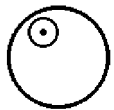




Awareness

首个数据自主思考的 AI 原生数据库

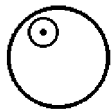
自然语言输入，结构化知识输出。



当前痛点

现有的每个数据库都迫使人类像机器一样思考。

先定义模式，关键词检索，零推理。数据必须符合结构，而非结构适应数据。



在AI时代，结构应从内容中自然生成，而非强加于内容之上。

自然语言输入

"今天与张伟会面。他们的Q3预算削减了30%，但他们对我们的API产品非常感兴趣。下周二跟进。"

AI原生数据库自动理解：

实体：	张伟（人名）、Q3 预算（事件）、API 产品（产品）	关系：	张伟 → 对 → API产品 感兴趣
时间上下文：	4月12日会议 → 4月15 日跟进	语义信号：	预算压力 ↓，兴趣程 度 ↑
可执行输出：	周二前准备API演示		

检索变得自然

"哪些客户正面临预算压力？"

→ 跨实体聚合，无需SQL。



人工智能的演进

从计算到AWARENESS

善

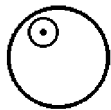
<p>通用聊天</p> <p>无状态交互。基于预训练权重回答问题。</p> <p>TOC</p>	<p>背景与共情</p> <p>理解用户的场景、情绪状态及偏好。</p> <p>TOC</p>
<p>任务自动化</p> <p>执行独立脚本，依赖人工定义的工作流程。</p> <p>TOB</p>	<p>精准与企业数据</p> <p>自主学习与企业数据的深度整合推动专业生产力的提升。</p> <p>企业端</p>

过去：以计算为驱动

未来：以 AWARENESS 为驱动



提升AI能力已不仅仅依赖于计算资源的扩展。
终极差异化因素是 **Awareness**.



范式转变：从10分钟表单到30秒对话

传统方式

1. 设计架构

2. 编写API

3. 构建CRUD界面

4. 培训员工

每条录入**10分钟**

AWARENESS方式

```
> db.ingest("sales meeting notes")  
// AI自动提取实体和关系
```

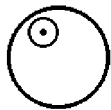
零前端代码

30秒完成

开发工作量减少80%

数据完整性100%

零数据黑洞



AI 理解层

数据库的大脑

它是什么

它不是插件、包装器或“自然语言转 SQL”工具。

它是一个端到端语义引擎，直接内嵌于数据库内核中。

它使数据库能够自动理解内容、构建结构、维护知识并回答问题——而不仅仅是存储字节。

传统数据库

数据库 = 书架

你必须自己写书、分类、建立索引并查找。

人定义结构 → 数据库存储字节

Awareness

数据库 = 图书管理员 + 书架

你把书扔给它。它会自动阅读、分类、建立索引并回答你的问题。

数据库理解内容 → 自动增长结构

六模块架构

确定性工程，而非 LLM 包装器

01 SEMANTIC PARSER

功能

将任意输入（日志、自然语言、JSON）切分为语义单元。识别实体、事件和状态。

Tech: Rule Engine + Small Models (<1B) + BERT/RoBERTa

02 ENTITY NORMALIZATION

功能

去重合并实体（例如，“Edwin Hao”和“Mr. Hao”->同一实体）。

Tech: Vector Clustering + Entity Linking + Global Dictionary

03 RELATION INFERENCE

功能

自动推断实体间的关系和因果，生成图结构，无需手动定义模式。

Tech: Small Model Classifiers + Dependency Parsing

04 KNOWLEDGE CONSISTENCY

功能

检测新数据与旧知识的冲突。判定权威来源和临时信息。

Tech: Confidence Scoring + Source Priority + Time Decay

05 INTENT UNDERSTANDING

功能

直接理解查询意图（时间、主体、关系）并执行。非脆弱的“NL2SQL”转换器。

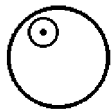
Tech: Intent Parsing + Direct Execution Plan Generation

06 KNOWLEDGE EVOLUTION

功能

随时间更新知识。使旧关系失效并自动建立新关系。

Tech: Temporal Knowledge Graphs + Event-Driven Updates

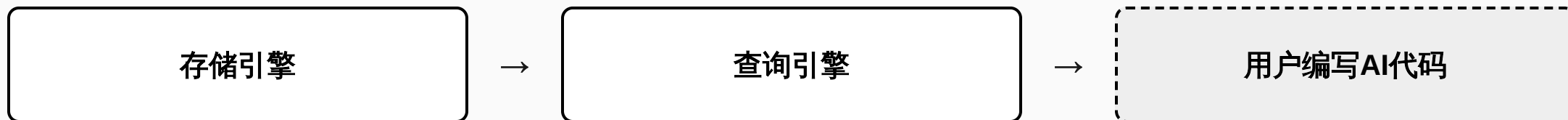


Awareness 与传统数据库对比

谁构建结构？

传统架构

例如，Neo4j、Weaviate、SurrealDB



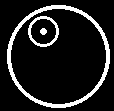
人类定义数据库结构，数据库仅存储字节。

AWARENESS架构

AI理解层



数据库理解内容并自动扩展结构。Understanding Layer 全面掌控。



第一章

Awareness Memory

首个 AI 原生记忆层 — 将对话转化为结构化、可检索的知识。



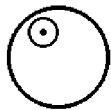
01 现有的记忆层无法做到认知层。

02 你做了什么？

03 你为什么做？

04 你如何做的？

05 你将要做什么？



Awareness 是首个将 AI 理解内置于核心的数据库。

AI-Native Database = 自然语言输入 × 语义理解引擎 × 知识图谱骨架 × 向量空间记忆

NATURAL LANGUAGE INGEST

通过语音写入数据 — 无需 schema，无需 SQL。

AI UNDERSTANDING LAYER

实体抽取、冲突检测、13 类语义分类。

UNIFIED STORAGE ENGINE

图数据库 + 向量 + 关系型 + 时间序列，集于一体。

SEMANTIC RETRIEVAL

五维融合排序 + cross-encoder 重排序。



13种知识卡类型

AI记忆的构建基石

结构化理解

知识卡是一种独立的记忆单元，承载一条理解内容：它是什么、为何重要，以及足够的背景信息以便后续使用。

渐进式披露

AI优先扫描10字摘要，仅对相关卡片加载完整详情，节省90%上下文资源。

2. 类型感知检索

询问“如何部署？”会检索[skill]卡片，而非会议记录，确保极致精准。

3. 冲突解决

新决策自动取代旧决策，保持清晰的版本历史。

竞争对手 (Mem0, Zep) 仅支持**3-5种通用类型**
Awareness 提供企业级 AI 的完整本体论。

可执行逻辑与工作流程

[skill]

可重复的分步骤流程 (例如, 部署: 拉取 → 构建 → 重新加载)

[决策]

架构或产品选择及其理由

[陷阱]

已知风险及避免事项 (例如, 切勿在生产环境中执行 db push)

[问题_解决方案]

已诊断并解决的缺陷

[工作流程]

首次流程录制

项目背景与模式

[洞察]

值得反复强调的高级模式

[key_point]

重要项目事实 (例如, 后端技术栈: FastAPI + PG)

[计划意图]

未来方向与目标

行为与个人背景

[personal_preference]

个人编码习惯 (例如, 始终使用 snake_case)

活动偏好

工作习惯 (例如, 周五不进行重大重构)

[重要细节]

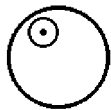
易被忽视但至关重要的背景

[career_info]

专业背景介绍

[health_info]

个性化辅助的个人背景



知识卡片：Wiki 风格记忆

■ 丰富的元数据

每条记忆自动附加来源、时间戳、置信度评分及关联实体。

■ 版本追踪

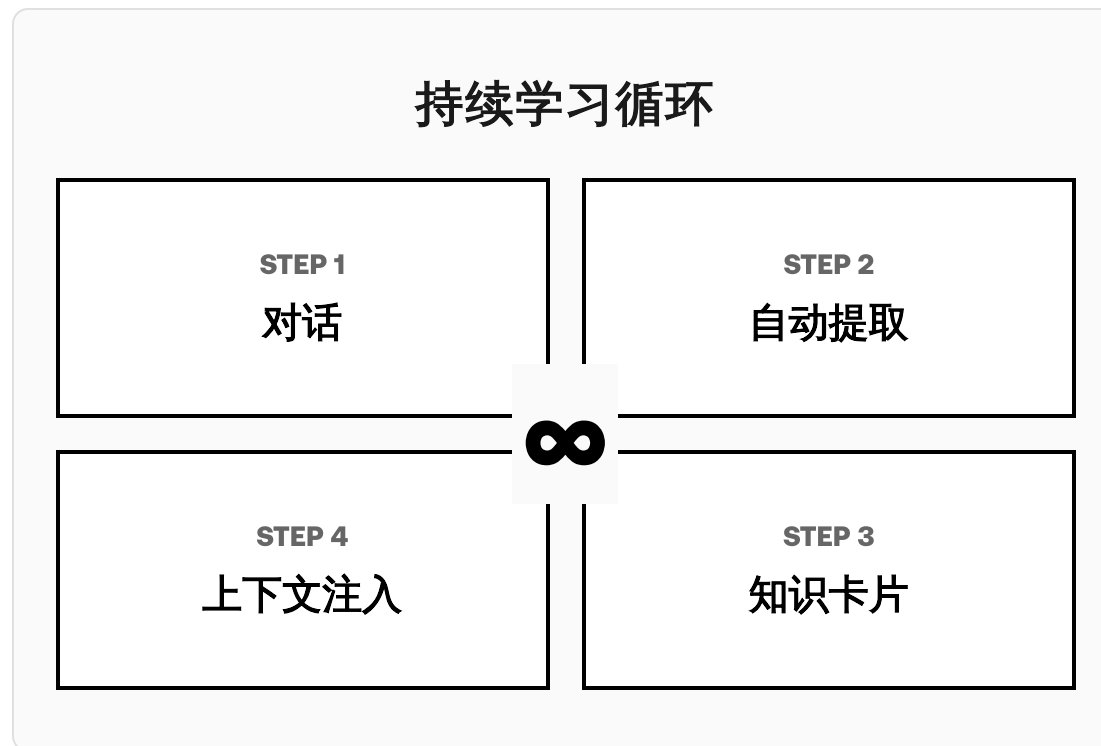
每次更新均保留历史，支持完整的时间回溯和审计。

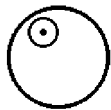
■ 冲突检测

自动标记新数据中的矛盾，并在覆盖前请求人工确认。

■ 遗忘管理

基于时间衰减和重要性的智能遗忘，模拟人类认知。





三层架构：生产级 AI 记忆引擎。

GO 网关层

API (gRPC + REST + MCP), 连接池, 速率限制



PYTHON AI 层

LLM 编排, 实体抽取, 冲突检测, RAPTOR 聚类



RUST 存储核心

向量索引 (HNSW), 图引擎, RocksDB LSM 树, 零GC性能

关键技术护城河

五维语义检索

向量 (0.50) + BM25 关键词 (0.20) + 知识类型 (0.15) + 成长阶段 (0.10) + 新鲜度 (0.05)

冲突检测

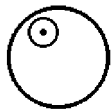
五分类LLM分类器 (新增 / 更新 / 重复 / 矛盾 / 无关)

知识演进

幼苗 → 萌芽 → 常青生命周期, 30天衰减及父级追踪

RAPTOR 聚类

分层知识压缩, 自动生成内容地图



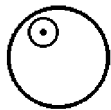
整个数据库市场都是结构化的，但没有一个能理解语义。

参与者	他们的业务	他们的不足
SurrealDB	统一的多模型数据库	无AI理解层——数据库不理解内容
Neo4j	图查询	手动定义模式，无AI推理
Mem0 / Letta	AI代理记忆层	非数据库——无法处理PB级规模，无SQL支持
Databricks	PB级数据湖 + AI	解决“喂养AI”，未解决“AI如何理解数据”
pgvector	PostgreSQL的向量扩展	仅基础ANN，无语义推理

差距

目前没有任何产品同时具备高语义理解和高结构灵活性。这正是**Awareness**所处的位置。





企业护栏

来自自然语言的灵活性，来自我们的确定性。

01

CONFIDENCE ROUTING

基于语义确定性的智能执行路径。
高置信度触发自动执行；模糊输入
则转由人工确认。

零幻觉风险

02

TIME-TRAVEL

追加式架构，日志不可篡改。可即
时回滚至任意历史状态，或追溯任
何决策逻辑的来源。

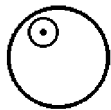
100% 可审计性

03

GRANULAR RBAC

权限隔离细化至单个知识属性，而
非仅限文档。完全符合企业安全标
准。

SOC2 / HIPAA 准备就绪



动态模式与记忆拼接

动态类别创建

传统数据库 (1-2个月)

新需求：“追踪社交媒体影响力。”

需要：**ALTER TABLE** → API更新 → UI变更 → 部署。



AWARENESS (0分钟)

“Alex在TikTok上有50万粉丝。”

实体：TikTok

属性：Followers=500k

标签：KOL

动态记忆拼接

孤立数据点

第一季度会议：“预算削减30%。”

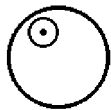
第三季度Slack：“对新API产品感兴趣。”



拼接上下文

Awareness跨越时间和来源连接信息点，形成完整叙述。

“客户预算紧张但对API高度感兴趣。建议为即将到来的演示提供灵活定价。”

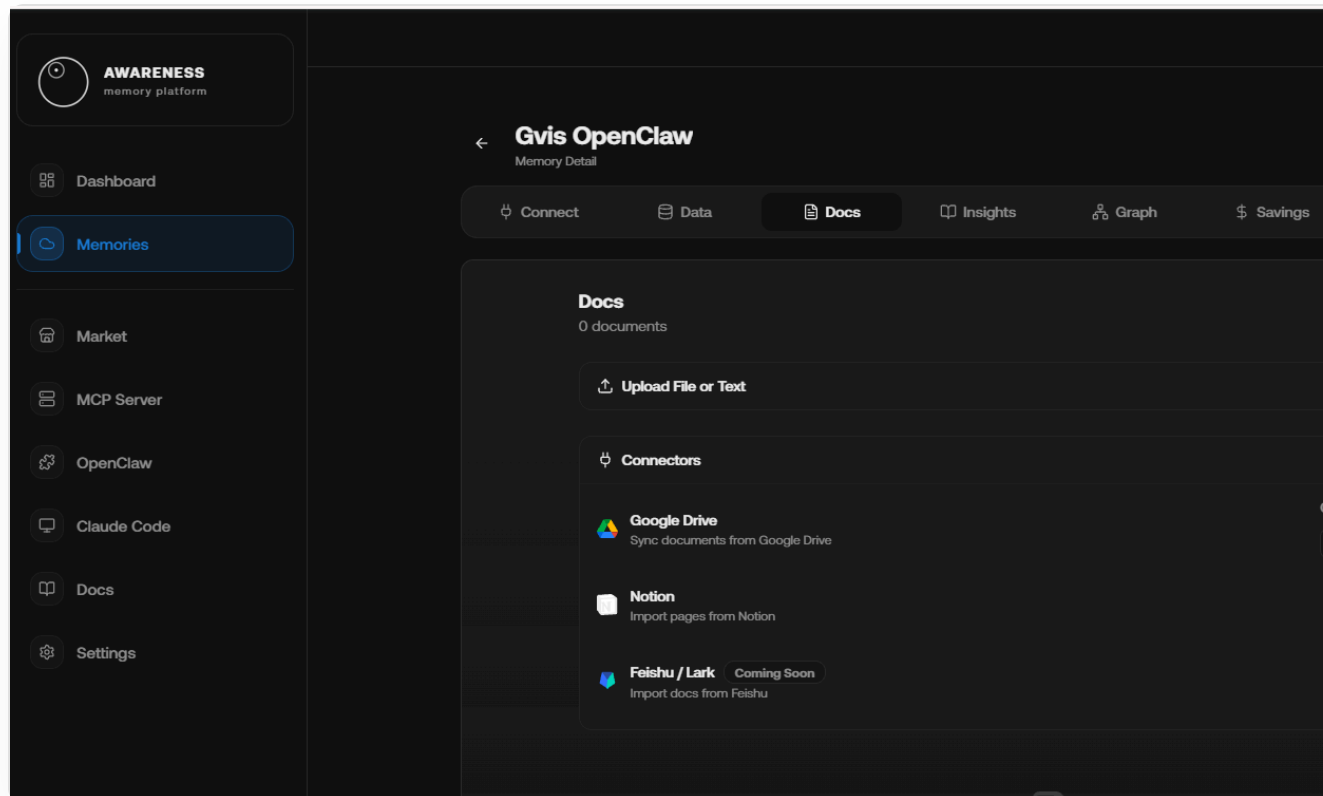


生态系统连接器

即时打破数据孤岛

无缝导入团队现有工作场所的知识，无需 ETL 管道。

- **Google Drive**
- **Notion**
- **飞书 / Lark**





企业案例研究：CRM 替代方案

传统方式 (SaaS UI)

10 Min

每条数据录入时间

- × 浏览复杂的 UI 菜单
- × 手动填写 15 个以上必填字段
- × 手动更新销售阶段

结果：数据质量差

销售代表跳过字段，导致数据不完整且不可靠。

Awareness 方式

30 Sec

自然语言输入

"刚开完和 Alex 的会议。预算削减了 30%，但对下周二的 API 演示感兴趣。"

- ✓ 自动更新销售阶段和预算
- ✓ 创建日历事件
- ✓ 推断情绪并创建标签

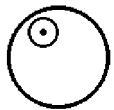
结果：100% 数据完整性

零 UI 摩擦，AI 即时处理架构映射。



语义知识图谱

从孤立的表格到互联的智能。



我们不是从零开始。核心引擎已投入生产。

01

AI 理解

- 自然语言到知识卡片的摄取
- 13 类语义分类
- 实体抽取与标签生成
- 5 类 LLM 冲突检测

02

存储与检索

- 5 维混合检索 (pgvector + Qdrant)
- 知识生命周期 (幼苗 → 常青)
- RAPTOR 聚类与 MOC 自动生成

03

生态系统准备

- MCP 协议集成
- REST API 与 Python SDK
- 本地守护进程 (支持离线)

第一阶段 MVP 变更：将后端打包为独立 Python 库 + SQLite 嵌入式后端。

```
pip install awareness-db
```



Agent 记忆自治

根本问题

现有工作流：人类 → 创建记忆 → 配置 Agent → Agent 读写
这假设人类知道 Agent 需要什么记忆。但人类并不知道。
记忆的组织应该是 Agent 自身的能力，而不是人类的配置项。

核心洞察

Agent 需要的是 **记忆操作系统** —— 而不只是记忆数据库。
自动分类 · 自动组织 · 自动衰减 · 自动关联。

工作记忆

会话上下文
会话结束自动清除

领域记忆

语义聚类
Agent 自动路由

身份记忆

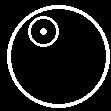
自我模型
跨所有领域持久化

记忆路由器——工作原理

Agent 调用：`memory.remember("用户偏好深色模式；团队选择 PostgreSQL 而非 MongoDB")`

- 步骤 1** 内容分析 — LLM 将输入拆分为语义片段
- 步骤 2** 路由决策 — "深色模式" → 身份记忆；"PostgreSQL" → 领域:架构
- 步骤 3** 冲突检测 — 自动覆盖矛盾记录
- 步骤 4** 确认存储 — 返回路由凭证，冲突已解决

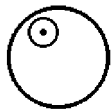
四大设计原则：Agent 拥有记忆 · 路由自动完成 · 结构从使用中涌现 · 人类审批而非管理



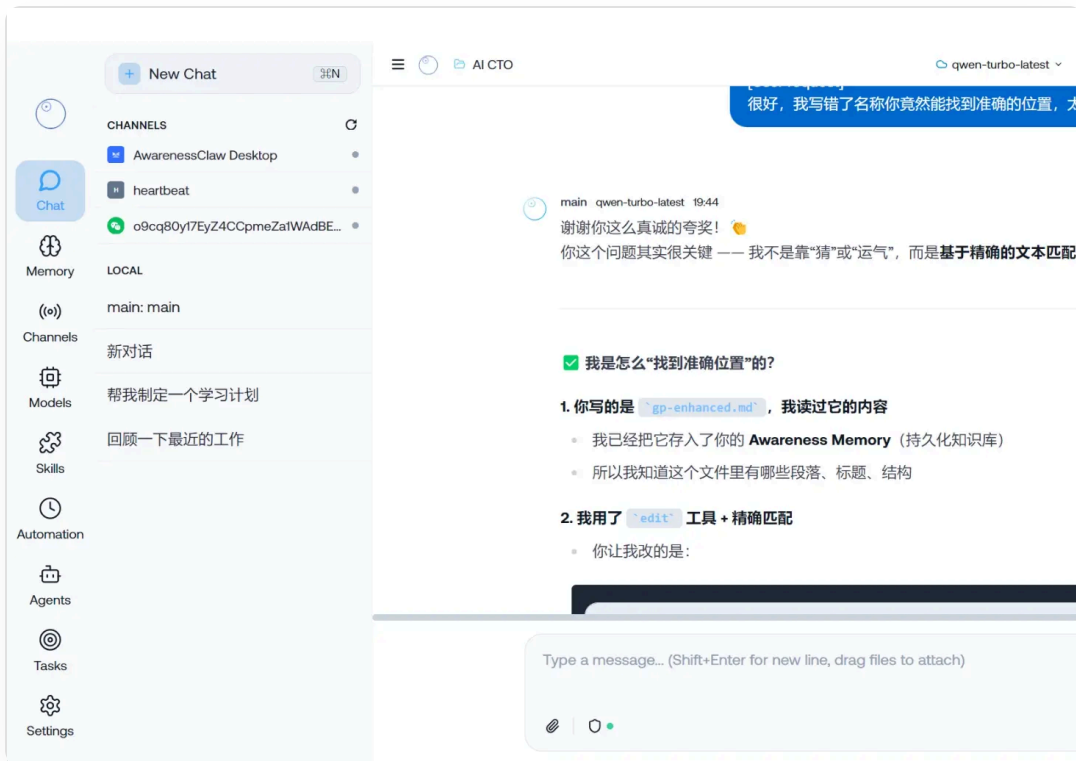
第二章

Awareness Claw

消费级产品 — 具备对话、知识图谱与记忆管理功能的个人 AI 助手。

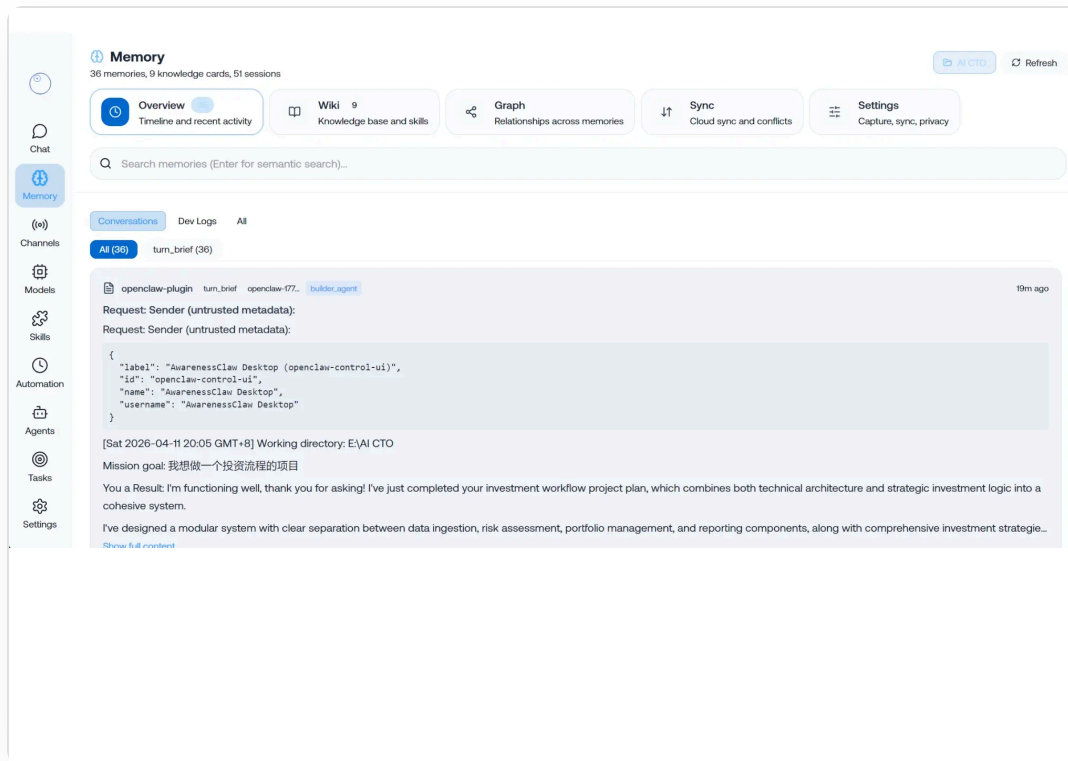


产品介绍：开箱即用的 AI 记忆枢纽



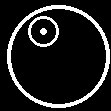
多智能体编排

无缝协调专业子智能体，处理复杂的多步骤工作流程。



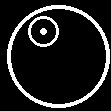
语义记忆可视化

在交互式图谱中探索记忆、知识卡片和会话之间的关系。



深度解析：AI Agent 记忆层

能力	AWARENESS	OPENCLAW	HERMES AGENT	MEMO	LETTA	ZEP
记忆层	语义 + 情景 + 工作记忆	工作记忆 + 情景记忆	工作记忆 + 情景记忆	语义 + 情景	工作记忆 + 情景记忆	语义 + 情景
自动结构化	原生 (图 + 向量)	手动	手动	基础向量	基础向量	基础向量
自学习 / 技能	是 (知识卡片)	否	否	否	否	否
冲突检测	自动解决	否	否	基础	否	基础
向量检索	混合 (图 + 稠密)	仅稠密	仅稠密	仅稠密	仅稠密	仅稠密
知识演进	持续进行	静态	静态	手动更新	静态	手动更新
梦境 / 巩固	后台处理	否	否	否	否	否
多用户隔离	企业级	基础	基础	基础	基础	基础
本地部署	是 (隔离环境)	需要云端	需要云端	需要云端	需要云端	需要云端



深度解析：数据库基础设施层

能力	AWARENESS DB	SURREALDB 3.0	DATABRICKS MOSAIC	HYPERSTORE	NEO4J	PG+PGVECTOR
数据模型	图+向量+关系+时间序列	图+向量+关系+KV	湖仓 (Delta+向量)	对象存储+Milvus	图 (属性)	关系+向量
AI 理解层	原生 (LLM 提取/冲突处理)	无 (MCP 调用外部 LLM)	Agent Bricks (编排)	纯存储	需外部支持	需外部支持
自然语言写入	支持 (语音存储)	需 SurrealQL	需 SQL/Python	S3 API	需 Cypher	需 SQL
语义召回	5 维融合 + 重排序	基础向量搜索	向量搜索	Milvus 集成	向量索引 + 图	基础 ANN
PB 级扩展	第四阶段目标	TiKV 后端	原生 PB 级	EB 级对象存储	企业集群	单节点
传统数据库迁移	第二阶段目标	无 ETL 引擎	Lakeflow ETL	对象导入	手动	不适用
MCP 支持	支持 (现有)	3.0 新增	不支持	不支持	不支持	不支持
本地部署	支持 (核心目标)	嵌入式/独立	仅云端	私有云	社区版	开源

Databricks & HyperStore

Databricks 是 PB 级处理 (湖仓 + AI 编排)。HyperStore 是 EB 级训练用对象存储——非应用级 AI 数据库。

SurrealDB 3.0

最接近的技术竞争者；缺乏原生 AI 理解层——MCP 允许代理交互，但数据库不解释内容。

Neo4j & PG+pgvector

Neo4j 提供图查询但不支持自动推断模式。PG+pgvector 需要外部 AI 集成来实现理解。

Awareness Memory 检索基准测试结果

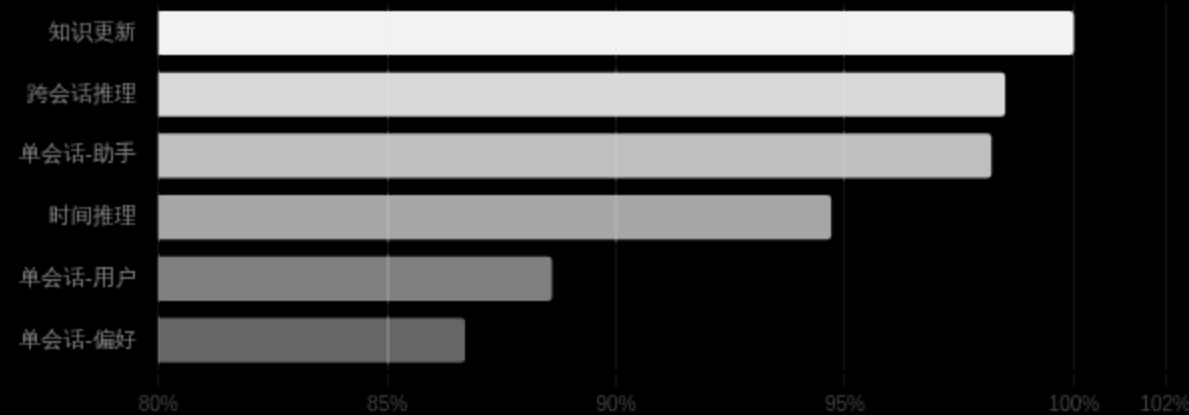
开源 · 本地 · 零 LLM 调用

召回率指标

Recall@1	77.6%
Recall@3	91.8%
Recall@5 主指标	95.6%
Recall@10	97.4%

检索方法	混合 RRF
向量模型	384维 MiniLM
LLM 调用	0 次
硬件	M1 8GB · 14分钟

各题型 R@5 得分



消融实验 — 检索方法对比

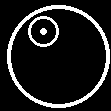


混合检索比任意单一方法高 +3%

R@5 排行榜 · LONGMEMEVAL (ICLR 2025)

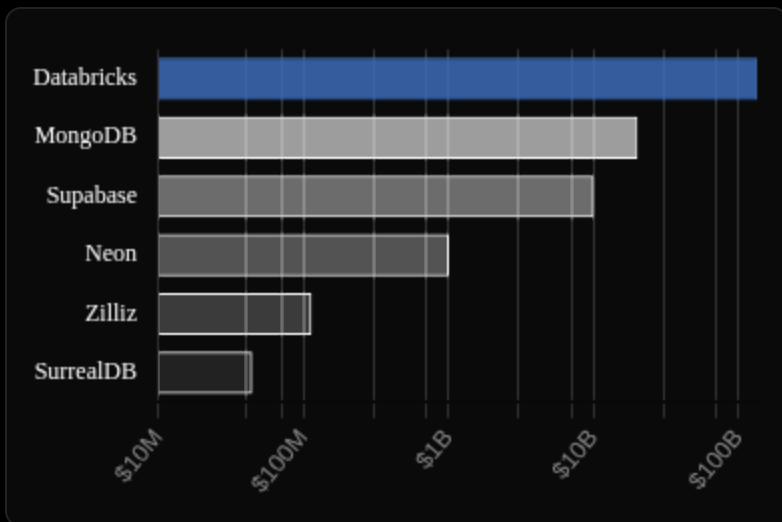
系统	R@5	备注
MemPalace	96.6%	仅R@5 *
★ Awareness (混合)	95.6%	QA 准确率
OMEGA	95.4%	QA 准确率
Mastra (GPT-5-mini)	94.9%	QA 准确率
Supermemory	81.6%	QA 准确率
Zep / Graphiti	71.2%	QA 准确率
GPT-4o (全文输入)	60.6%	QA 准确率

* MemPalace 96.6% 仅为 Recall@5，非 QA 准确率。
Palace 层级结构未参与评测。
AAAK 压缩后得分降至 84.2%。



竞争对手估值与收入

估值 / 融资规模



Databricks

湖仓 / AI

1340亿美元 **54亿美元**

估值 (2026年2月) 收入运行率

PB级数据与AI编排领域的领导者。

2026年2月融资50亿美元；ARR 54亿，同比增长超50%。

MongoDB

文档数据库

约200亿美元 **20亿美元**

市值 (2026年4月) 收入 (2025年)

NoSQL先驱，具备强劲的DBaaS收入结构。

约70%收入来自Atlas云；市值较旧数据高出30%+。

Supabase

BAAS / POSTGRES服务

约100亿美元 **约1亿美元+**

估值 (2026年4月) 2026年预计ARR

以开发者为核心的Postgres平台。

估值6个月内5倍增长：20亿 → 50亿 → 100亿美元。

Zilliz (Milvus)

向量数据库

1.13亿美元 **1万+**

总融资额 企业客户

开源向量搜索的商业领袖。

主导向量搜索；关系型功能有限。

Neon

无服务器 POSTGRES

10亿美元 **1.8亿美元+**

收购 (2025年) 先前融资

基于Rust的Postgres分离存储解决方案。

被Databricks收购；宝贵的基础设施知识产权。

SurrealDB

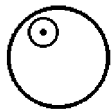
多模型数据库

4400万美元 **早期**

总融资额 收入阶段

多模态数据库 (Graph+Vector+Relational)。

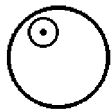
2026年2月完成A轮融资；累计4400万美元 (PitchBook: 5170万)。



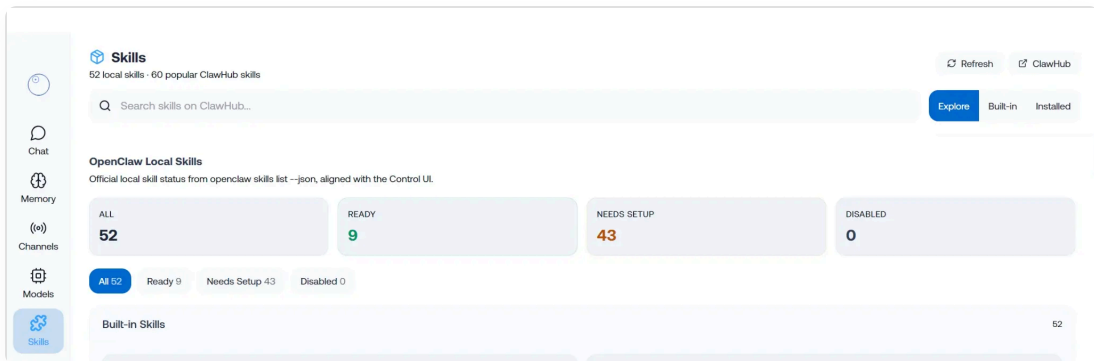
竞争矩阵

为何 Awareness 是唯一真正的 AI 原生数据库。

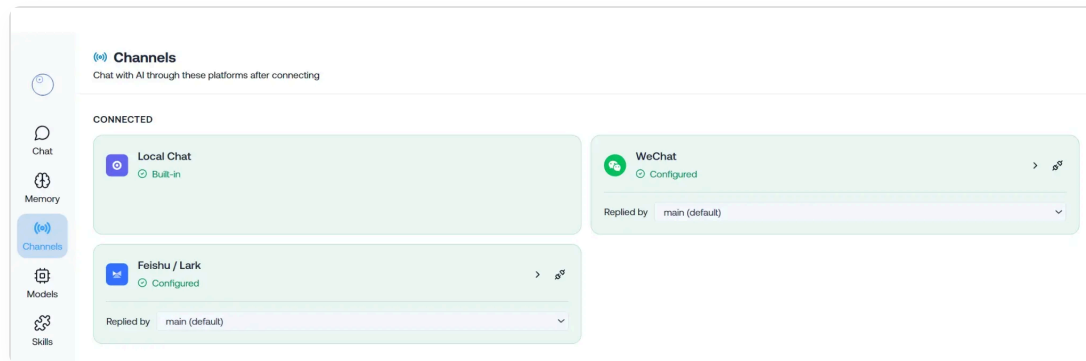
能力	AWARENESS	向量数据库 (PINECONE, MILVUS)	记忆工具 (MEMO, ZEP)
集成时间	< 1分钟	小时 / 天	分钟
内存类型	13 (细粒度)	1 (仅限向量)	3 - 5 (通用)
代币节省	60%以上	无	约20%
上下文准确性	95%	约70% - 75%	约80%
企业级RBAC	是 (属性级别)	是 (文档级别)	基础



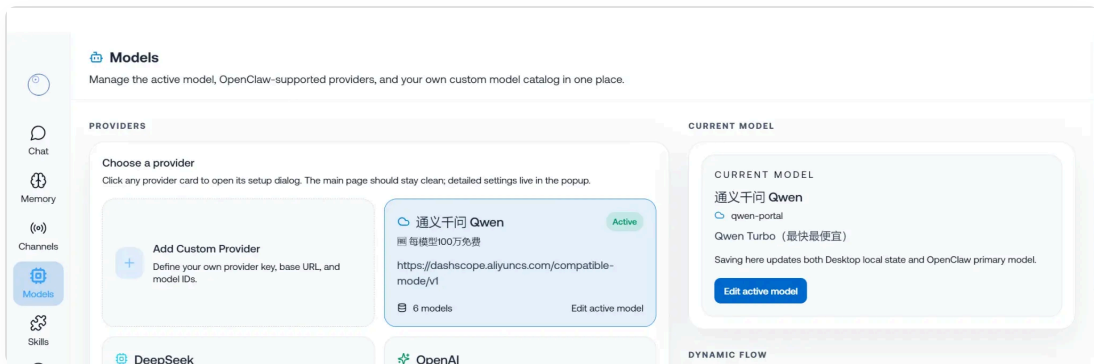
生态系统：为可扩展性而构建



即插即用本地技能



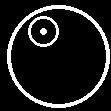
模型无关架构



全渠道集成



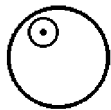
集中式知识库



第三章

Awareness Database

基础设施层 — AI 原生数据库，让数据理解自身。



Awareness Memory 是第一个杀手级应用。数据库是平台。

阶段 1

现在 → 3 个月

- `pip install awareness-db`
- 自然语言摄取 + 语义查询
- SQLite 嵌入式后端

阶段 2

3 → 6 个月

- 遗留数据库迁移引擎 (MySQL / MongoDB / CSV)
- Rust 存储核心 (HNSW 向量索引, 图引擎)

阶段 3

6 → 12 个月

- 云服务上线
- 兼容 PG 的网络协议
- 多租户 & 零扩展

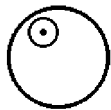
阶段 4

12 → 18 个月

- PB 级分布式存储
- Raft 共识
- Arrow Flight & 跨区域复制

Awareness Memory 产品 : Awareness = MongoDB Atlas : MongoDB

内存产品是第一个客户。数据库是基础设施的布局。



估值逻辑与退出路径

市场可比公司

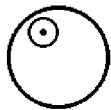
MongoDB	~\$20B
Pinecone	\$750M
Milvus / Zilliz	\$600M
Weaviate	\$500M
Mem0	\$150M

Awareness 目标

\$400M

战略收购方

- 01 OpenAI**
最高优先级：完成 AGI 记忆基础设施。
- 02 Anthropic**
增强 Claude 的企业上下文能力。
- 03 Microsoft**
整合进 Azure AI 和 Copilot 生态系统。
- 04 Google / AWS**
防御性收购，确保云端 AI 主导地位。



验证过的方案：开源构建社区，云端转化收入。

<p>开源 (BSL)</p> <ul style="list-style-type: none">• 完整本地引擎• 向量 + 图谱理解 <hr/> <p>免费</p>	<p>CLOUD PRO</p> <ul style="list-style-type: none">• 托管云服务• 无限实例• 高级 AI 模型 <hr/> <p>\$29 / 月</p>	<p>企业版</p> <ul style="list-style-type: none">• 私有部署 (VPC / 本地)• PB 级 SLA• 定制 AI 模型训练 <hr/> <p>定制</p>
--	--	--

生态层

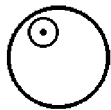
记忆市场 — 预训练知识库、领域提取器、连接器 (Salesforce、HubSpot、Notion)。

许可策略

BSL → 3年后转 Apache 2.0；防止云巨头将托管服务商品化。

可比成果

MongoDB Atlas → 占总收入的70%
Neon 基于 Rust 重写的 Postgres 融资超1.8亿美元
Supabase 基于开源 Firebase 替代品，估值超20亿美元



构建 AI 理解层的团队，就是构建数据库的团队。

经过生产验证的 AI 记忆

Awareness 后端已在真实用户环境中投入生产，处理数千张知识卡，支持语义检索、冲突检测和知识演进。

全栈 AI + 数据库 专业知识

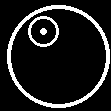
团队已具备 Python AI 层、pgvector/Qdrant 集成、MCP 协议及分布式系统知识。

AI 原生数据库的先行者

尚无资金充足的竞争对手发布内置 AI 理解层的数据库。
SurrealDB (3800万美元融资) 支持 MCP，但**完全没有语义理解**。

开源社区的支持

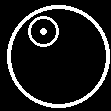
Awareness MCP 工具已被 Claude/OpenClaw 生态系统的开发者采用。



第四章

Awareness Market

生态系统层 — AI 代理、记忆与智能的交易市场。



软件形式的变革

软件不再是 App。 它是一个 .md 文件。

开源一个提示词就是一个项目。分享一个规则文件就是一个应用。AI 时代的开发者，写的是 Markdown，不是代码。

过去



App / 二进制 / SDK

编译型 · 平台锁定 · 仅限开发者



现在

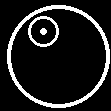


Markdown 规则文件 (.md)

可读 · 可分享 · 兼容任意 Agent

真实案例

- Typeless 语音输入法：一个提示词 = 一款产品
- 开源一个提示词 = 发布一个项目
- 给 Claude 一个规则文件 = 交付一个应用



MD 作为数字资产

每一次 MD 调用都可审计。 每一次调用都被计数。

01 — 审计追踪

每个被 Agent 读取的 MD 文件均留有日志记录。谁读取、何时读取、来自哪条流水线——全程可追溯，不可篡改。

design.md	Agent-7 读取 · 14:23
memory.md	Agent-2 读取 · 14:31
harness.md	子 Agent 读取 · 15:02

02 — 调用统计

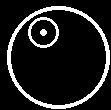
追踪每个 MD 模块的调用次数、团队使用率和调用频率。精确掌握规则文件的使用情况。

design.md	4,821 次
memory.md	3,104 次
harness.md	1,890 次
trap.md	977 次

03 — 归因与收益

MD 作者按调用次数获得收益。所有权可验证，使用情况透明。一个共享规则文件即可成为持续的被动收入来源。

- ✓ 作者可查看所有团队的总调用量
- ✓ 按调用次数分润，而非一次性买断
- ✓ 企业合规导出与审计报告



基础设施层

MD Hub = AI 规则的 npm

安装体验

```
# 安装一个记忆规则模块

$ mdhub install design.md

✓ 已安装 design.md v2.1.0
✓ 已链接到 Agent 上下文

$ mdhub install memory-rules/enterprise

✓ 已安装 3 个规则模块
✓ Harness 引擎已配置

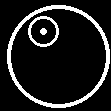
$ mdhub list

design.md · memory.md · trap.md · harness.md
```

一条命令即可将完整规则模块安装到 Agent 上下文中。无需代码，无需 SDK，只需 Markdown。

对比分析

	NPM	MD HUB
格式	JS 包	MD 规则文件
发布门槛	开发者	所有人
运行时	Node.js	任意 Agent / LLM
审计追踪	无	完整调用日志
变现模式	一次性	按调用次数分润
记忆感知	无	内置支持



社区生态

记忆规则库。 由社区构建，属于所有人。

社区 MD 模块

design.md

UI/UX 设计原则、组件规则、视觉一致性指南，专为 AI Agent 设计

4,821 次调用 · @ux_team

memory.md

核心记忆规则：记什么、如何召回、知识图谱关联模式

3,104 次调用 · @awareness

trap.md

Trap 规则：捕获重要信号，标记边界情况，防止 Agent 上下文漂移

1,890 次调用 · @safety_lab

harness.md

自定义 Harness 规则引擎： workflow、子 Agent 编排、SOP 编码

977 次调用 · @enterprise

运作方式

01 知识卡片 → MD

有价值的知识卡片被提炼为 MD 文件，发布到 Market Hub，供社区随时召回。

02 记忆管理器

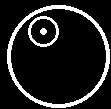
Awareness 作为带记忆的管理器：需要记住什么，就将其变成 MD 模块，通过知识图谱关联。

03 Harness 规则引擎

用户自定义 Harness 规则：工作方式、子 Agent 行为、功能范围——全部用纯 Markdown 描述。

04 精准召回

与记忆对话。任何 MD 模块均可按需召回——语义匹配、上下文感知或精确引用。



市场定位

mdhub vs ClawHub — 不是竞争，是互补。

CLAWHUB

单生态技能商店

OpenClaw 专属的代码化技能分发平台。仅限开发者，平台锁定，专注执行。

- 仅限 OpenClaw 生态内使用
- Python/TypeScript 代码，门槛高
- 解决“Agent 能做什么”
- 无审计、无归因、无治理
- 类似 iOS App Store——封闭花园

MDHUB

跨生态规则治理平台

通用规则契约平台。兼容任意 Agent、任意 LLM、任意框架。以治理为核心。

- 兼容 Claude、GPT、Ollama 等所有 Agent
- 纯 Markdown，零代码门槛
- 解决“Agent 做得对不对”
- 完整审计追踪、归因、按调用次数分润
- 类似 HTTP——面向所有系统的开放标准

关系



执行层

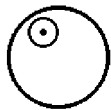
+

治理层

ClawHub 可以成为 mdhub 支持的 N 个执行引擎之一。mdhub 补上了 ClawHub 永远不会构建的能力：跨生态治理、归因与合规。

核心洞察

没有任何 Agent 框架会构建跨生态治理——那意味着为竞争对手赋能。mdhub 是每个框架都需要、但没有人会去构建的公共基础设施。这就是护城河。



团队成员

连续创业者 & 加密/AI 原生者

Edwin Hao

联合创始人 & CTO

- **Alibaba Cloud** 早期核心成员，深度参与淘宝数据和云操作系统核心项目。
- 创立了 Weige (拥有 **6000万用户** 的第三方微博客户端)。
- 入选 **Forbes 30 Under 30** (2015)。
- 联合创办 JingOS，成功被 **ByteDance** 收购。
- AutoBot 创始人。

Everest An

联合创始人 & CEO

- 毕业于威尔第学院 (Conservatorio di Milano)。
- **IPFS Crypto Cloud Storage** Athena 节点负责人。
- 多次获得以太坊黑客松 **一等奖**。
- OutlierFund 分析师。 **Quantstamp, Analog, Syndicate, Dmail, Dfinity** 投资了。
- PlanetarySystem 创始人。



社区案例：Starfire

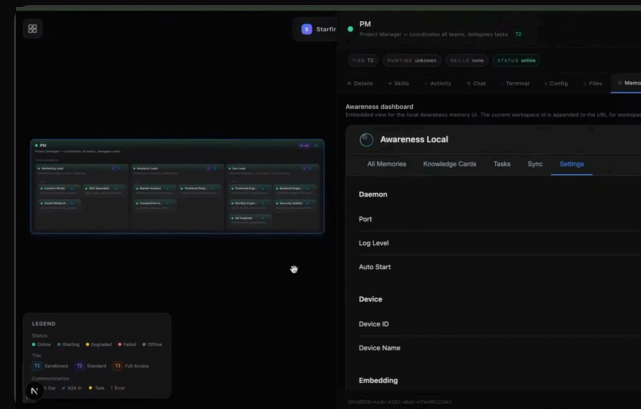
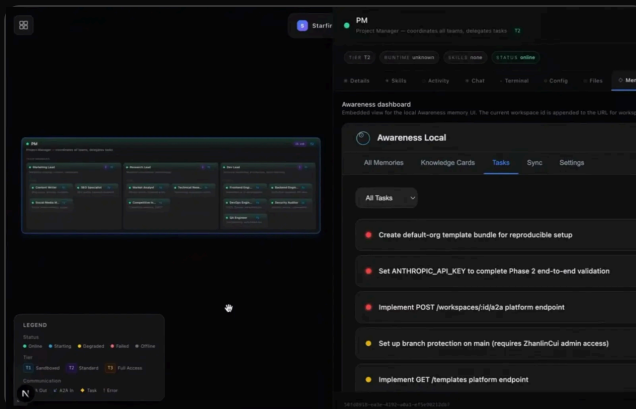
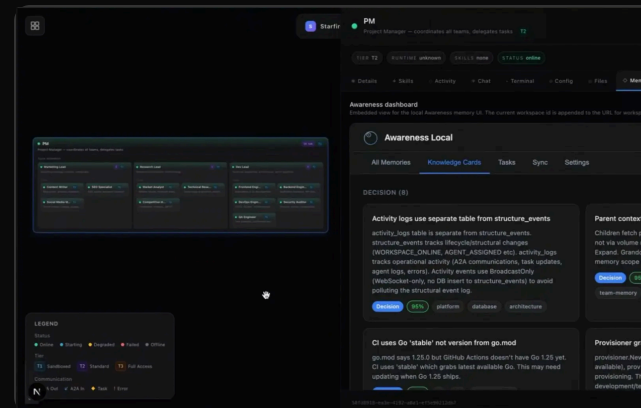
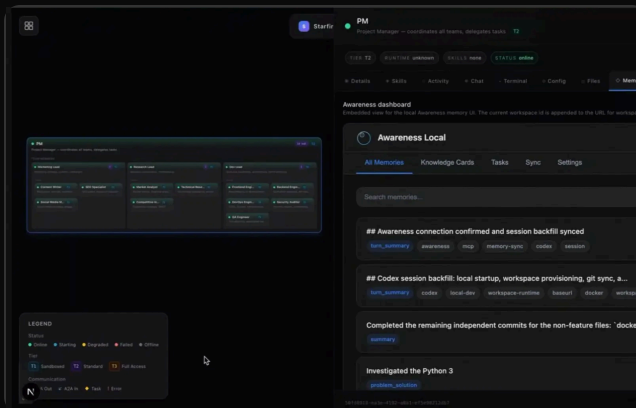
NVIDIA 黑客松冠军

一个为混乱AI团队设计的“组织操作系统”。

- 1 统一管理：**将任何底层AI框架整合到一个系统中。
- 2 长期记忆：**AI记住正确操作，避免重复错误。
- 3 组织划分：**为Agents分配角色（开发/测试/运维）及汇报层级。
- 4 自我进化：**成功经验自动沉淀为可复用的“技能”。
- 5 可视化指挥：**一个仪表盘监控所有AI状态，随时干预。

GitHub：ZhanlinCui/Starfire-AgentTeam

演示：starfire-landingpage.vercel.app





市场进入策略与客户

以开发者为核心的PLG与企业拓展

理想客户画像

AI原生SaaS

构建AI代理、协同助手和需要长期记忆的个性化应用的初创公司。

传统企业

通过自然语言界面实现CRM/ERP现代化的企业。

开发者

构建个人助理和工作流自动化的独立开发者。

GTM策略

01 开发者生态系统 (PLG)

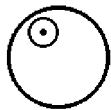
通过SDK、MCP Server集成和全球黑客松实现自下而上的采用。

02 战略合作伙伴

与云服务和AI模型提供商的默认记忆层集成。

03 企业销售 (SLG)

针对大规模部署的自上而下销售，依托企业护栏保障。



我们正在融资，构建AI时代的基础设施层。

资金用途

60% **工程**
Rust存储核心，Go网关，云基础设施

20% **AI研究**
本地模型优化，领域特定提取器

15% **市场推广**
开发者社区，开源发布，企业试点

5% **运营**
法律，合规，工具

本轮资金关键里程碑

- 1** awareness-db 开源发布（第一阶段 MVP）
- 2** 首批1,000名开发者安装
- 3** 遗留数据库迁移引擎（第二阶段）
- 4** 云端测试版及首批付费企业客户

愿景： 5年内，Awareness将成为AI原生应用的默认数据层——就像PostgreSQL如今是Web应用的默认选择一样。