、复制能力、免疫逃逸等方面的功能和调节机制。

时间范围：从早期的经典研究到最新的进展，重点关注过去5年的高质量论文。

2. 关键概念和术语识别

RNA病毒基因组结构

感染性

宿主嗜性

复制能力

RNA病毒基因组结构与功能：感染性、宿主嗜性、复制能力及免疫逃逸机制的深度分析

1 引言

RNA病毒是一类以单链RNA为遗传物质的病毒，在自然界中分布广泛，感染宿主范围包括人类、动物和植物。这类病毒的基因组结构与其生物学特性密切相关，直接影响病毒的感染能力、宿主范围、复制效率以及免疫逃逸机制。深入理解RNA病毒基因组结构与其功能之间的关系，不仅有助于揭示病毒学的基本原理，还能为抗病毒药物和疫苗的研发提供理论基础。

本研究旨在全面分析RNA病毒基因组结构与功能的关系，特别关注以下几个关键方面：基因组结构如何影响病毒的感染性，如何决定病毒的宿主嗜性，如何调控病毒的复制能力，以及如何帮助病毒实现免疫逃逸。通过整合最新的研究发现，我们将揭示RNA病毒基因组结构与其生物学功能之间的复杂关系，为病毒学研究和疾病防控提供新的视角。

2 RNA病毒基因组的基本结构特征

RNA病毒的基因组结构展现出惊人的多样性，这与其感染性和致病机制密切相关。与DNA病毒相比，DNA病毒的基因组结构具有独特的特点，这些特点深刻影响着病毒的复制策略。这还涉及了病毒与宿主的相互作用

加入笔记

转Word

转MD

转PDF

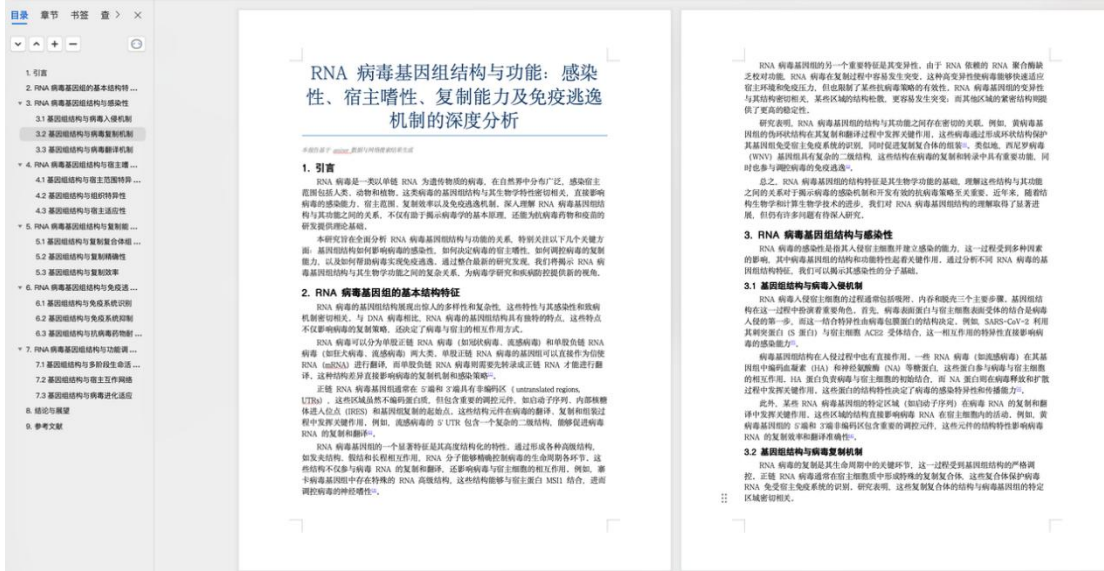
转LaTeX

转PPT

结果 —

- 自主阅读 174 条文献
- 累计引用 12 篇参考文献
- 生成 8910 字 的完整综述（引用规范、结构清晰、内容丰富）
- 检索范围覆盖 Nature, Science 等顶级期刊；Virus Evolution 等近期会议

- 支持导出 Word / Markdown / PDF / LaTeX / PPT 五种格式
- 支持生成过程中填写邮箱地址收取报告



（2）开题报告

在科研课题设计阶段，A Miner 沉思能够帮助你：

- 确定研究方向和目标
- 梳理核心概念与研究前沿
- 输出研究背景、意义与可行性分析
- 提供带引用的参考框架

让你的开题报告不再是“无头绪”的起点，而是 有依据、有深度的研究蓝图。

案例示例：

输入 — “自闭症中神经元突触异常与 NMN 治疗机制研究，我想以此为主题进行博士开题

报告的研究，请进行研究”



结果 —

- 自主阅读 177 条文献
- 累计引用 19 篇参考文献
- 检索范围覆盖国内外知名会议
- 生成 11254 字 的完整开题报告（引用规范、结构清晰、内容丰富）

(3) 行业调研

在交叉学科和产业前沿研究中，A Miner 沉思可快速整合：

- 最新学术成果
- 行业白皮书与公开数据
- 趋势分析与竞品调研
- 全面报告输出

帮助研究者、机构和企业高效掌握行业全貌，洞察 科研+产业 的最新动向。

案例示例：

输入 — “你是优秀投资经理，你需要对中国的超高分子量聚乙烯树脂的行业进行深度摸排，确认 2025 年的市场规模，以及预估未来 3-5 年的发展情况，需要从多个维度（技术、市占率等）来判断这个行业，以及挑选合适的国内超高分子量聚乙烯树脂的潜在投资标的”

1 行业概况：定义、市场规模与技术成熟度

2 发展现状：国内国外对比与挑战风险

2.1 国外发展情况

2.2 国内发展情况

2.3 挑战与风险

3 关键技术：发展现状与突破方向

3.1 技术分类与特点

3.2 发展现状与趋势

3.3 技术突破方向

4 未来展望：市场趋势与投资建议

4.1 市场规模预测与发展趋势

4.2 市场机会分析与投资价值

4.3 政策环境的影响

4.4 战略建议

5 结论

6 参考文献

@你的科研搭子AMiner

你是优秀投资经理，你需要对中国的超高分子量聚乙烯树脂的行业进行深度摸排，确认2025年的市场规模，以及预估未来3-5年的发展情况，需要从多个维度（技术、市占率等）来判断这个行业，以及挑选合适的国内超高分子量聚乙烯树脂的潜在投资标的

DeepResearch

沉思过程

好的，我将按照要求进行思考和操作，以获取关于中国超高分子量聚乙烯树脂行业的深度信息。

行业范围界定

超高分子量聚乙烯（UHMW-PE）是一种具有分子量超过100万的聚乙烯材料，因其优异的耐磨性、耐化学性和低摩擦系数而广泛应用于各个行业。在中国，UHMW-PE树脂市场是一个重要的细分市场，涉及多个行业，如医疗、汽车、航空航天等。

市场调研策略

为了全面了解中国UHMW-PE树脂市场，我将采取以下调研策略：
行业报告和市场数据：通过市场研究公司（如Frost & Sullivan、Markets and Markets）获取市场规模、增长率和预测数据。
行业会议和展览：参加或关注行业会议和展览，了解最新的市场动态和技术发展。
企业财报和新闻：分析主要企业的财报和新闻，了解市场表现和战略方向。

中国超高分子量聚乙烯树脂行业深度研究报告：2025年市场格局与未来投资机遇

1 行业概况：定义、市场规模与技术成熟度

超高分子量聚乙烯(Ultra-High Molecular Weight Polyethylene, UHMWPE)是一种具有优异性能特性的工

结果 —

- 自主阅读 50 篇市场分析
- 累计引用 15 条可信信源
- 市场调研范围覆盖行业报告和市场数据、行业会议和展览、企业财报和新闻、政府政策和法规
- 生成 10004 字 的完整市场调研报告（引用规范、结构清晰、内容丰富、句子级溯源

A Miner 沉思科研闭环——科研不再孤单，A Miner 沉思陪你全程走完完整科研路径

科研四步走

(1) 问题规划

- 明确研究问题与目标
- 自动生成研究计划与任务分解

(2) 学术检索

- 关键词 + 自然语言双模检索
- 多轮迭代优化检索范围
- 主动阅读中英文论文、综述、资讯

(3) 推理分析

- 自动总结核心观点与研究趋势
- 建立逻辑链路，验证假设
- 输出中间研究笔记，支持追问和多轮对话

(4) 调研输出

- 生成结构清晰、引用规范的成果文档
- 场景化支持：文献综述 / 开题报告 / 行业调研
- 一键导出 Word / Markdown / PDF / LaTeX / PPT

价值总结

A Miner 沉思 = 科研全流程赛博师兄

- 从立项 → 检索 → 推理 → 输出 → 导出，陪伴你走完完整科研路径
- 让繁琐的信息收集与整理工作 **自动化**
- 让研究者更专注于 **思考与创新**

有了 A Miner 沉思，科研不再孤单，它是你可信可依赖的 AI 助手。

2.5 A Miner 亮点

对科研人来说，**整理自己或导师的学术成果**是绕不开的工作，评职称时要梳理论文引用、申报课题时要汇总研究影响力、参加学术会议时要准备成果介绍……然而，**手动整理成果不仅耗时耗力，还容易遗漏关键引用、搞错学者信息**。更头疼的是，想知道自己的研究是否被领域顶尖学者关注，需要一篇篇查阅文献、核对作者身份，往往检索了十几个网站，结果仍然未必全面。

A Miner 亮点正是 A Miner 团队为了改变这一现状而开发的**自动化成果整理功能**

A Miner 使用一系列高效且创新的**消歧算法工具**攻克了“**成果整理难、引用分析繁**”的痛点，**3 分钟就能生成一份精准、全面的学术亮点报告**，轻松应对各类学者影响力分析场景。



A Miner 亮点 —— 3 分钟搞定学术简历，学术人整理成果的创新神器

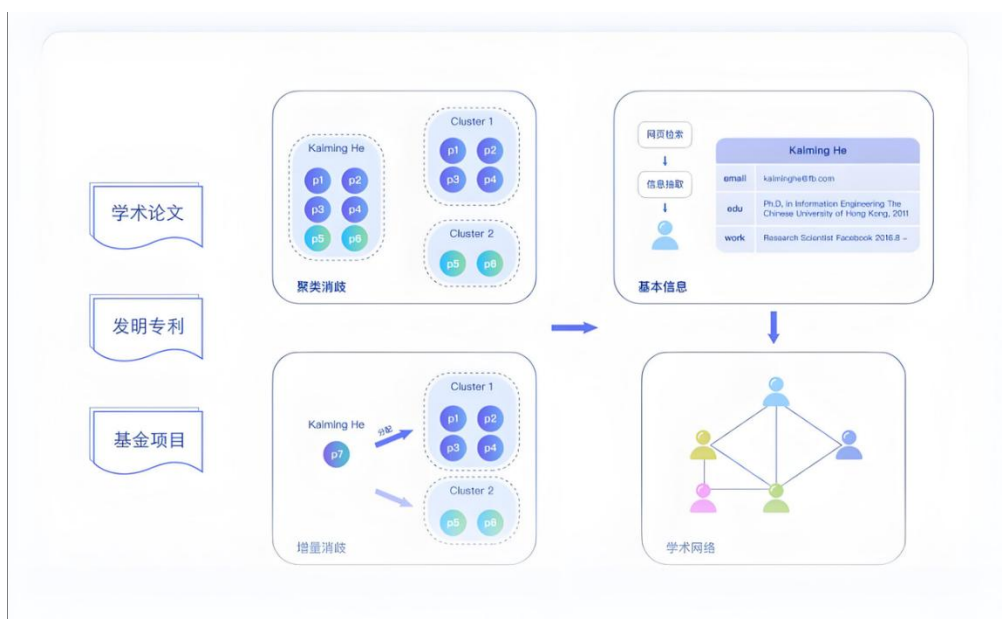
不管是 评职称、申报课题，还是 学术会议，你都绕不开一个任务——整理学术成果，传统学术成果整理，有三个绕不开的坎儿，而这正是 A Miner 亮点学者报告的核心亮点：

（1）手动统计“耗时又易错”，关键成果易遗漏：

不同数据源（如谷歌学术、Web of Science）的引用数据不同，手动核对时很容易算错，比如把“自引”算进“他引”，或是漏统计高影响力学者的引用，导致自身成果价值被低估。

→A Miner 亮点解决方案：

全面消歧：解决“同名不同人 / 同人名”的困扰，准确挖掘每位学者的亮点轨迹。



(2) 引用分析“浮于表面”，顶尖关注难捕捉：

手动追溯文献引用脉络，极易陷入信息过载，可能花费一整天时间，仍难以全面掌握引用详情（比如被引用于哪些新研究？权威学者如何评价？），更无法快速识别每位引用者的研究方向。

→A Miner 亮点解决方案

引用不遗漏：对知识实体进行深度挖掘，不仅能统计文献被引次数，更可自动识别引用者的学术头衔与荣誉，并附上代表论文的被引详情。学者可清晰看到学术大牛在引用时给出的评价及上下文背景。

← 回到首页

🔍 调研学者

↓

📁 信息收集

↓

基本情况

↓

公开项目

↓

论文研究

↓

学术亮点

↓

他引细节

📄 完成报告

📄 代表性论文被引

以下是引用过TOP1高引论文《Deep Residual Learning for Image Recognition》的高影响力学者：

学者姓名	荣誉/头衔	h指数	引用该论文次数	学者机构
Yoshua Bengio	A.M. TURING AWARD, 英国皇家科学院院士, AAAI Fellow, 加拿大皇家学会院士, ACM Fellow	223	4	Departement d'informatique et de Recherche Operationnelle, Faculte des Arts et des Sciences, Universite de Montreal, Mila - Quebec Artificial Intelligence Institute, LawZero
Geoffrey Hinton	A.M. TURING AWARD, 美国国家工程院院士, 加拿大皇家学会院士, 英国皇家科学院院士, 美国国家科学院院士, 美国艺术与科学院院士, AAAI Fellow, 欧洲工程院院士, 英国皇家科学院院士, INNS Senior Fellow, ACM Fellow	176	3	Department of Computer Science, University of Toronto, Vector Institute
Andrew Zisserman	英国皇家科学院院士, Amazon Research Awards, 欧洲工程院院士	199	2	Department of Engineering Science, University of Oxford

(3) 五种引用意图类别自动识别:

【Background 研究背景引用识别】:

example prompt). We find that these simulated debates often lead to a more rational choice (see Figure 3). Unlike the chain-of-thought method (Wei et al., 2022), which commits models to the text they have already generated, debate prompting allows LLMs to re-evaluate their outputs. This appears to increase the probability that they identify and properly incorporate key information such as the difference in price between perfectly substitutable goods. While similar techniques have been utilized by methods like SocraticAI (Yang & Narasimhan, 2023), the proposed technique underscores the importance of adaptable character shaping within the debate, providing the opportunity to balance the debate dynamics by offering tactical hints to the respective characters. We use debate prompting in quote selection and during automated evaluation, as discussed in subsequent sections.

【background引用】A.M. TURING AWARD得主、英国皇家科学院院士、AAAI Fellow、加拿大皇家学会院士、ACM Fellow Yoshua Bengio指出, 与被引论文中提出的chain-of-thought方法相比, debate prompting允许LLMs重新评估其输出, 从而更有效地识别和整合关键信息。

【Inspiration 灵感引用识别】:

Chain-of-Thought (Wei et al., 2022) refers to the general strategy of solving multi-step problems by decomposing them into a sequence of intermediate steps. It has recently been applied extensively in a variety of problems such as mathematical reasoning (Ling et al., 2017; Cobbe et al., 2021), program execution (Reed & De Freitas, 2015; Nye et al., 2021), commonsense or general reasoning (Rajani et al., 2019; Clark et al., 2020; Liang et al., 2021; Wei et al., 2022), and robotics (Xu et al., 2018; Zhang & Chai, 2021; Jia et al., 2022b; Gu et al., 2022; Yang et al., 2022). Similar ideas in the context of HRL can date back to Feudal RL (Dayan & Hinton, 1992) and the option framework (Sutton et al., 1999). Inspired by these approaches, ours focuses on the imitation learning setup (without reward labels or online interactions) for low-level control tasks.

【inspiration引用】Hao Su认为被引论文提出的Chain-of-Thought方法在解决多步骤问题中被广泛应用, 并作为启发式方法影响了当前研究。

【Method 研究方法引用识别】:

Our method is anchored by two specialized prompts. The first, as elaborated in Tab. 6, underlies our cascading method. Specifically, we input the prompt into LLaVA-v1.5 to obtain the "see and say" results. A key aspect of this process involves identifying non-existent predictions: if the output begins with "No, there is no...", we classify these as non-existent predictions and collect their corresponding sentences to assess the "say" score. This prompt, designed to elicit explanatory responses through chain-of-thought prompting techniques [67], has shown significantly greater efficacy compared to simpler user prompts like "Please help me segment [the referring expression] in the image?"

【method引用】欧洲工程院院士 Trevor Darrell认为被引论文中设计的通过链式思维提示技术激发解释性回应的提示方法, 相较于简单的用户提示, 显示出显著更高的有效性。

【Baseline 基准方法引用识别】：

Our system placed second in the 2015 COCO Detection Challenge in both the bounding box and segmentation tracks. Only the deeper ResNet classifier [15] outperformed our approach. Potentially, ResNet could be used as the feature extractor in our MultiPath network.

【baseline引用】Piotr Dollar指出在2015年COCO检测挑战赛中，只有被引论文提出的更深层的ResNet分类器在性能上超越了他们的方法，并考虑将ResNet作为其MultiPath网络的特征提取器。

【Dataset 数据集引用识别】：

A multilabel classification case study is one of the experiments that are used to calculate the performance of LDANE. Some datasets are used, such as synthetic data (SYN-1 and SYN-2) [104], DBLP [88], and Epinions 1. Some comparison methods for embedding models include DeepWalk [85], DynGEM [40], and SDNE [105]. On multilabel classification results, LDANE achieved the highest average performance of micro-F1 0.93 and macro-F1 0.92 on the SYN-2 dataset. It performs better than other embedding network models that do not employ lifelong learning techniques.

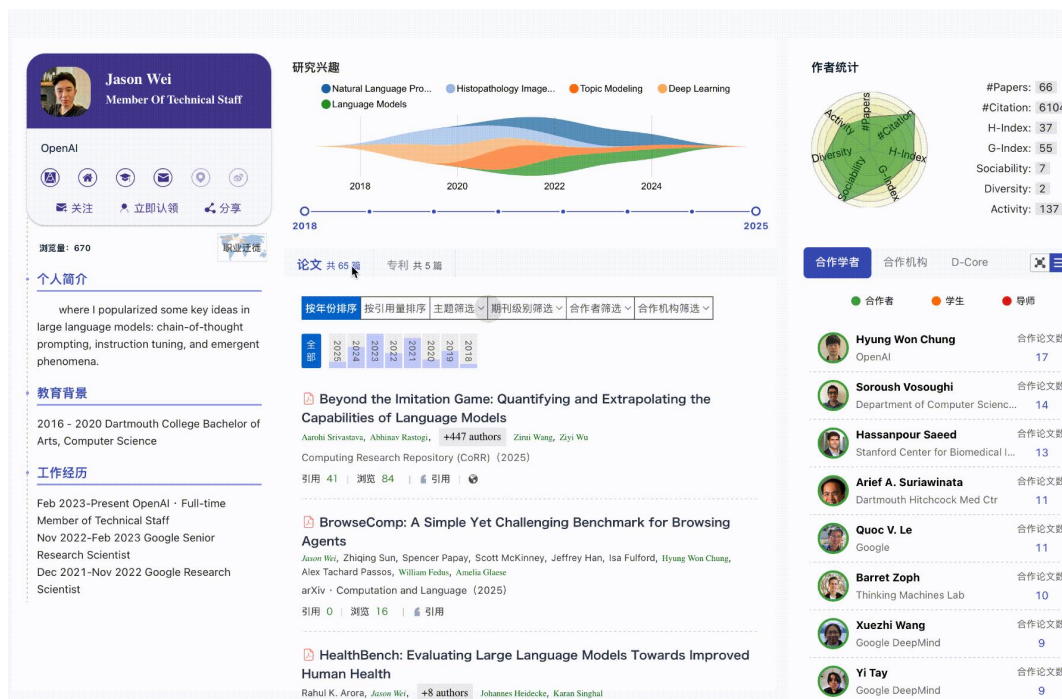
【dataset引用】IEEE Fellow、ACM Fellow Charu C. Aggarwal在多标签分类实验中使用被引论文提供的DBLP数据集，以评估LDANE模型的性能，并与其他嵌入模型进行比较。

（4）学术成果更新耗时费力，维护整理难以为继：

传统方式下，学者往往需要反复查找、补充最新被引数据，不仅流程冗长，还难以保证成果报告的时效性与完整性。

→A Miner 亮点解决方案：

“自动+手动”双重维护机制：定期抓取和更新公共学术数据，自动维护学者库中的最新研究动态；支持学者认领个人主页，自主增补或修正学术成果，彻底告别反复整理、频繁补录的困扰。



（5）一键生成，亮点即刻呈现

学者报告案例展示：

← 返回首页

● 调研学者

↓

● 信息收集

↓

基本情况

↓

公开项目

↓

论文研究

↓

学术亮点

↓

他引细节

↓

● 完成报告

👤 学者基本情况



Jason Wei

OpenAI

职称：Member Of Technical Staff

研究方向：artificial general intelligence、large language models、game-changing research

邮箱：jason.weng.wei@gmail.com

主页：<https://www.jasonwei.net/>

学习经历

2016 Dartmouth College Computer Science 本科生

工作经历

2023 OpenAI

2022 Google scientist

2021 Google scientist

2020 Google resident

📖 公开学术论文

学术论文统计情况

代表性论文	CCF A类论文	SCI 1区论文	引用 > 100次论文	引用 > 1000次论文	
	10	4	33	13	
谷歌总引用数	SCI 他	立即生成报告 →	AAAI	来自诺贝尔奖/图灵奖/菲尔兹奖	个人 h

单篇文献被引详情：

← 返回首页

Attention is All You Need.

Ashish Vaswani, Noam Shazeer, Niki Parmar, Jakob Uszkoreit, Llion Jones, Aidan N. Gomez, Lukasz Kaiser, Illia Polosukhin

ADVANCES IN NEURAL INFORMATION PROCESSING SYSTEMS 30 (NIPS 2017)

引用数据

被引总数：182,784

SCI 他引总数：1,501

来自 ACM/IEEE/AAAI Fellow引用：2,225

来自诺贝尔奖/图灵奖/菲尔兹奖得主引用：38

摘要

The dominant sequence transduction models are based on complex recurrent or convolutional neural networks in an encoder-decoder configuration. The best performing models also connect the encoder and decoder through an attention mechanism. We propose a new simple network architecture, the Transformer, based solely on attention mechanisms, dispensing with recurrence and convolutions entirely. Experiments on two machine translation tasks show these models to be superior in quality while being more parallelizable and requiring significantly less time to train. Our model achieves 28.4 BLEU on the WMT 2014 English-to-German translation task, improving over the existing best results, including ensembles by over 2 BLEU. On the WMT 2014 English-to-French translation task, our model establishes a new single-model state-of-the-art BLEU score of 41.8 after training for 3.5 days on eight GPUs, a small fraction of the training costs of the best models from the literature. We show that the Transformer generalizes well to other tasks by applying it successfully to English constituency parsing both with large and limited training data.

转PDF

转PPT

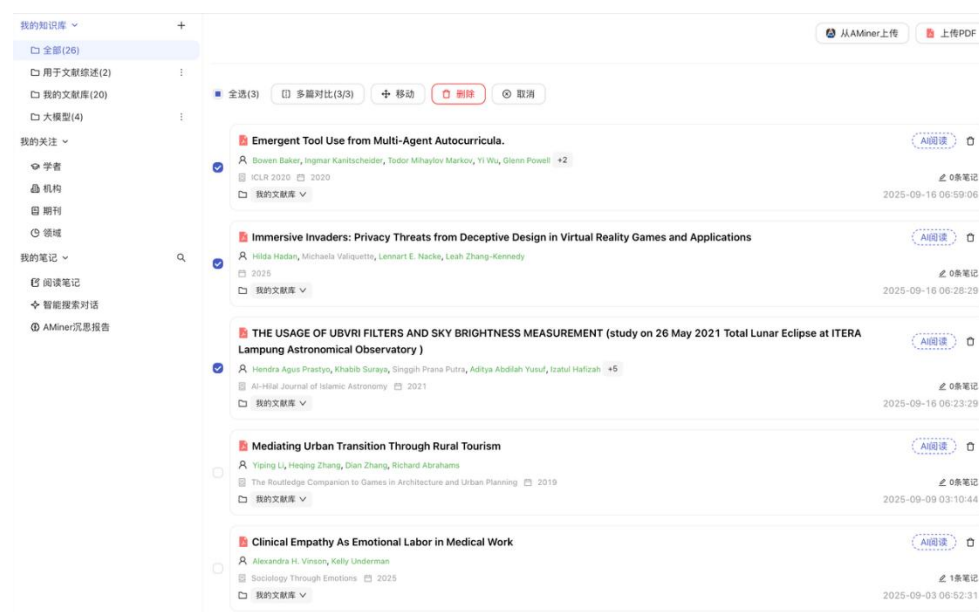
(6) 应用场景

- **职称评审**：快速整理论文引用和学术影响力，展示真实科研价值
- **课题申报**：一键导出科研亮点，提升项目申请说服力
- **学术会议**：生成成果介绍，轻松展示个人/团队研究风采
- **团队管理**：导师可为课题组成员批量生成亮点报告，高效管理学术档案

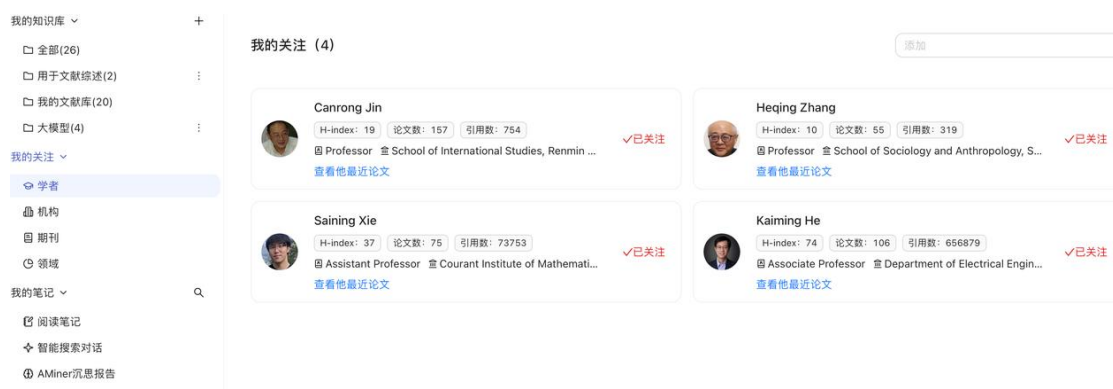
6. 学术空间

看了半天文章，最后一无所获？科研不仅要“**做得出**”，还要“**理得清**”。更新升级后的学术空间，让您在使用 A Miner 过程中，能够对收藏的论文、笔记、生成的文献综述、关注、订阅等知识进行更高效的管理与沉淀。

- **“我的知识库”**：支持导入本地文献或直接搜索添加 A Miner 平台中附有原文的文献，自建分类文件夹，轻松进行文献管理和批量阅读。



- **“我的关注”**：在“我的关注”里可以添加感兴趣的学者、机构、期刊、领域，把学者论文当朋友圈刷。



- “我的笔记”：在这里可以查阅 A Miner AI 阅读、智能搜索、A Miner 沉思中添加的笔记知识，知识回顾很便捷。

我的知识库

全部(26)

用于文献综述(2)

我的文库(20)

大模型(4)

我的关注

学者

机构

期刊

领域

我的笔记

阅读笔记

智能搜索对话

A Miner沉思报告

A Miner沉思报告

搜索

搜索

“近日召开的第三届深空探测天都国际会议上，中国探月工程总设计师吴伟仁介绍，我国正在规划对一颗小行星实施动能撞击演示验证任务，验证小行星防御方...

小行星动能撞击与防御技术：历史实验与前沿进展

1 引言

小行星与地球的潜在碰撞代表着人类面临的重大灾难性威胁之一。历史上，地球曾多次遭受小行星撞击，其中最著名的莫过于6600万年前导致恐龙灭绝的 Chicxulub 撞击事件。随着人类文明的发展和技术的进步，主动防御策略的研究变得日益重要。特别是2022年9月27日，美国航空航天局(NASA)成功实施了双小行星重定向测试(DART)任务，首次在实际操作层面验证了动能撞击技术作为行星防御方案的可行性。而近期，中国探月工程总设计师吴伟仁院士在第三届深空探测天都国际会议上透露，中国也正在规划对一颗小行星实施动能撞击演示验证任务，验证小行星防御方案可行性。这标志着中国将成为继美国之后，全球第二个开展小行星动能撞击实战验证的国家[1]。

小行星防御技术的发展是多学科交叉的产物，涉及天体力学、材料科学、导航制导、高速成像等多个领域的前沿技术。其中，动能撞击被认为是最成熟、最直接的防御方案之一。它通过高速撞击小行星，利用动量传递原理改变小行星的轨道，使其偏离与地球相撞的路径。然而，理论计算和地面模拟终究有局限，真实的小行星结构、成分、密度都会极大地影响撞击效果。正如中国科学院唐正宏研究员所言：“只有‘真撞一次’，才能获得最真实的数据。”这也是为何要主动撞击小行星的重要目的——技术验

展开

2025-09-12 08:31:45

A Miner沉思报告

2025年9月7日-8日即将有“血月”出现在天宇，请以“血月是什么，此种天象的天文学原理及观测记录方法”为主题进行文献调研和文献综述2025年9...

血月：月全食的天文学原理与观测记录方法

1 引言

在天文学的壮丽画卷中，月全食无疑是最引人入胜的自然奇观之一。当月全食发生时，月亮逐渐隐入地球的阴影，随后呈现出神秘的红色，这种现象被称为“血月”。2025年9月7日至8日，全球将迎来一次壮观的月全食，这也是中国境内唯一全程可见的年度重大天象。本研究旨在深入探讨血月的天文学原理、观测方法以及记录技术，为天文学爱好者提供全面的指南，帮助他们更好地欣赏和记录这一难得的天文现象。

2 血月的天文学原理

- “我的溯源树”：在“我的溯源树”这里可以查看过往生成的所有溯源树。

我的知识库

全部(70)

专业(2)

对篇对比(4)

默认文件夹(2)

重要(2)

名字(2)

测试(3)

我的宝藏文件(5)

默认文件夹(50)

我的关注

学者

机构

期刊

领域

我的笔记

阅读笔记

智能搜索对话

A Miner沉思报告

我的溯源树

我的溯源树

One-step Latent-free Image Generation with Pixel Mean Flows

Yiyang Lu, Susie Lu, Qiao Sun, Hanhong Zhao, Zhicheng Jiang +4

暂无信息

CoRR 2026

Image Generators Are Generalist Vision Learners

Valentin Gabeur, Shangbang Long, Songyou Peng, Paul Voigtlaender, Shuyang Sun +20

暂无信息

2026

Highly Absorbent Ultrafast Self-Gelling Starch Microparticles for Robust Wet-Tissue Adhesion and Instant Hemostasis

SooHwan An, Jihoon Jeon, Seung Yeop Han, Mi Jeong Lee, Tae-Gyeong Oh +3

absorbent & adhesive hydrogel,hemostasis,microparticle,starch,ultrafast self-gelation

Advanced science (Weinheim, Baden-Wuerttemberg, Germany) 2025

AnyTeleop: A General Vision-Based Dexterous Robot Arm-Hand Teleoperation System

Yuzhe Qin, Wei Yang, Binghao Huang, Karl Van Wyk, Hao Su +3

三、产品优势——近 20 年深耕积累的学术智能底座

3.1 科研大模型：基于智谱 GLM 系列深度训练的学术专用模型

A Miner 的模型能力：A Miner 训练了专用的科研大模型，基于智谱 GLM 系列基座深度训练，针对学术场景全面优化

- (1) 随着智谱模型迭代及时更新，当前接入 **GLM-5.1**——智谱迄今最智能的旗舰模型，也是目前全球最强的开源模型
- (2) GLM-5.1 在三项最具代表性的代码评测基准（SWE-Bench Pro、Terminal-Bench 2.0、NL2Repo）综合平均分中，取得**全球模型第三、国产模型第一、开源模型第一**
- (3) GLM-5.1 能够在一次任务中独立、持续工作超过 8 小时，自主规划、执行、自我进化，交付完整工程级成果——这一长程自主能力为科研大模型的深度分析提供了坚实支撑
- (4) 在实验文本理解、数学计算、复杂科研问题方面专门优化——**科研微调版**，针对学术场景深度适配
- (5) 专为学术检索场景训练的 **Query 改写扩展模型**，自然语言即可精准检索，大幅提升文献发现效率
- (6) 可选 **GLM 沉思模型**，支持自主检索→推理→分析的完整科研闭环

积累来源： 科研大模型的训练需要大量高质量学术标注数据和长期训练优化。A Miner 依托近 20 年学术数据积累与科研场景深耕，在模型训练层面具备先发优势。同时 A Miner 属于智谱华章，可在第一时间接入最新模型能力，确保科研大模型始终处于技术前沿。

3.2 知识图谱：百亿级全球学术关系网络

A Miner 的知识图谱：

- **百亿级动态知识图谱基座**，持续更新
- 显式化多知识实体关系：
- 论文间的引用关系
- 学者间的合作关系
- 学者和研究机构的**隶属关系**
- 期刊中研究主题的**全局概览**
- 对学者、机构、期刊进行**多维全景画像**

构筑清晰的**知识地图**——不只是存储数据，而是理解数据之间的关系

积累来源： 百亿级知识图谱需要近 20 年的学术数据积累和持续的关系抽取计算。从论文元数据到引用网络、从学者画像到机构关联，每一条关系边都经过长期验证和迭代优化。

3.3全球学术数据：3.3 亿论文+6000 万学者

A Miner 的全球学术数据库：

数据类型	规模	说明
论文	3.3 亿篇	覆盖全球主要学术出版物
学者	6000 万	其中 300 万精标，100 万+高端科技人才
专利	1.8 亿件	覆盖主要专利局
期刊	10 万余种	覆盖 40+学科
引文关系	28.4 亿条	构成引用网络
AI 2000 榜单	持续更新	AI 领域最具影响力学者排名

积累来源： 全球学术数据库的构建需要持续近 20 年的数据采集、清洗、消歧、关联。正是有了这个全球参照系，才能回答“XX 学校 XX 老师在全球排第几”、“XX 学校 XX 学科和 XX 学校差在哪里”这类定位性问题。

3.4 消歧算法：全球比赛获奖，精准识别学者身份

A Miner 的消歧算法：

- **学者消歧算法**在全球比赛中获奖
- 精准区分同名学者——同名不同人学者不再混淆
- **机构消歧算法**生成归一化机构
- 确保每条论文精准归属正确的学者和机构

积累来源： 消歧算法需要海量跨库数据训练，且需要持续优化。A Miner 依托 3.3 亿论文和 6000 万学者的数据规模，训练出全球领先的消歧模型。

3.5 全链路溯源：每个结论“有据可查”

A Miner 的溯源体系：

A Miner 在智能搜索、A Miner 沉思、Research Labs 等各功能模块中，均实现了回答的**全链路溯源**——每一个结论、每一条数据均可追溯到具体出处，确保输出可信、严谨、不编造。

溯源能力体现：

- **智能搜索：**每项检索结果均标注来源，可追溯至原始文献
- **A Miner 沉思：**生成的万字报告中，每项论点均附引用出处
- **Research Labs：**实验分析结论均可溯源至支撑数据
- 自动识别核心搜索词和联想词，最大程度避免 AI 编造文献

溯源树功能：

溯源树是 A Miner 的一项特色可视化功能，能够直观查看**单篇论文的引用关联与发展脉络**——该论文引用了哪些前置研究、又被哪些后续研究引用，清晰呈现学术思想的传承与演化路径。

实现基础：全链路溯源能力依赖知识图谱的实体关系链来构建完整追溯路径。A Miner 的百亿级知识图谱为溯源提供了结构化的关系支撑，使每一个结论都能沿着引用链、合作链、隶属链追溯到源头。

3.6 沉思模型：让分析“不止于问答”

A Miner 沉思模型：

- 支持**文献综述、开题报告、行业调研**三大核心场景
- 完整科研闭环：问题规划→学术检索→推理分析→调研输出
- 自主确立检索目标、迭代检索关键词、主动展开多轮检索
- **平均 7 分钟完成万字报告**
- 支持 Word、Markdown、PDF、LaTeX、PPT 五种格式导出

实现基础：沉思模型由四个不可分割的组件协同驱动：①专有的学术检索 Query 改写训练 ②3.3 亿论文的实时检索能力 ③GLM 深度推理模型 ④知识图谱的关系推理。四者形成闭环，使沉思模型能够自主完成从规划到输出的完整研究流程。

3.7 A Miner 能力总览

能力维度	A Miner 方案	带来的效果
检索方式	知识图谱推理+向量检索双引擎	能找到关系，不只是找到关键词
学者识别	获奖消歧算法+全球身份关联	同名不混淆，全球身份完整
分析深度	学术关系网络+引用影响+合作图谱	立体画像，而非扁平列表
结果可信	全链路溯源，每个结论可追溯至出处	有据可查，可信赖
数据边界	全球 3.3 亿论文	具备全球学术定位能力
深度分析	沉思模型 7 分钟万字报告	自主研究，而非浅层问答
学科决策	智能推演+对标+机会发现	决策支持，而非数据统计
人才发现	全球 6000 万学者智能匹配	全球视野，精准匹配

四、链接通知及说明

4.1 A Miner 官网链接: <https://www.A Miner.cn/>

4.2 机构上架说明:

- A Miner 是北京智谱华章科技股份有限公司的品牌之一, 最早是由清华大学计算机科学与技术系研发的具有完全自主知识产权的新一代科技情报挖掘与服务平台。
- 自 2006 年上线以来已覆盖 220 个国家和地区的千万级用户, 并为全球 400 余个期刊提供推送服务。
- 平台汇聚了全球范围内的学术资源, 包括 6000 万学者、3.3 亿篇论文、1.8 亿件专利等。
- 2025 年 9 月, A Miner 携智谱自研 GLM 系列大模型重磅升级全流程科研工具, 覆盖“搜、读、写、做”全环节, 集成文献检索、学术问答、Deep Research、文献智能解析、文库管理等一站式科研学术 Agent 工具, 成为新一代 AI 科研助手