MemoryBlockEngine v0.2 – LLM 독립 기억 시스템 통합 설계서

작성일: 2025-05-15 버전: v0.2

작성자: 티오

☆ 프로젝트 목적

MemoryBlockEngine은 어떤 LLM 모델에도 부착할 수 있는 범용 기억 모듈로,

- 사용자의 장기적 발화/목표/감정/의도를 추적하고,
- 현재 문맥에 적합한 기억을 회상하며,
- 결과적으로 "기억을 가진 AI"처럼 동작할 수 있도록 설계된다.

❷ 핵심 설계 원칙

원칙	설명
◇ 장기기억 불변성	블록체인 유사 구조로 기억을 누적, 수정 불가
◇ 단기기억 유동성	현재 대화에 필요한 정보만 캐시 (TTL 구조)
ᅠ	문장이 아닌 키워드/태그/벡터 기반 회상
♡ 웨이포인트 캐시	LLM 응답 전, 현재 문맥과 가장 관련된 기억을 미리 참조
♡ 플러그인 구조	CLI/REST/MCP에 자유롭게 래핑 가능

🏥 계층 구조

```
flowchart TD
subgraph Interfaces
CLI
REST
MCP
end

CLI --> Core
REST --> Core
MCP --> Core

Subgraph MemoryEngine
STM["◎ 단기기억"]
Cache["◇ 웨이포인트 캐시"]
LTM["◇ 장기기억 블록"]
Prompt["❷ 프롬프트 조합기"]
end
```

```
Core --> STM
Core --> Cache
Core --> LTM
Core --> Prompt
```

☼ 기억 블록 구조 (block_memory.jsonl)

```
{
  "block_index": 143,
  "timestamp": "2025-05-08T01:02:33",
  "context": "마지막으로 진행했던 프로젝트가 망했다",
  "keywords": ["프로젝트", "실패", "종료"],
  "tags": ["부정적", "종결", "시도"],
  "embedding": [0.131, 0.847, ...],
  "importance": 0.91,
  "hash": "...",
  "prev_hash": "..."
}
```

- "context": 전체 발화 저장 (회상 시 표현력 보존)
- "keywords": 핵심 개념 좌표화 (검색 최우선)
- "tags": 정서적/상황적 분위기
- "embedding": 벡터 유사도 기반 회상

♀ 웨이포인트 캐시 구조 (context_cache.json)

```
{
  "current_context": "프로젝트 진행 중 어려움을 겪고 있다",
  "waypoints": [
    {"block_index": 143, "relevance": 0.93},
    {"block_index": 91, "relevance": 0.88}
]
}
```

- STM + 최신 사용자 발화 기준으로 자동 업데이트
- "relevance"는 키워드/태그/벡터 종합 점수

🗗 처리 흐름

```
graph TD
U[User Input] --> K[키워드/태그 추출]
K --> E[임베딩 추출]
```

```
E --> S[장기기억 유사 블록 탐색]
S --> W[웨이포인트 캐시 갱신]
W --> P[프롬프트 조합기]
P --> LLM
LLM --> STM
LLM --> LTM
```

❷ 키워드 기반 연상 처리

```
    1. 사용자 발화 → "키워드", "태그" 추출
    예: "새 프로젝트가 망할까봐 두렵다"
    → ["프로젝트", "실패", "불안"]
```

- 2. 각 기억 블록의 keywords, tags, embedding과 비교
- 3. 유사도 상위 블록 → 웨이포인트로 캐싱
- 4. 해당 블록들의 "context" 내용 → 프롬프트에 포함

☆ 사용 예시

▶ GPT-4 기반 에이전트에서 사용:

```
from memory_engine.prompt_wrapper import compose_prompt
from memory_engine.cache_manager import update_cache

# 사용자 입력
user_input = "다시 새로운 프로젝트를 시작할 수 있을까?"

# 캐시 갱신 및 프롬프트 생성
waypoints = update_cache(user_input)
prompt = compose_prompt(user_input, waypoints)

# LLM에 전달
response = call_llm(prompt)
```

鈴 확장 구성 (선택)

- block summary() → 오래된 기억 블록 자동 요약
- block merger() → 유사 블록 자동 병합
- block_filter(importance) → 중요도 기준 서브셋 조회

% 폴더 구조 예시



◈ 테스트 시나리오

테스트 목적	예시
의미 연상	"힘들어" → "좌절", "실패", "동기부여" 연상 가능
재응답 품질 향상	기억 포함 시 응답이 구체화되는가
키워드 다양성 회복	"망했다" vs "무너졌다" → 동일 기억 참조 가능성
벡터 유사도	"의욕이 줄었어"→"중단된 프로젝트"연결가능

○ 주석

이 설계서는 "기억-연상-행동" 흐름을 최대한 인간처럼 설계하되, 실제 시스템 성능과 LLM 프롬프트 효율 모두를 고려한 균형된 구현 지침입니다.

우 정리: 적용 대상과 범용성

대상	가능 여부
GPT 계열 (oai, local)	\checkmark
Claude Code (tool 기반)	\checkmark
Gemini / Cohere	\checkmark
개인 프로젝트 대화형 UI	\checkmark
협업형 다중 에이전트 시스템	\checkmark
모바일 앱/Unity/VR 확장	☑ (REST/CLI 래퍼 통해 연결)

작성자: 티오

MemoryBlockEngine 기술 총괄/LAIOS Memory Infrastructure Lead