

AI在商业中的现状2025

📅 2025年8月27日 ⌚ 1 分钟阅读

#AI

#MIT

#report

AI在商业中的现状2025：学习与转型的鸿沟 [报告原文](#)

TL.DR

95% 的企业 GenAI 项目未见 ROI，根因在“不会学习”：系统缺少持久记忆、基于反馈的适配与持续改进。

采用多、落地少：从试点到生产仅约 5% 成功；大企业上线需 9 个月+、中型约 90 天；影子 AI 广泛存在。

投资偏见：预算偏向销售/市场，而更高 ROI 常在法务/采购/财务等后台及可替代 BPO 的流程。

制胜之道：购买胜于自建；聚焦狭窄高价值用例，深度嵌入工作流，以反馈闭环驱动学习并明确数据边界。

演进与行动：Agentic AI → Agentic Web

(MCP/A2A/NANDA)；优先选择可学习、可集成、可度量改进的系统，将“工作流集成+持续改进”设为 KPI。

I. 报告概述与核心概念

报告标题与作者：《AI在商业中的现状2025》，由MIT NANDA 团队（Aditya Challapally, Chris Pease, Ramesh Raskar, Pradyumna Chari）于2025年7月发布。

研究目标：评估企业对生成式AI（GenAI）的投资回报率，并识别其成功或失败的关键因素。

核心发现：尽管企业投入了300-400亿美元，但95%的组织在GenAI投资中未能获得回报，形成了显著的“GenAI鸿沟”。

GenAI鸿沟的定义：极少数（5%）的AI试点项目取得了数百万美元的价值，而绝大多数项目停滞不前，对盈亏没有可衡量影响。这种鸿沟并非由模型质量或法规驱动，而是由方法论决定。

研究方法：系统性回顾300多项公开披露的AI倡议。对52家组织的代表进行结构化访谈。收集了来自四场主要行业会议的153位高级领导的调查回复。

目录

文章信息

字数

阅读时间

发布时间

更新时间

标签

#AI

#MIT

#report

主要结论：核心障碍不是基础设施、法规或人才，而是学习能力。大多数GenAI系统不保留反馈、不适应上下文，也无法随时改进。

II. GenAI鸿沟的表现形式

高采用率，低转型

通用LLM工具（如ChatGPT, Copilot）：80%的组织已探索或试点，40%已部署，主要提升个人生产力，但对盈亏影响有限。企业级定制或销售工具：60%的组织评估过，但仅20%进入试点，5%投入生产，主要因工作流脆弱、缺乏上下文学习和与日常操作不符而失败。行业颠覆有限：只有技术和媒体行业显示出有意义的结构性变化，其他七个主要行业（专业服务、医疗健康、消费零售、金融服务、先进工业、能源材料）的转型程度有限。报告使用“AI市场颠覆指数”衡量，该指数考虑了市场份额波动、AI原生公司的营收增长、新AI商业模式的出现、用户行为变化和高管组织变动频率。试点到生产的鸿沟：企业AI解决方案的95%失败率是GenAI鸿沟最清晰的体现。

企业悖论与“影子AI经济”

企业规模与成功率：营收超过1亿美元的企业在试点数量上领先，但在规模化部署方面落后；中型市场公司行动更快，从试点到全面实施平均90天，而企业需要9个月或更长时间。影子AI经济：尽管官方企业倡议停滞不前，但员工通过个人AI工具（如个人ChatGPT账户）私下进行AI转型。90%的受访公司员工报告定期使用个人AI工具进行工作，远超40%的公司官方采购LLM订阅的比例。这表明灵活性和响应式工具的重要性。

投资偏见

GenAI预算的50%（根据高管分配假设）流向销售和市场功能，因其可衡量性更强，与董事会KPI直接挂钩。投资回报率高的领域被忽视：后台自动化（如法律、采购、财务）通常能带来更好的投资回报率，但由于其效率提升不易量化，往往投资不足。信任与社会认同：采购决策中，推荐、现有关系和风险投资方介绍比产品质量或功能集更重要。

III. 试点停滞的原因：学习鸿沟

用户抗拒与模型输出质量

主要障碍： 用户不愿采纳不适应其工作流的工具，以及对模型输出质量的担忧。**矛盾：** 个人大量使用ChatGPT的知识工作者，却认为企业内部AI系统不可靠，因为后者缺乏学习和记忆能力。**用户偏好驱动因素：** 用户更喜欢通用LLM接口（如ChatGPT）因其输出更好、界面熟悉、信任度更高。

GenAI的核心局限性

缺乏记忆和上下文： ChatGPT的局限性在于它忘记上下文、不学习、不进化。对于高风险、任务关键型工作，90%的用户仍然偏爱人类。

学习鸿沟： 缺乏记忆、适应性和学习能力是GenAI鸿沟的核心。

Agentic AI（自主智能体AI）： 具备持久记忆和迭代学习能力的系统，直接解决了学习鸿沟。它们能保持持久记忆，从互动中学习，并自主编排复杂工作流。

IV. 跨越GenAI鸿沟的策略

成功构建者（供应商）的策略

构建适应性、嵌入式系统： 能够从反馈中学习。

聚焦狭窄但高价值的用例： 深度集成到工作流中，通过持续学习而非广泛功能来扩展。

领域专业知识和工作流集成优先： 胜过花哨的用户体验。

满足企业需求： 企业希望AI系统不仅能生成内容，还能在其环境中学习和改进。关键选择标准包括信任供应商、深度理解工作流、对现有工具的最小干扰、清晰的数据边界、随时间改进的能力、面对变化时的灵活性。

“赢家秘籍”： 从非关键或邻近流程的小而可见的成功开始，通过深度定制证明价值，然后扩展到核心工作流。低配置负担和快速实现价值的工具表现优异。利用推荐网络克服信任障碍。

机遇窗口： 企业正在锁定具有学习能力的工具，Agentic AI和记忆框架（如NANDA, MCP）将定义哪些供应商能够帮助组织跨越鸿沟。

成功采购者（企业）的策略

像BPO客户一样对待AI采购：而非SaaS客户。

要求深度定制：与内部流程和数据对齐。

根据业务成果而非模型基准评估工具。

通过早期失败进行合作：将部署视为共同演进。

从一线经理而非中央实验室获取AI倡议。

组织设计：战略伙伴关系（购买）的成功部署率是内部开发（构建）的两倍。成功的公司通过权力下放但保留问责制来实现。

真正的投资回报率：通常存在于被忽视的后台职能（运营和财务），通过取代BPO和外部机构实现，而非裁减内部员工。

对就业的影响：GenAI正在通过选择性地取代先前外包的职能和限制招聘模式来影响劳动力，而非大规模裁员。特别是在客户支持运营、行政处理和标准化开发任务等非核心业务活动中。AI素养成为核心能力要求。

V. 超越智能体：Agentic Web

Agentic Web：下一代演进，自主系统可以在整个互联网基础设施中发现、协商和协调，从根本上改变业务流程。

基础设施：Model Context Protocol (MCP)、Agent-to-Agent (A2A) 和 NANDA 等协议，实现智能体互操作性和自主网络导航。

未来：智能体将自主发现最佳供应商、实时建立API集成、通过区块链智能合约执行无信任交易，并开发跨多个平台和组织边界的自优化工作流。

VI. 总结

成功跨越GenAI鸿沟的组织：购买而非构建；赋能一线经理而非中央实验室；选择深度集成并能随时间适应的工具。

未来：Agentic Web将用动态智能体取代孤立的SaaS工具和静态工作流，实现自主的、协议驱动的协调。

行动呼吁：停止投资静态工具，与提供定制化系统的供应商合作，专注于工作流集成而非花哨演示。

分享这篇文章



相关文章推荐

MIT AI Do
Anything

这门课程得到吴恩达的推荐，以下是关于MIT课程《如何用AI（几乎）做任何事》（*How to AI (Almost) Anything*）的详细信息整理，结合课程官网内容和公开资料，帮助你快速掌握核心内容与资源获取方式：

课程链接



课程基础信息

课程定位

由麻省理工学院
(MIT) 于2025年

春季开设，课程代号**MAS.S60**，聚焦**多模态AI与真实世界应用**，目标是将AI从纯语言系统扩展至视觉、音频、传感器、医疗、艺术甚至嗅觉/味觉等多元领域。

核心理念：AI需扎根于现实数据模态，才能真正释放生产力与创新潜力。

课程结构

共15周，分为6大模块，涵盖从基础理论到前沿应用的完整链条：

周次	主题	核心内容	学习重点
第1周	AI研究基础	课程导论、多模态AI综述、科研方法论	如何阅读论文、提出研究创意
第2周	数据处理实战	数据收集与处理（语言/图像/传感器）、PyTorch/HuggingFace工具链	实战数据清洗与模型调试
第4周	模型架构设计	时空数据、集合与图结构处理	几何深度学习（Geometric Deep Learning）
5-7周	多模态AI融合	跨模态关联（文字+图像/音乐+艺术/感知+执行）	多模态对齐与联合推理技术
9-12周	大模型与生成式AI	预训练、扩散模型、代码大模型微调	ChatGPT类模型原理与优化策略
14-15周	AI与人类协作	安全性、强化学习、多步推理	伦理设计与人机协同范式

课程特色 与前沿技术

真实世界问题驱动

强调解决实际问题，例如：

用AI分析医疗传感器数据预测疾病趋势；

结合气味传感器与生成模型设计香水配方；

通过音乐-视觉跨模态生成创作交互艺术。

技术深度与工具链

工具覆盖：

PyTorch、HuggingFace、扩散模型框架（如Stable Diffusion）、主动学习库（如Ax）。

高阶技能：

单GPU微调代码大模型；

多模态数据融合的表达学习；

模型可解释性与鲁棒性优化。

关联MIT前沿研究案例

CRESt实验助手：

语音控制机器人开展材料实验（如合金配方优化），无需编程基础。

SciAgents多智能体系统：自主阅读论文→设计实验→发现新材料，加速科研迭代。

生成式AI机器人设计：用扩散模型生成非传统机械结构，提升跳跃机器人储能效率。

资源获取方式

官方渠道

课程主页：

<https://mit-mi.github.io/how2ai-course/spring2025/>

可下载课件（Schedule栏）、阅读清单、实验指导。

注意事项：部分资料需Google账号访问（PDF为英文），网站支持中文翻译。

替代资源（若官网访问受限）

国内镜像：部分教育平台提供课程PPT打包下载（需警惕付费陷阱）。

扩展学习：

MIT RAISE项目：

免费青少年AI课 *Day of AI*（含伦理与跨学科应用）；

CRESt开源框架：
基于ChatGPT API
的实验室自动化代
码。

课程价值 与延伸

适合人群： AI研究
者、工程师、跨学
科创新者（需
Python基础）。

核心能力提升：
从单一模态到多模
态问题的系统性解
决能力；

将学术论文转化为
实际项目的工程化
思维；

预见AI在感官扩
展、科学自动化等
领域的突破点。

💡 **行动建议：**

若计划深入学习，可优先关注**多模态融合**（第5-7周）与**大模型优化**（第9-12周）模块，这两部分直接关联当前产业痛点（如自动驾驶多传感器融合、医疗影像-文本诊断系统）。

阿里
Wan...

Qwen

Wan 大模型是阿里云推出的一个通用大模型，旨在提供强大的语言理解和生成能力。

2025-08-27

Wan2.2-S2V开源发布！一个专为电影级音频驱动角色动画设计的

140亿参数模型。该模型旨在超越简单的“数字人”对话，提供达到专业电影和电视制作标准的动画效果，现已全面开源。 ✨

核心特性：

- ◆

- ◆ 长视频动态主体一致性：在长视频中保持角色外观和动态特征的高度一致性。

- ◆ 电影级音视频生成：仅通过音频输入，即可实现精准的口型、表情和动作匹配。

- ◆ 增强的指令遵循能力：支持通过指令对角色的动作和环境进行精确控制，为创作提供更高的自由度。

应用领

域：电影
制作人、
内容创作
者以及致
力于构建
AI 电影感
体验的开
发者的理
想选择。
立即体
验：通义
万相官
网：

[tongyi.aliyun.com/wanxiang/
Hugging](https://tongyi.aliyun.com/wanxiang/Hugging)

Face:

[huggingface.co/Wan-
AI/Wan2.2-
S2V-14B](https://huggingface.co/Wan-AI/Wan2.2-S2V-14B)

魔搭社区:

[<www.modelscope.cn/models/Wan-
AI/Wan2.2-
S2V-14B>](https://www.modelscope.cn/models/Wan-AI/Wan2.2-S2V-14B)

AI
Codi...

AI 编程工
具正经...