

# The direction of optimization and improvement of news communication effect driven by artificial intelligence

Wuyunbatu

Inner Mongolia Radio and Television Station, Hohhot, Inner Mongolia, 010010, China

## Abstract

With the rapid advancement of artificial intelligence (AI) technology, the news dissemination industry is undergoing a comprehensive transformation, from content creation and distribution to audience interaction. This article systematically explores the core application paths of AI in news dissemination, analyzing its optimization mechanisms in areas such as topic planning, automated writing, precise recommendation, audience analysis, and public opinion guidance. It also addresses the trust crisis, information cocoons, and algorithmic bias issues in the current communication environment, proposing comprehensive strategies to enhance news dissemination effectiveness through AI. The study reveals that AI not only reshapes the form of communication technology but also triggers a systemic transformation in news dissemination concepts, ethics, and social responsibility.

## Keywords

artificial intelligence; news communication; intelligent collection and editing; content distribution

## 人工智能驱动下新闻传播效果的优化与提升方向

乌云巴图

内蒙古广播电视台, 中国·内蒙古·呼和浩特 010010

## 摘要

随着人工智能 (Artificial Intelligence, AI) 技术的飞速发展, 新闻传播行业正经历从内容采编、分发机制到受众互动的全链条变革。本文系统探讨了AI在新闻传播中的核心应用路径, 剖析其在新闻选题策划、自动化写作、精准推荐、受众分析与舆情引导等环节的优化机制, 并结合当前传播环境中面临的信任危机、信息茧房与算法偏见问题, 提出人工智能驱动下新闻传播效果提升的综合策略。研究发现, AI不仅重塑了传播技术形态, 更引发了新闻传播理念、伦理和社会责任的系统变革。

## 关键词

人工智能; 新闻传播; 智能采编; 内容分发

## 1 引言

新闻传播作为社会信息流通的重要机制, 长期以来承载着舆论引导、公共监督与知识普及等多重功能。传统新闻生产依赖人工采访、写作与编辑, 传播路径相对线性, 受限于传播时效与媒介渠道。随着人工智能技术的兴起, 传媒行业正在经历一场深层次的结构性的重构。AI通过对海量数据的实时处理与智能推理, 使得新闻传播从“人工驱动”走向“数据驱动”, 从“单向传输”转向“互动融合”, 极大拓展了传播的深度、广度与精准度。在当前信息冗余、受众分化、媒介环境高度碎片化的背景下, 基于AI技术的传播策略优化已成为新闻业高质量发展的关键所在。

## 2 人工智能技术在新闻传播中的应用路径

### 2.1 智能内容生成与辅助写作

人工智能在新闻内容生产中的介入, 极大地提升了新闻写作的时效性、规模化和精准性。目前, AI写作主要包括两类路径: 其一是基于固定模板与规则系统的自动写作, 适用于结构化信息场景; 其二是依托深度学习与自然语言生成 (NLG) 模型的智能生成, 适用于非结构化语义加工与表达 [1]。

在结构化写作方面, 如新华社开发的“快笔小新”、美联社应用于财报生成的 Automated Insights 系统, 能够从数据库中自动提取关键信息, 迅速撰写短讯、快报、简评等标准化内容, 实现海量信息的高效生产。该类 AI 系统已广泛应用于体育比赛、天气预警、股市变动等领域, 显著减轻了记者的机械性劳动负担, 提升了新闻的发布频率与响应速度。

在非结构化内容生成方面, 基于 GPT、BERT 等大规模

【作者简介】乌云巴图 (1975-), 男, 蒙古族, 中国内蒙古鄂尔多斯人, 本科, 艺术类中级, 从事新闻研究。

模语言模型的引入,新闻文本的情感调节、语言风格控制与上下文理解能力有了显著提升。例如,GPT-4等生成式模型不仅可根据新闻线索生成多版本标题与导语,还可模拟不同受众群体的阅读偏好生成定制化新闻内容,实现语言的个性化表达与传播的精准化服务。同时,AI还可辅助编辑进行语义校正、逻辑优化与语言润色,提高新闻的可读性与专业性。而在突发事件与灾难报道中,AI系统可基于多源信息快速整理、分类与归纳事件全貌,为记者提供第一手背景资料 and 事实摘要,极大缩短新闻采编周期。在“人机协同”的模式下,人工智能既是记者的“写作助手”,也是信息处理的“加速器”,在未来新闻编辑部的组织架构中将扮演愈发核心的角色[2]。

## 2.2 内容分发与推荐算法优化

在信息传播阶段,人工智能的核心作用体现于内容的智能分发与用户精准匹配。传统的新闻传播依赖统一的编辑判断与栏目结构,信息推送路径单一,难以适应受众多样化、信息碎片化的媒体环境。而AI驱动下的推荐系统,则通过算法模型对受众特征、行为模式与内容特性进行深度学习,实现“千人千面”的个性化传播。当前主流新闻平台如今日头条、腾讯新闻、网易新闻等,普遍应用协同过滤、基于内容的推荐(Content-Based Filtering)、深度神经网络(DNN)与强化学习(Reinforcement Learning)等技术,通过分析用户的点击行为、浏览记录、停留时间、分享互动等行为数据,构建精细化用户画像,并实现内容与用户之间的高效匹配。这一机制不仅提升了用户粘性与阅读体验,也大幅提高了内容的触达率与平台的商业价值。

内容推荐算法在提升效率的同时,也引发了传播均衡性与舆论多样性的担忧。尤其是“信息茧房”(filter bubble)与“回音室效应”(echo chamber)现象,使用户长期处于自身认知偏好与价值倾向所构建的信息循环之中,削弱了信息的公共属性与社会多元对话的基础。这种基于“强化偏好”的算法机制,可能在无形中固化意识形态、加剧社会分化,影响新闻传播的公平性与理性。因此,新闻平台需在推荐算法中引入“公共价值权重”与“信息多样性调控”机制,在保证个性化推荐的同时,适当引导用户接触不同视角的内容,实现“算法中立”向“算法治理”的升级。同时,通过设置用户主动订阅机制、多维度推荐标签与编辑精选板块,重构内容与用户之间的互动关系,拓展新闻传播的深度与广度[3]。

## 3 AI 驱动下的传播效果优化机制

### 3.1 受众精准画像与传播反馈闭环

在传统传播模式中,受众分析大多依赖定量调查与经验判断,信息收集滞后、样本代表性有限,难以动态反映受众行为变化。而在AI驱动下,受众画像系统依托于大数据与机器学习模型,能够实时采集用户在各平台上的浏览行

为、阅读偏好、互动方式、社交关系等多维数据,构建出细粒度、多维度的用户画像。这一过程主要包括以下几个技术环节:第一,利用点击率(CTR)、浏览深度、内容停留时间等指标提取用户行为特征;第二,通过协同过滤、内容聚类与情感分析等算法对用户兴趣进行建模;第三,将受众群体按兴趣主题、内容偏好、情感倾向等维度细分,实现传播策略的个性化定制。基于精准画像构建的用户行为预测模型,能够有效预判不同内容在特定受众群体中的传播反应,从而提前优化内容结构、调整推送策略,提升信息触达的相关性与接受度。此外,AI还通过自然语言处理对用户评论、反馈意见、转发语句等文本进行情感分析与意图识别,实现传播效果的定量反馈与语义层次洞察。这一“生产—推送—反馈—再生产”的智能闭环,为媒体实现传播策略迭代、议题设置优化与用户关系重塑提供了坚实支撑。

### 3.2 舆情监测与引导智能化

舆情作为公共意见的聚合表现,是衡量新闻传播社会影响力的重要指标。传统舆情监测依赖人工检索与经验分析,难以实现大规模、实时性的预警与干预。人工智能技术,尤其是基于自然语言处理的情感分析与知识图谱构建,为舆情监测提供了高效、智能的解决方案。AI舆情系统通常包括四个关键步骤:舆情数据抓取、文本预处理、情绪倾向识别与事件聚类分析。通过对社交媒体平台(如微博、知乎、短视频平台)上的海量文本进行语义分析与热度趋势追踪,AI可以自动识别潜在舆情风险、话题发酵节点与情感极化路径。例如,基于BERT、LSTM等深度学习模型训练的情感识别系统,能够实现高精度的情绪分类与极性判断,对公共事件中正面、中性与负面言论进行快速识别与聚类。

在引导层面,AI不仅可辅助构建针对性的信息应对策略,还能协助编辑部门生成回应文本、设置合理的议题框架,提升传播干预的时效性与针对性。更进一步,AI还可通过建模舆论扩散路径与社交网络结构,识别“舆论节点人物”与“舆情放大器”,帮助媒体或政府部门在舆情萌发阶段即进行有效干预,防止信息失控与社会恐慌。在重大突发事件与公共危机管理中,AI舆情系统的预警功能已成为新闻传播机构不可或缺的重要工具,其对传播节奏、内容结构与引导策略的动态反馈机制显著提升了舆情应对的科学性与社会沟通的有效性。

## 4 当前挑战与伦理风险

### 4.1 媒介信任危机与虚假信息风险

人工智能生成内容的规模性与自动性使新闻传播更高效的同时,也在一定程度上削弱了新闻的可信度。一方面,AI在信息生成过程中依赖训练数据与语言模型,容易在没有事实查证的基础上生成似是而非的内容,甚至在不当使用下被用于制造“深度伪造”(deepfake)类虚假视频、语音与图像,从而引发公众误导与信任崩塌。另一方面,自动写

作系统缺乏价值判断能力，可能在重大敏感事件中因处理不当而导致叙事倾向失衡甚至伦理冲突。

虚假信息快速扩散不仅削弱了主流媒体的权威性，也动摇了新闻作为社会共识建构工具的功能。以AI驱动的社交平台为例，内容是否“真实”已不再是首要传播逻辑，取而代之的是“是否吸引流量”“是否强化情绪”，这一趋势显著挑战了新闻“客观、中立、平衡”的传统理念。受众在多平台间频繁切换，接收到的信息碎片化、情绪化、表演化，进一步加剧了对新闻机构的认知疲劳与信任滑坡。因此，面对媒介信任危机，应构建“人类编辑主导—AI辅助生成”的审核机制，在技术端加强自动化内容筛选与溯源，在传播端强化平台责任机制与可信内容认证，并通过公开透明的数据标注与算法说明提升用户的判断力。新闻机构也需积极转向“可信传播”建设，在效率与真实性之间实现技术伦理的再平衡。

#### 4.2 算法偏见与信息不平等

算法作为人工智能系统的核心决策基础，其本身不可避免地嵌入了数据偏见与设计者主观意图。在新闻推荐系统

中，算法往往基于用户历史行为与兴趣偏好进行内容推送，虽能增强黏性，却也容易形成“信息茧房”（filter bubble）和“回音室效应”（echo chamber），使受众长期暴露在同质化信息环境中，削弱了公共话语空间的多元性与开放性。更值得关注的是，AI推荐系统往往基于商业逻辑进行最优化，即以“最大点击量”“最高转化率”为目标进行信息排序，这使得低关注度群体、非主流声音与地方性议题难以获得足够传播资源，造成信息分配上的结构性不平等。此外，在政治、社会议题中，算法偏见还可能被无形地用于意识形态操控、情绪诱导甚至认知干预，加剧社会群体间的分裂与误解。

面对算法偏见的潜在风险，媒体机构与技术平台应推动“算法透明化”与“算法可解释性”建设，加强对模型训练数据来源的审查与更新，避免固化历史偏差。同时，应在推荐逻辑中引入“信息多样性权重”“公共议题优先级”等机制，在个性化的基础上保障公共传播的包容性。政府监管层面亦应完善相关法律法规，推动对人工智能推荐系统的审计机制与伦理评估标准建设，实现对技术路径与传播结果的双重治理。

表1 人工智能在新闻传播中的应用优势与潜在风险对比

应用环节	技术优势	潜在风险
内容生成	提高写作效率，支持多语种生成，满足海量信息需求	缺乏事实查证机制，可能生成虚假或失实内容
自动推荐	个性化匹配内容，提升用户黏性与传播效率	强化信息茧房，限制观点多样性，加剧回音室效应
舆情监测	实时识别情感倾向与舆论热点，提升应对速度	算法偏差可能误判情绪或误导引导策略
用户画像分析	精准建模用户兴趣，辅助内容定制与传播路径优化	侵犯用户隐私权，数据采集缺乏透明度
编辑与审核	提供智能校对与语言优化建议，辅助内容质量把控	审核标准依赖算法设定，可能忽视社会责任与伦理考量
内容分发与再传播	实现多平台联动传播，扩大内容影响力与用户覆盖范围	内容过度分发与重复推送易引发受众信息疲劳

## 5 结论

人工智能作为推动新闻传播智能化转型的核心技术力量，已在内容生成、传播策略、受众分析与舆情治理等方面展现出广泛的应用前景。其带来的不仅是效率提升与形态创新，更是传播理念与价值逻辑的深刻重构。AI技术亦非万能，其在算法偏见、虚假信息与伦理边界方面仍存在显著挑战。因此，构建以“价值导向+技术治理+制度保障”为核心的智能传播机制，是提升新闻传播效果、推动媒体高质量发

展的关键所在。

### 参考文献

- [1] 陈志鹏,张浩宇.人工智能技术驱动下的数据新闻可视化探索研究[J].传播与版权,2025(08):1-5.
- [2] 余梦琮,沈阳.生成式人工智能驱动数据新闻的新专业主义建构[J].出版广角,2025(02):9-17.
- [3] 蒋雪颖,付砾乐,许静.生成式人工智能驱动下的数据新闻实践:范式变迁、应用变革、深度融合[J].出版广角,2025(02):35-43.