

# AIGC检测 · 简洁报告单

NO:CNKIAIGC2026SJ\_20260551274581

检测时间:2026-05-14 22:13:47

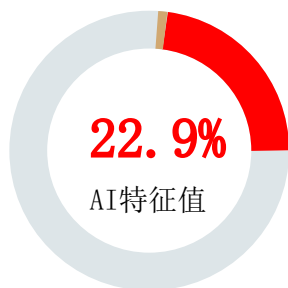
篇名: 人工智能应用、要素流动与企业产学研合作

作者: 陈思思

单位:

文件名:

## 全文检测结果



AI特征值: 22.9%  
AI特征字符数: 8176  
总字符数: 35706

- AI特征显著 (计入AI特征字符数)
- AI特征疑似 (未计入AI特征字符数)
- 未标识部分

## AIGC片段分布图

前部20%

AI特征值: 4.6%

AI特征字符数: 1635

中部60%

AI特征值: 13.7%

AI特征字符数: 4905

后部20%

AI特征值: 4.6%

AI特征字符数: 1635



## 分段检测结果

序号	AI特征值	AI特征字符数/章节(部分)字符数	章节(部分)名称
1	22.9%	8176 / 35706	论文全文


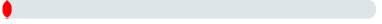



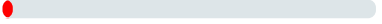



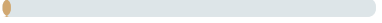

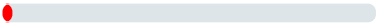

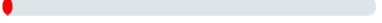

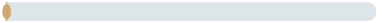

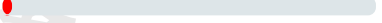



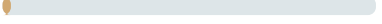



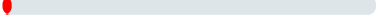

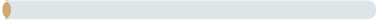

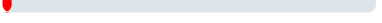



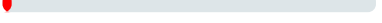

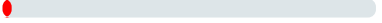

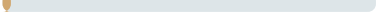

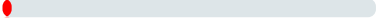

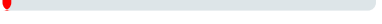

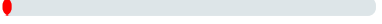

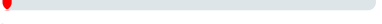

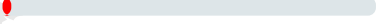



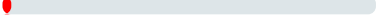

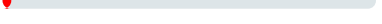



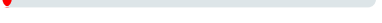





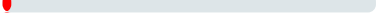

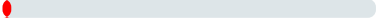

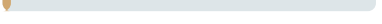
## 1. 论文全文

AI特征值: 22.9% AI特征字符数 / 章节(部分)字符数: 8176 / 35706

## 片段指标列表

序号	片段名称	字符数	
1	片段1	150	0.4%

2	片段2	106		0.3%
3	片段3	58		0.2%
4	片段4	95		0.3%
5	片段5	76		0.2%
6	片段6	135		0.4%
7	片段7	109		0.3%
8	片段8	86		0.2%
9	片段9	125		0.4%
10	片段10	95		0.3%
11	片段11	242		0.7%
12	片段12	36		0.1%
13	片段13	81		0.2%
14	片段14	229		0.6%
15	片段15	146		0.4%
16	片段16	359		1.0%
17	片段17	87		0.2%
18	片段18	103		0.3%
19	片段19	96		0.3%
20	片段20	117		0.3%
21	片段21	65		0.2%
22	片段22	83		0.2%
23	片段23	97		0.3%
24	片段24	93		0.3%
25	片段25	151		0.4%
26	片段26	116		0.3%
27	片段27	16		0.0%
28	片段28	42		0.1%
29	片段29	98		0.3%
30	片段30	67		0.2%
31	片段31	117		0.3%
32	片段32	100		0.3%
33	片段33	84		0.2%
34	片段34	260		0.7%
35	片段35	89		0.2%

36	片段36	99			0.3%
37	片段37	41			0.1%
38	片段38	221			0.6%
39	片段39	188			0.5%
40	片段40	41			0.1%
41	片段41	161			0.5%
42	片段42	177			0.5%
43	片段43	41			0.1%
44	片段44	125			0.4%
45	片段45	131			0.4%
46	片段46	41			0.1%
47	片段47	122			0.3%
48	片段48	118			0.3%
49	片段49	41			0.1%
50	片段50	115			0.3%
51	片段51	52			0.1%
52	片段52	90			0.3%
53	片段53	119			0.3%
54	片段54	41			0.1%
55	片段55	102			0.3%
56	片段56	80			0.2%
57	片段57	103			0.3%
58	片段58	94			0.3%
59	片段59	68			0.2%
60	片段60	95			0.3%
61	片段61	86			0.2%
62	片段62	88			0.2%
63	片段63	89			0.2%
64	片段64	101			0.3%
65	片段65	41			0.1%
66	片段66	95			0.3%
67	片段67	72			0.2%
68	片段68	72			0.2%
69	片段69	41			0.1%

70	片段70	80	<div><div></div></div>	0.2%
71	片段71	132	<div><div></div></div>	0.4%
72	片段72	57	<div><div></div></div>	0.2%
73	片段73	41	<div><div></div></div>	0.1%
74	片段74	124	<div><div></div></div>	0.3%
75	片段75	83	<div><div></div></div>	0.2%
76	片段76	127	<div><div></div></div>	0.4%
77	片段77	41	<div><div></div></div>	0.1%
78	片段78	72	<div><div></div></div>	0.2%
79	片段79	16	<div><div></div></div>	0.0%
80	片段80	128	<div><div></div></div>	0.4%
81	片段81	129	<div><div></div></div>	0.4%
82	片段82	196	<div><div></div></div>	0.5%
83	片段83	178	<div><div></div></div>	0.5%

片段详情

NO. 1

片段1

字符数：150

AI特征：显著

0.4%

傅东平[footnoteRef:0]，陈思思2 [0：作者简介：傅东平（1971—），男，湖南常德人，经济学博士，贵州财经大学新结构经济学研究院教授，博士生导师，研究方向为宏观经济理论与政策；电子邮件：641503210@qq.com；通讯地址：贵州省贵阳市花溪区田园南路276号贵州财经大学东区；

NO. 2

片段2

字符数：106

AI特征：显著

0.3%

陈思思（2003—），女，贵州安龙人，贵州财经大学经济学院硕士研究生，研究方向为宏观经济理论与政策；电话号码：18885942407，电子邮件：3436996717@qq.com；通讯地址：贵州省黔西南州安龙县]

NO. 3

片段3

字符数：58

AI特征：显著

0.2%

(1. 贵州财经大学新结构经济学研究院，贵州 贵阳 550025；2. 贵州财经大学经济学院，贵州 贵阳 550025)

NO. 4

片段4

字符数：95

AI特征：显著

0.3%

摘 要：推动企业产学研合作，促进创新驱动发展，是形成以企业为主体、市场为导向、产学研深度融合的技术创新体系的重要微观机制。人工智能正在成为推动企业协同创新、助力产学研深度融合的重要驱动因素。

NO. 5

片段5

字符数：76

AI特征：显著

0.2%

《中共中央关于制定国民经济和社会发展第十五个五年规划的建议》明确提出“强化企业科技创新主体地位，推动创新资源向企业集聚，加强企业主导的产学研融通创新”。

NO. 6	片段6	字符数：135	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.4%
<p>人工智能作为一种具有通用技术属性的新兴技术，为系统性破解上述难题提供了新的技术路径。一方面，企业利用人工智能的自然语言处理、数据挖掘与机器学习技术，实现市场信息的自动采集、清洗与实时推送，降低信息获取与供需匹配成本（史明聪等，2026）[[endnoteRef:1]]。</p>					
NO. 7	片段7	字符数：109	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
<p>有关产学研合作的研究主要围绕两方面展开：一是产学研合作的困境及影响因素。宏观层面，战略导向模糊、创新资源碎片化及基础研究与产业应用脱节导致企业产学研协同效率不足（张丹和李冲，2026）[[endnoteRef:4]]。</p>					
NO. 8	片段8	字符数：86	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
<p>相较于现有文献，本文可能的边际贡献在于：（1）从要素流动角度构建理论分析框架。区别于既有研究多从制度或组织维度分析产学研合作，本文构建“技术—要素—战略”的系统性分析框架。</p>					
NO. 9	片段9	字符数：125	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.4%
<p>产学研合作是指通过创新要素在企业、大学和研究机构等合作主体间双向流动，共同开展科学研究、技术开发、人才培养的协同创新模式。然而，在传统模式下，企业产学研合作往往受到进入壁垒、协同效率偏低以及合作信任缺失等多重约束，难以在复杂技术环境中实现持续性发展。</p>					
NO. 10	片段10	字符数：95	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
<p>人工智能技术的兴起，为企业系统性地破解上述难题提供了全新路径。其核心在于通过数据智能技术促进要素流动，贯穿于企业产学研合作的全流程，从而系统性增强企业产学研合作的积极性，提升产学研合作效率。</p>					
NO. 11	片段11	字符数：242	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.7%
<p>此外，人工智能对企业产学研合作的赋能并非绝对正向，其过度依赖可能引发“算法黑箱”、“路径锁定”与“数据安全风险”三重困境，进而制约人工智能的技术赋能效果。一方面，过度依赖人工智能所导致的算法黑箱会削弱合作主体间的信任基础，增加合作方对于数据使用合规性与科学性的顾虑；另一方面，过度依赖既有算法筛选机制，容易导致分析路径固化，抑制创新要素的多元化流动；同时，企业在集中处理数据时面临严峻的隐私风险（Qin等，2026）[[endnoteRef:30]]，限制了数据的安全共享与高效利用。</p>					
NO. 12	片段12	字符数：36	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.1%
<p>基于上述分析，本文提出假设1：人工智能的应用能够显著促进企业产学研合作。</p>					
NO. 13	片段13	字符数：81	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
<p>资源基础理论认为企业是各种资源的集合体，由于各企业所拥有的资源具有异质性，所以企业之间的竞争力存在明显差异（黄勃等，2022）[[endnoteRef:31]]。</p>					

NO. 14	片段14	字符数：229	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.6%
<p>本文将要素流动分为数据要素、技术要素以及人力要素的流动。数据、技术和人才三类要素不仅各自具有价值创造功能，还通过相互赋能共同促进企业产学研合作。具体而言，数据要素为产学研合作提供数据储备，构筑强大的合作网络数据，优化资源配置,从根源上降低合作交易成本；依托数据要素的共享，技术要素通过专利知识在产学研主体间流动、溢出、模仿与迭代，促进企业的合作创新；人才要素是合作主体实现长效性发展的核心，为数据的精准投入和技术的突破创造增值空间，夯实产学研合作的人才保障。</p>					
NO. 15	片段15	字符数：146	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.4%
<p>数据要素利用效应是指企业依托人工智能技术实现算力与算法的双重支撑，从利用广度与利用深度两个层面优化企业数据要素运行环境，拓宽数据流动边界、深化数据价值挖掘，从而推动多主体数据资源整合、流转与共享，破除产学研合作过程中的数据壁垒，激活数据要素潜在价值，最终有效推动企业开展产学研协同合作的过程。</p>					
NO. 16	片段16	字符数：359	AI特征：显著	<div><div></div></div>	1.0%
<p>数据要素利用广度层面，企业能够通过人工智能技术搭建开放共享的数据平台，推动不同主体间的数据要素整合与业务联动，形成跨层级、跨区域、跨部门的协同治理聚合效应（张邦辉和李一博，2026）[[endnoteRef:35]]，打破数据壁垒，从而促进数据要素从企业内部流动拓展至跨部门、跨区域的更大范围，增强企业的数据要素利用能力。数据要素利用深度层面，算法通过数据挖掘实现隐性知识的显性化与编码化（刘香港和史占中，2026）[[endnoteRef:36]]，将分散、非结构化的隐性知识转化为可流通、可复用的数据资源，实现数据无缝对接与高效流转（Zhou等，2024）[[endnoteRef:37]]，助力高校与科研院所梳理实验数据、前沿研发成果等核心资源，打通数据流通壁垒，最终实现产学研各方数据资源的高效对接与共享复用。</p>					
NO. 17	片段17	字符数：87	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
<p>技术扩散效应是指企业通过人工智能提升技术识别能力与重构企业知识网络，加速技术知识外溢，增强产学研主体间的技术匹配效率与知识转移效能，从而有效推动企业开展产学研协同合作的过程。</p>					
NO. 18	片段18	字符数：103	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
<p>技术匹配层面，人工智能算法能够通过扫描全球专利库、学术文献与技术报告，对大量相关的技术信息进行语义分析与关联挖掘，从而有助于企业实现精准定位、明确自身研发方向相匹配的高校技术成果，从而加速企业技术知识外溢。</p>					
NO. 19	片段19	字符数：96	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
<p>人才集聚效应是人工智能通过需求拉动与供给培育，优化人力资本结构、强化科研人才与智能技术的双向互动协作，加速创新人才要素在企业与高校、科研院所间的流动，从而有效推动企业开展产学研协同合作的过程。</p>					
NO. 20	片段20	字符数：117	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
<p>从需求层面出发，人工智能应用推动人机协同、人智协同等数智化岗位演变为当前就业市场的主流形态，在带动本地劳动收入份额稳步提升的同时，显著增强了企业对高素质脑力劳动者的吸引能力（文文和顾成敏，2025）[[endnoteRef:40]]。</p>					

NO. 21	片段21	字符数：65	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
基于以上分析，提出研究假说2：人工智能通过激活企业数据要素利用效应、强化技术扩散效应以及夯实人才集聚效应，促进企业产学研合作深化。					
NO. 22	片段22	字符数：83	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
人工智能对产学研合作的赋能效应并非固定不变的，而是受到企业内外部情境因素的影响。本文从外部治理环境与内部认知特征两个维度，分别考察媒体关注与管理者过度自信的调节作用。					
NO. 23	片段23	字符数：97	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
在网络信息时代，媒体关注已然成为企业非市场战略的核心治理维度（孙英杰等，2026）[[endnoteRef:42]]。产学研合作本质上属于企业重要的非市场战略布局，是企业优化资源配置的核心决策。					
NO. 24	片段24	字符数：93	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
媒体作为监督社会舆论的主流力量，是企业与利益相关者之间传递信息的主要渠道（BEDNAR，2012）[[endnoteRef:43]]。一方面，媒体关注通过信号传递发挥“信息放大器”功能。					
NO. 25	片段25	字符数：151	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.4%
过度自信是一个心理学术语，指高估自身成功概率的心理偏差（梁上坤，2015）[[endnoteRef:46]]。这种心理偏差揭示了个体在自我评价、对成功的预期、对不确定性的评估及对成果归因方面的扭曲认知，从而显著影响了企业管理层的决策制定过程（夏寒池和杨晨，2025）[[endnoteRef:47]]。					
NO. 26	片段26	字符数：116	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
首先，管理层过度自信不利于企业的财务稳健与二元创新，进而削弱人工智能应用在产学研合作中的赋能基础。一方面，当管理者过度自信时，企业容易进行扩张性投资，增加企业陷入财务困境的风险（杨洁等，2022）[[endnoteRef:48]]。					
NO. 27	片段27	字符数：16	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.0%
基于上述分析，本文提出假说如下：					
NO. 28	片段28	字符数：42	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.1%
假说3：在其他条件不变的情况下，媒体关注正向调节人工智能应用对企业产学研合作的作用。					
NO. 29	片段29	字符数：98	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
本文以2010—2024年中国A股上市企业为研究对象，考察人工智能应用对企业产学研合作的影响。数据主要来源于CSMAR数据库2010 - 2024年中国A股上市公司财务数据和国家知识产权局专利数据库。					
NO. 30	片段30	字符数：67	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%



为检验人工智能应用对企业产学研合作的影响，并缓解因不可观测的固有特征与共同时间趋势所导致的遗漏变量偏误，本文构建如下双向固定效应模型：

NO. 31 片段31 字符数：117 AI特征：显著 0.3%

其中， $i$ 和 $t$ 分别表示企业和年份。被解释变量为企业 $i$ 在 $t$ 年是否开展产学研合作的虚拟变量。核心解释变量为企业 $i$ 在 $t$ 年的人工智能发展水平。系数反映了人工智能应用对企业产学研合作的平均处理效应，若 $>0$ ，表明人工智能应用显著促进了企业产学研合作。

NO. 32 片段32 字符数：100 AI特征：显著 0.3%

企业产学研合作（IUR）。本文以企业在当年是否拥有产学研合作成果衡量其企业产学研合作。参考已有研究（刘斐然等，2020）<sup>[[endnoteRef:52]]</sup>，从联合专利申请的视角测度企业产学研合作情况。

NO. 33 片段33 字符数：84 AI特征：显著 0.2%

人工智能应用。本文的核心解释变量为企业人工智能（AI）应用水平。借鉴已有研究（姚加权等，2024）<sup>[[endnoteRef:53]]</sup>的研究，采用文本分析的方法进行度量。

NO. 34 片段34 字符数：260 AI特征：显著 0.7%

本文控制了以下变量：（1）企业层面：第一大股东持股比例（Top1），控制该变量有利于控制股权集中度对企业创新决策的影响；管理层持股比例（Mshare），有助于缓解代理问题对企业合作创新的潜在干扰；资产收益率（ROA），该指标反映了企业盈利能力，控制该变量有助于排除企业盈利差异对创新资源投入的干扰；董事会规模（Board），用以控制公司治理结构对合作决策的影响；资产负债率（Lev），控制该变量有卒于企业避免融资条件不同对产学研合作决策形成干扰；现金流水平（CashFlow），用以控制企业内部资金保障对创新合作的支持。

NO. 35 片段35 字符数：89 AI特征：显著 0.2%

本文以2010—2024年中国A股上市公司为初始研究样本，在剔除关键变量缺失的观测值并对连续变量进行上下1%缩尾处理后，最终获得包含42938个公司一年度观测值的非平衡面板数据。

NO. 36 片段36 字符数：99 AI特征：显著 0.3%

表3汇报了人工智能应用对企业产学研合作影响的基准回归结果。第（1）列仅加入时间与企业固定效应，人工智能应用的回归系数为0.007且在1%水平上显著，这一结果表明人工智能应用显著促进了企业产学研合作。

NO. 37 片段37 字符数：41 AI特征：疑似 0.1%

注：括号中为聚类稳健标准误，\*\*\*、\*\*和\*分别表示1%、5%和10%的显著水平。

NO. 38 片段38 字符数：221 AI特征：显著 0.6%



为应对潜在测量误差所导致的内生性问题，本文从以下三个方面进行稳健性检验：一是替换解释变量，参考已有研究（王梦凯等，2025）[[endnoteRef:54]]，本文采用文本分析法的扩展词汇数目构建人工智能应用的替代指标（AI2）；二是替换被解释变量，本文采用产学研联合申请专利量的自然对数重新度量产学研合作水平；三是更换模型设定，考虑到被解释变量“产学研合作”为二元虚拟变量，本文进一步采用Probit模型进行再估计，以提升前文结论的稳健性。




NO. 39      片段39      字符数：188      AI特征：显著  0.5%

表4汇报了相关检验结果。表4列（1）中替换解释变量后，人工智能（AI2）的系数为0.008，在1%水平上显著；列（2）中替换被解释变量后，人工智能应用的系数为0.096，在1%水平上显著；列（3）中更换为Probit模型后，结果显示人工智能应用水平的边际效应为0.009，同样在1%水平上显著，这表明人工智能水平每提高一个单位，企业进行产学研合作的概率显著提高0.9个百分点。

NO. 40      片段40      字符数：41      AI特征：疑似  0.1%

注：括号中为聚类稳健标准误，\*\*\*、\*\*和\*分别表示1%、5%和10%的显著水平。

NO. 41      片段41      字符数：161      AI特征：显著  0.5%

为缓解人工智能应用与企业产学研合作之间可能存在的反向因果，本文采用工具变量法进行内生性处理。参考已有研究（孙慧等，2025）[[endnoteRef:55]]的思路，选取企业人工智能与所有年度人工智能均值的差值与地级市人工智能企业数量滞后一期的交乘项（除于1000）作为Bartik工具变量，运用两阶段最小二乘法进行估计。




NO. 42      片段42      字符数：177      AI特征：显著  0.5%


表5汇报了工具变量回归结果。第一阶段回归显示，工具变量与处理变量在1%水平上显著正相关。不可识别检验中，Kleibergen-Paap rk LM统计量为672.855，烈拒绝不可识别的原假设；弱识别检验中，Kleibergen-Paap rk Wald F统计量远高于常用的弱工具变量临界值16.38，说明工具变量具有较强解释力，不存在弱工具变量问题。

NO. 43      片段43      字符数：41      AI特征：疑似  0.1%

注：括号中为聚类稳健标准误，\*\*\*、\*\*和\*分别表示1%、5%和10%的显著水平。

NO. 44      片段44      字符数：125      AI特征：显著  0.4%

为缓解由样本自选择可能导致的内生性偏误，本文采用倾向得分匹配法进行稳健性检验，以确保基准回归结果不受样本构成偏误的干扰。具体而言，以企业人工智能水平是否高于年份中位数为处理变量，选取基准回归中的所有控制变量作为协变量，采用Logit模型估计倾向得分。

NO. 45      片段45      字符数：131      AI特征：显著  0.4%

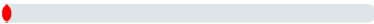
平衡性检验结果显示，匹配后处理组与控制组在协变量上不存在显著差异（匹配后Ps  $R^2=0.000$ ， $p=0.208$ ，MeanBias=0.9%），匹配效果良好，表明匹配后处理组与对照组在可观测特征上已实现良好平衡，说明PSM有效降低了协变量分布差异，满足平衡性假设。

NO. 46	片段46	字符数：41	AI特征：疑似	<div><div></div></div>	0.1%
注：括号中为聚类稳健标准误，***、**和*分别表示1%、5%和10%的显著水平。					
NO. 47	片段47	字符数：122	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
为检验研究结论的稳健性，本文还进行了其他的稳健性检验：（1）剔除直辖市样本。考虑到直辖市与普通地级市在行政级别、资源配置及制度环境等方面存在显著差异（王林辉等，2022）[[endnoteRef:56]]，这些外部因素可能会使研究结论产生偏误。					
NO. 48	片段48	字符数：118	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
如表7所示，四项稳健性检验中人工智能应用的系数均显著为正，且系数大小稳定在0.007—0.008之间。这一结果表明，人工智能对企业产学研合作的促进效应并非由特定地区、特殊时期、政策环境或模型设定形式所驱动，进一步验证了核心结论的稳健性。					
NO. 49	片段49	字符数：41	AI特征：疑似	<div><div></div></div>	0.1%
注：括号中为聚类稳健标准误，***、**和*分别表示1%、5%和10%的显著水平。					
NO. 50	片段50	字符数：115	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
在前文基准回归验证人工智能应用对企业产学研合作的显著促进作用后，进一步的问题在于这一作用究竟是通过何种路径实现的。根据前文的理论分析，人工智能应用能够通过激活数据要素利用、加速技术扩散以及夯实人才集聚三条路径，推动企业产学研合作。					
NO. 51	片段51	字符数：52	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.1%
上式中，表示数据要素利用效应、技术扩散效应和人才集聚效应三个机制，其余变量和设定与基准回归模型保持一致。					
NO. 52	片段52	字符数：90	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
人工智能通过算力与算法技术双重支撑，优化数据要素运行环境，拓宽数据流动边界、深化数据价值挖掘，有效推动了数据要素在产学研主体之间的流动、整合与共享，为产学研合作提供了数据驱动支撑。					
NO. 53	片段53	字符数：119	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
在具体的测度上，本文借鉴已有研究方法（史青春等，2023）[[endnoteRef:58]]，采用文本分析方法测度企业数据要素应用水平，对上市公司年度财务报告进行关键词挖掘，统计其披露频次并加总形成指标，数值越大表示数据要素应用程度越高。					
NO. 54	片段54	字符数：41	AI特征：疑似	<div><div></div></div>	0.1%
注：括号中为聚类稳健标准误，***、**和*分别表示1%、5%和10%的显著水平。					

NO. 55	片段55	字符数：102	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
根据前文的理论分析，人工智能通过算法驱动的知识挖掘与智能分析，精准定位技术成果、降低知识学习成本、加速成果转化进程，推动技术要素在不同创新主体之间扩散与溢出，增强产学研主体间的技术匹配效率与知识转移效能。					
NO. 56	片段56	字符数：80	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
具体测度上，本文采用企业发明专利各年他引次数作为代理变量，其值越大表示企业技术扩散强度越强。表8列（2）中人工智能对企业技术扩散的系数在1%水平上显著为正。					
NO. 57	片段57	字符数：103	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
根据前文的理论分析，人工智能通过智能化的人才匹配与知识网络构建，加速人才要素在企业与高校、科研院所之间的流动与集聚，从而促进企业产学研合作。为验证这一可能的影响机制，本文通过模型（2）对该作用路径进行检验。					
NO. 58	片段58	字符数：94	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
具体测度上，本文采用企业具有硕士研究生及以上学历人数衡量，作为人才集聚的代理变量，反映高层次研发人才的绝对规模。表8列（3）结果显示，人工智能应用的系数为0.069，在1%水平上显著为正。					
NO. 59	片段59	字符数：68	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
综合上述分析，假说2得以验证，即人工智能通过激活企业数据要素利用效应、强化技术扩散效应以及夯实人才集聚效应，长效促进企业产学研合作深化。					
NO. 60	片段60	字符数：95	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
为深入考察人工智能应用影响企业产学研合作的边界条件，本文从外部治理与内部认知两个维度，分别引入媒体关注与管理者过度自信作为调节变量，系统检验二者在人工智能应用促进产学研合作过程中的调节作用。					
NO. 61	片段61	字符数：86	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
上式中，表示媒体关注与管理者过度自信，其中，表示企业媒体关注、管理者过度自信与人工智能应用的交互项，其余变量和设定与基准回归模型保持一致。在模型中，其核心参数为交互项系数。					
NO. 62	片段62	字符数：88	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
（1）媒体关注调节效应。媒体关注是一种重要的信息传播媒介和外部治理力量，能够通过监督、声誉及市场压力等机制发挥治理作用（王福胜等，2022）[[endnoteRef:59]]。					
NO. 63	片段63	字符数：89	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
（2）管理者过度自信调节效应。过度自信管理者因高估收益、低估风险的认知偏差，在决策层面表现出强烈的投资意愿。然而，这一认知偏差同时加剧企业融资约束，导致资源匮乏、投资能力被抑制。					

NO. 64	片段64	字符数：101	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
综上所述，人工智能对企业产学研合作的促进作用受到外部治理与内部认知的双重调节。媒体关注通过声誉机制与信息传递，为技术红利释放提供外部助力；管理者过度自信则因意愿与能力的错配，制约技术能力向合作行动转化。					
NO. 65	片段65	字符数：41	AI特征：疑似	<div><div></div></div>	0.1%
注：括号中为聚类稳健标准误，***、**和*分别表示1%、5%和10%的显著水平。					
NO. 66	片段66	字符数：95	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.3%
根据本文的理论分析，人工智能通过数据要素利用效应、技术扩散效应以及人才集聚效应三条路径影响企业产学研合作；较高的媒体关注与适度的管理者认知理性，将强化人工智能应用对企业产学研合作的促进效应。					
NO. 67	片段67	字符数：72	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
从行业技术属性来看，人工智能应用在高科技行业中显著。表12列（1）中，高科技行业组系数在1%水平上显著为正，而列（2）中在非高科技行业中不显著。					
NO. 68	片段68	字符数：72	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
这一异质性结果从正反两方面佐证了本文提出的理论框架，揭示了人工智能应用促进产学研合作的边界条件，即行业技术属性是影响人工智能赋能效果的关键因素。					
NO. 69	片段69	字符数：41	AI特征：疑似	<div><div></div></div>	0.1%
注：括号中为聚类稳健标准误，***、**和*分别表示1%、5%和10%的显著水平。					
NO. 70	片段70	字符数：80	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
根据生命周期理论，不同发展阶段的企业在资源禀赋与战略导向方面存在系统性差异，这可能导致人工智能应用对处于不同发展阶段的企业的作用效果呈现差异化特征。					
NO. 71	片段71	字符数：132	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.4%
从企业生命周期异质性层面来看，人工智能应用的促进效果在成熟期与成长期更为显著。表13列（1）显示，在成长期企业中，人工智能系数在10%水平上显著为正；列（2）显示，在成熟期企业中，人工智能系数在1%水平上显著为正；列（3）显示，在衰退期企业中，人工智能系数不显著。					
NO. 72	片段72	字符数：57	AI特征：显著	<div><div></div></div>	0.2%
这一结果表明，人工智能的赋能效应具有显著的生命周期异质性，企业在推进产学研合作时应结合自身阶段特征制定差异化策略。					
NO. 73	片段73	字符数：41	AI特征：疑似	<div><div></div></div>	0.1%


注：括号中为聚类稳健标准误，\*\*\*、\*\*和\*分别表示1%、5%和10%的显著水平。

NO. 74 片段74 字符数：124 AI特征：显著  0.3%


国有企业与民营企业在制度环境、激励约束、资源获取渠道等方面存在差异。因此，具有不同产权性质企业的人工智能赋能效果可能存在差异，为检验这一可能的影响差异，本文进一步从企业产权维度进行分组检验，考察人工智能应用对不同产权性质企业产学研合作的异质性影响。

NO. 75 片段75 字符数：83 AI特征：显著  0.2%

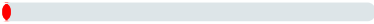
结果显示，人工智能对产学研合作的促进作用在民营企业中更为显著。具体而言：在国有企业中，人工智能的系数不显著；在民营企业中，人工智能的系数为0.01且在1%水平上显著。

NO. 76 片段76 字符数：127 AI特征：显著  0.4%

这一结果表明，产权性质是影响人工智能赋能产学研合作的重要制度性因素。民营企业在数据要素利用、技术扩散、人才集聚及媒体关注响应等方面具有相对优势，使其能够更有效地将人工智能技术转化为产学研合作绩效；而国有企业的制度性约束在一定程度上降低了人工智能赋能效果。

NO. 77 片段77 字符数：41 AI特征：疑似  0.1%

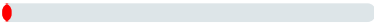
注：括号中为聚类稳健标准误，\*\*\*、\*\*和\*分别表示1%、5%和10%的显著水平。

NO. 78 片段78 字符数：72 AI特征：显著  0.2%

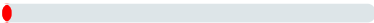
本研究基于2010—2024年的上市企业面板数据，系统分析了人工智能应用对企业产学研合作的影响，同时，基于要素流动视角考察了两者之间的传导路径。

NO. 79 片段79 字符数：16 AI特征：显著  0.0%

基于以上结论，提出如下政策建议：

NO. 80 片段80 字符数：128 AI特征：显著  0.4%

（1）加快推进企业的人工智能化应用，赋能产学研合作。一是深度嵌入创新链条。企业应推动人工智能从辅助工具向核心驱动跃升，将人工智能深度融入企业的研发协作、知识产权管理以及技术成果转化全过程，并依托智能算法实现创新资源的精准匹配与高效配置，提升产学研协同效能。

NO. 81 片段81 字符数：129 AI特征：显著  0.4%

（2）提高要素流动效率，激发企业产学研合作活力。一是主动融入技术扩散网络，打破技术供给与需求的时空错配，抢占技术溢出红利。依托人工智能搭建产学研信用监管与技术对接平台，智能匹配企业技术痛点与高校前沿成果，动态优化对接流程，缩短技术搜寻周期，提升合作迭代效率。

（3）改善企业内外部环境，增强人工智能对于企业产学研合作的效能。一方面，发挥媒体监督与信息披露的外部治理功能，支持正规媒体对企业创新行为、合作动态与智能化转型进展进行客观报道，降低信息不对称，强化外部约束与激励；另一方面，引导企业完善内部治理结构，优化管理层决策机制，同时加强企业家能力培训，弱化管理者过度自信带来的投资偏差与合作短视行为，推动企业在智能化背景下更理性、持续地开展产学研合作。

（4）实施差异化推进策略，精准助力各类企业跨越“技术鸿沟”。一是深化制度环境改革，分类优化产学研激励政策。对于民营企业，破除市场准入、融资等制约，落实研发税收优惠，鼓励使用人工智能技术共建研发平台，激发其潜在的创新活力；对于国有企业，深化治理改革、优化智能决策流程，建立创新容错与人才激励机制，发挥其在关键核心技术攻关中的引领作用，带动产学研主体协同创新。

#### 说明：

- 1、支持中、英文内容检测；
- 2、AI特征值=AI特征字符数/总字符数；
- 3、红色代表AI特征显著部分，计入AI特征字符数；
- 4、棕色代表AI特征疑似部分，未计入AI特征字符数；
- 5、检测结果仅供参考，最终判定是否存在学术不端行为时，需结合人工复核、机构审查以及具体学术政策的综合应用进行审慎判断。



关注微信公众号

知网AIGC检测服务