



Proyecto de Grado - Reunión de Apertura

ARCHIA

ÍNDICE

- Descripción de la herramienta
- Demostración del Estado Actual
- Explicación de la Estructura del Proyecto
- Fortalezas y Debilidades Identificadas
- Propuestas de Soluciones
- Plan a Futuro



DESCRIPCIÓN DE LA HERRAMIENTA

“Un asistente de arquitectura de software llamado ArchIA que guía al usuario con el método ADD 3.0: primero define un ASR (Architecture Significant Requirement), luego sugiere estilos arquitectónicos, después tácticas y finalmente diagramas.”



NUESTRA VISIÓN

Latinoamérica se consolida como referente en arquitectura de software gracias a ArchIA, una plataforma creada por LA COMUNIDAD ARQUITECTI para arquitectos.

ArchIA acelera el diseño de sistemas complejos,
mejora la calidad de las decisiones arquitectónicas y
reduce semanas de trabajo a conversaciones
guiadas por inteligencia artificial.

DEMOSTRACIÓN

ESTRUCTURA DEL PROYECTO

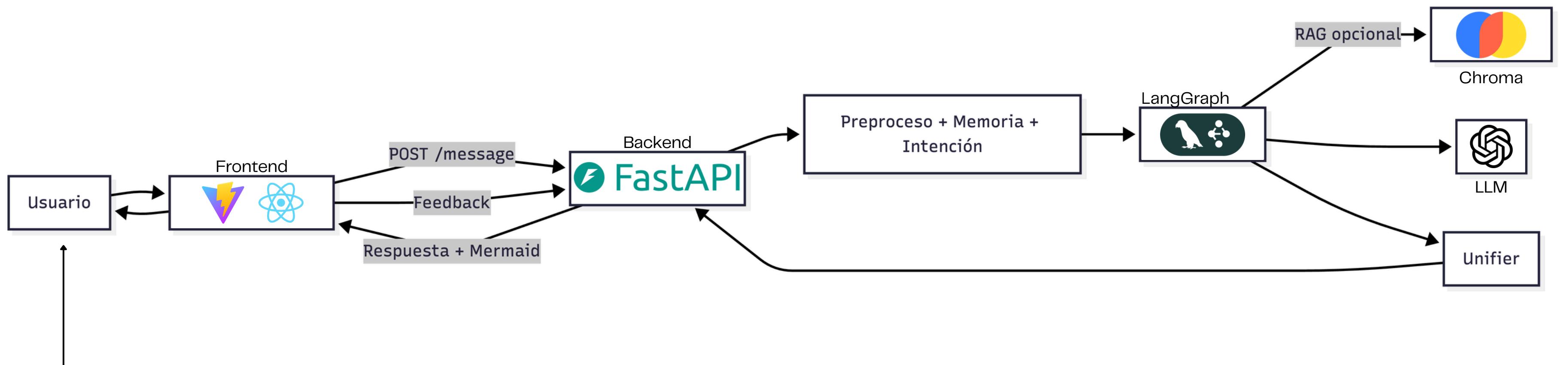
Backend	Agent / LLM	RAG	Diagramas	Frontend
Python + FastAPI	LangChain + LangGraph (máquina de estados) con checkpointing persistente en SQLite; integración con OpenAI.	ChromaDB como vector store; ingestión de documentos (PDFs y texto no estructurado) y recuperación integrada en el grafo de agentes.	Generación de código Mermaid; posible soporte backend para PlantUML/Kroki	React 19 + Vite



FLUJO ACTUAL

Comportamiento, integraciones, backend y frontend

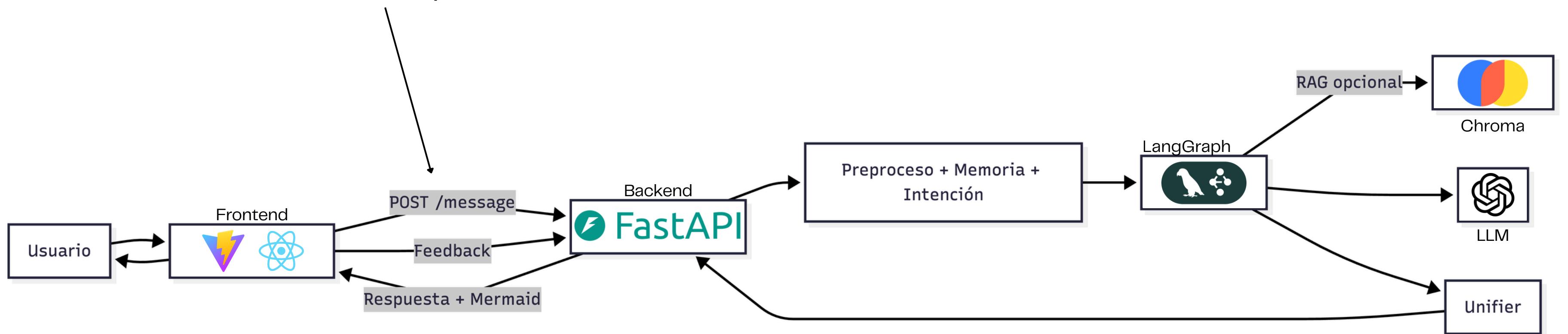




El usuario escribe en el chat y opcionalmente adjunta imágenes o PDFs.

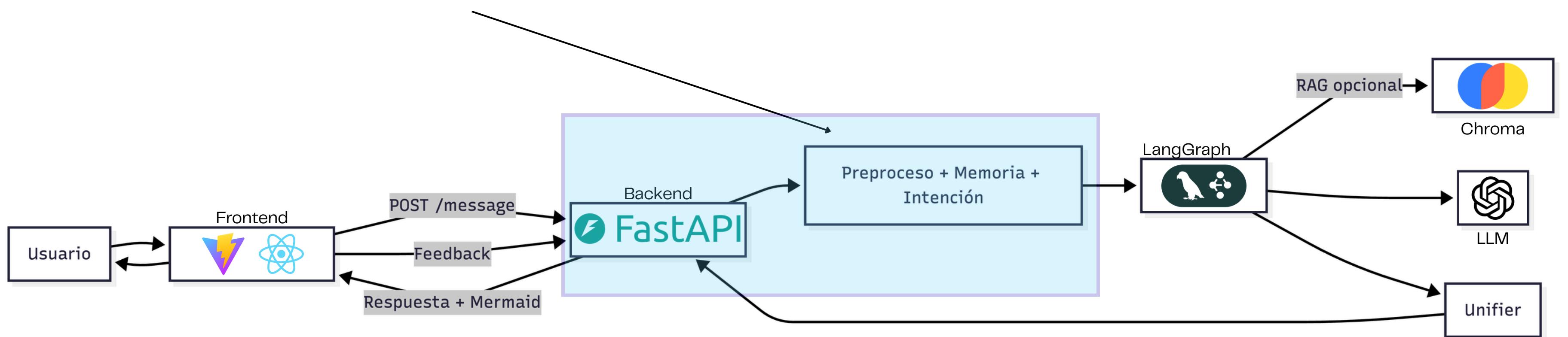


El frontend envía POST
/message al backend con el
texto, session_id y archivos.



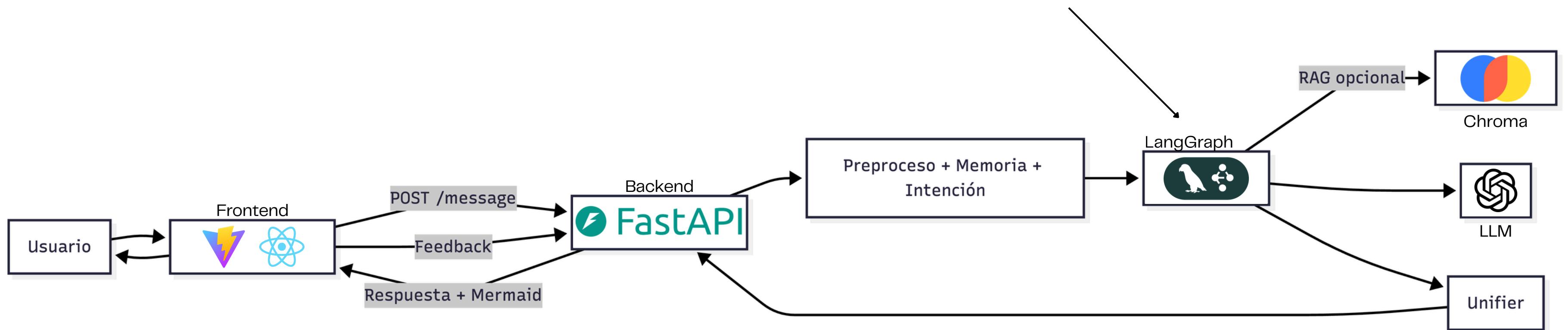
El backend:

- Guarda adjuntos (imágenes o PDFs).
- Si hay PDF, extrae texto y lo usa como contexto.
- Recupera memoria previa (ASR, estilo, tácticas).
- Detecta idioma/intención y configura el flujo.

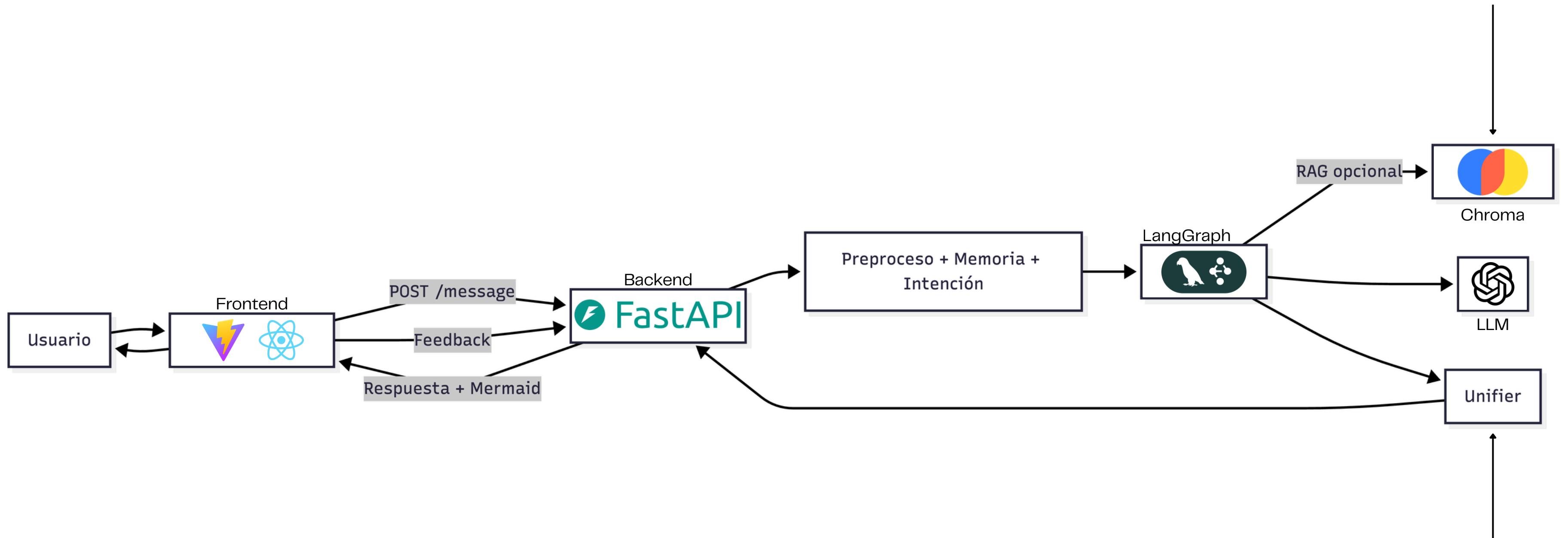


LangGraph decide qué agente ejecutar:

- ASR (si aún no existe),
- Style (si pide estilos),
- Tactics (si pide tácticas),
- Diagram (si pide diagrama),
- Investigator (si hace preguntas técnicas y necesita RAG).

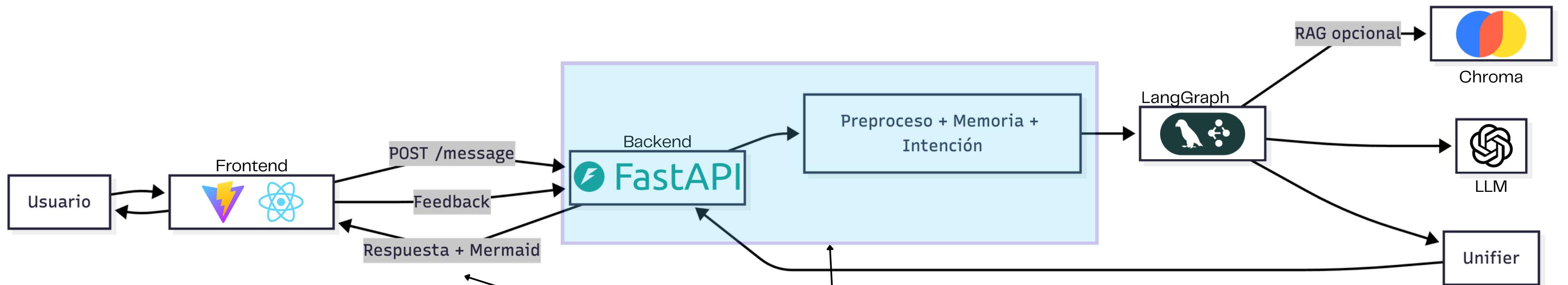


Si corresponde, el agente RAG consulta Chroma con PDFs locales y agrega fuentes.



El Unifier compone la respuesta final y sugerencias.

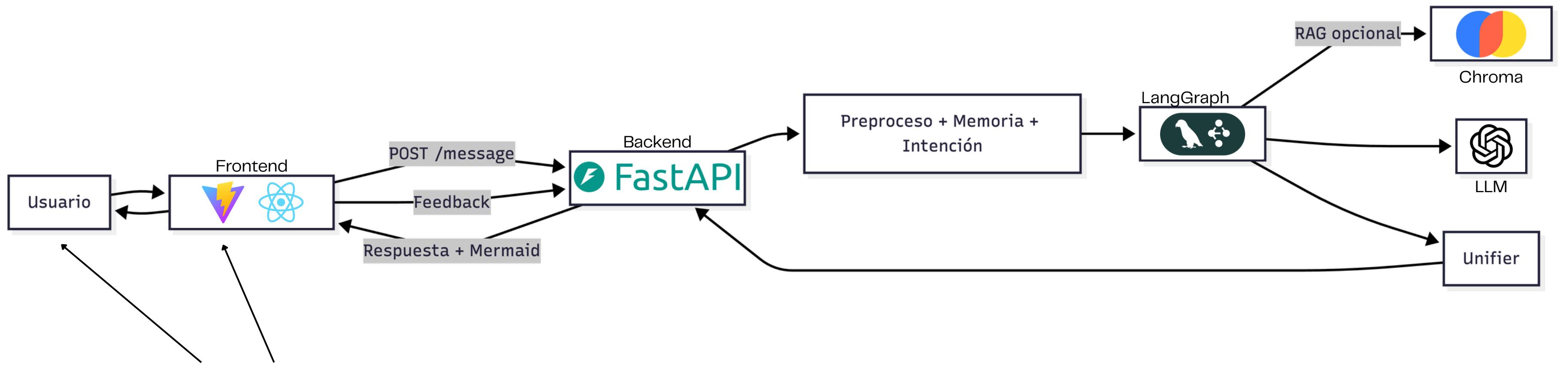




El backend devuelve:

- endMessage (respuesta en texto/Markdown),
- mermaidCode (si hay diagrama),
- suggestions y metadatos.



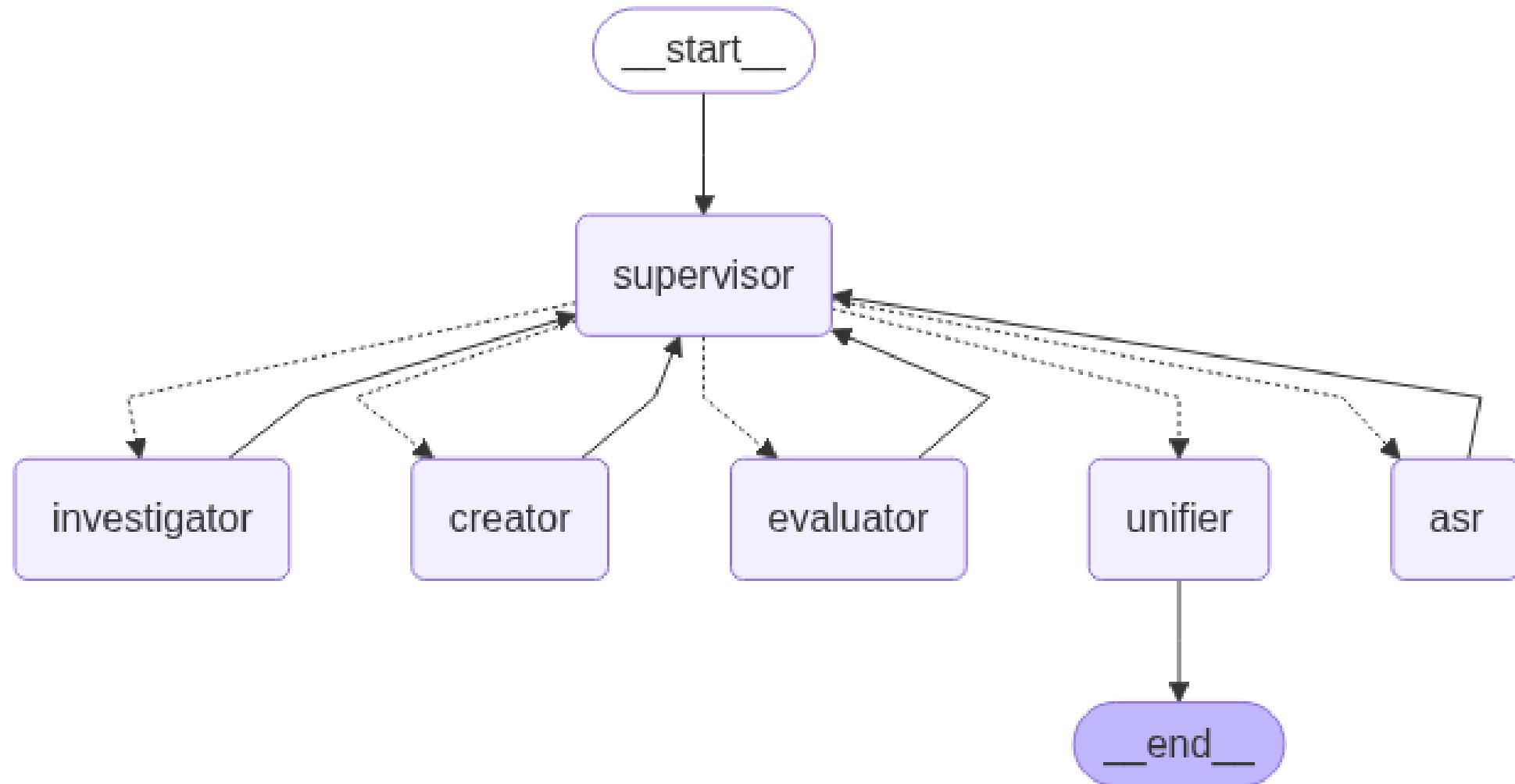


El frontend renderiza la respuesta y permite dar feedback (/feedback).



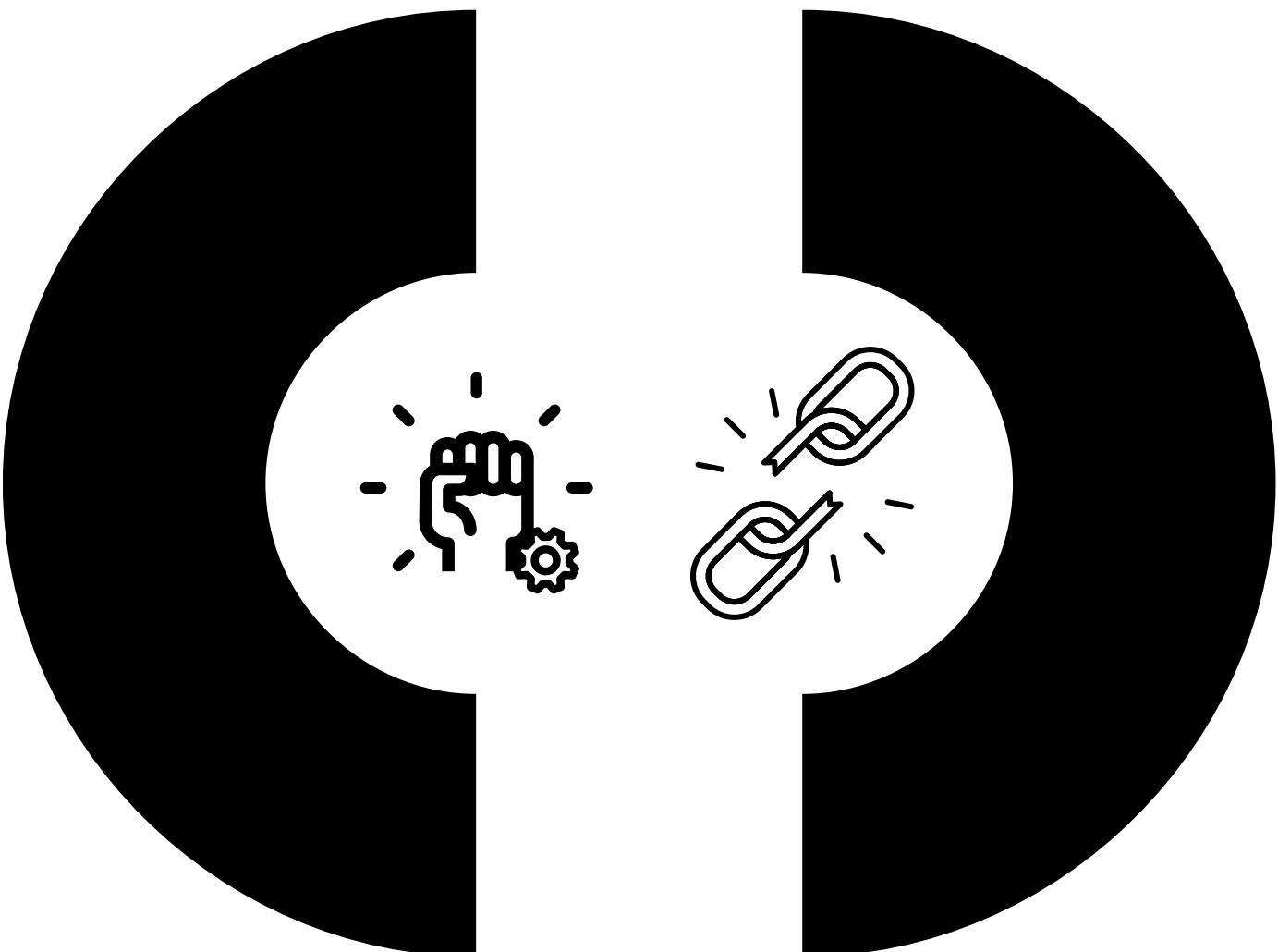
GRAFO DE AGENTES

- Arquitectura: LangGraph define una máquina de estados con classifier + supervisor/router que decide qué agente ejecutar.
- Flujo base: START → boot → classifier → supervisor → router → agente especializado → supervisor / unifier → END
- Agentes especializados: investigator, creator, evaluator, diagram_agent, asr, style, tactics, unifier.
- Control de flujo:
 - El router aplica reglas de “visitar una vez”.
 - Algunos intents pasan primero por investigator (ej. ASR + RAG).
 - asr/style/tactics van directo a unifier.
- Persistencia: estado del grafo y conversaciones guardadas con SQLite checkpointing.
- Diagram_agent: solo genera código Mermaid usando el contexto; no renderiza imágenes.



FORTALEZAS

- Bases Solidas
- Agentes Especializados
- Fundación del RAG
- Arquitectura de Langraph fuerte
- Despliegue fácil
- Stack tecnologico coherente

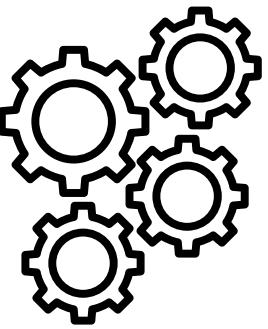


DEBILIDADES

- Alto acoplamiento → Baja Mantenibilidad
- Documentación Deficiente
- Respuestas no optimas y no específicas
- Falta de pruebas
- Lentitud de respuesta



PROPUESTAS DE SOLUCIONES

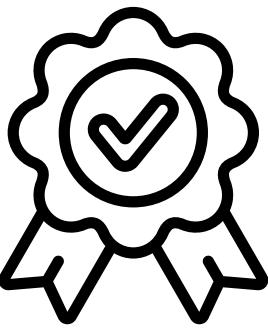


Separar responsabilidades:

- Separar repositorio de front y de back

Arquitectura Modular para graph.py

- Estado centralizado: Única fuente de verdad
- Grafo limpio: Solo define conexiones
- Agentes modulares: Un archivo por rol
- Utilidades extraídas: Menos ruido técnico
- Prompts aislados: Configuración, no código

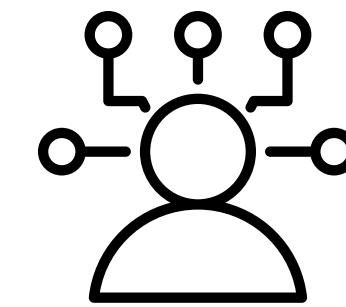


Testing

- Test unitarios: Robustez de los componentes
- Tests E2E: Simulación de usuario real

Calidad del código:

- Hooks: Higiene automática



Calidad de la respuesta

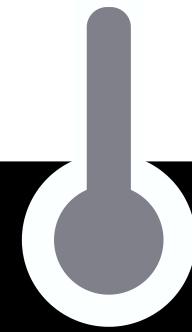
- Implementar agente de reflexión: Auto-corrección
- Hybrid search para el RAG: Precisión semántica y exacta
- Aumentar/mejorar fuente de información del RAG
- Mejorar especificidad al proyecto mediante Prompt-Engineering
- Mejorar manejo del contexto mediante un nuevo nodo, Flow Engineering y tweaks generales



PLAN DE IMPLEMENTACIÓN

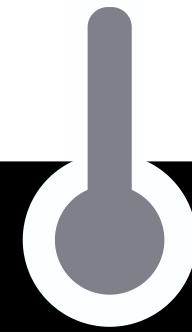
Semana 1

- Modularizar nodos
- Extraer utilidades
- Limpiar graph.py



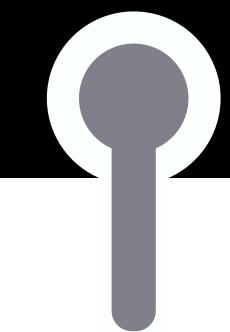
Semana 3

- Pre commit hooks
- Tests E2E
- Mejora de Prompts
- Extensión del RAG



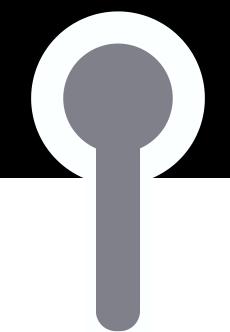
Semana 2

- Aislar prompts
- Generar infraestructura de pruebas
- Primeras pruebas



Semana 4

- Implementación de agente de reflexión
- Implementar hybrid search
- Validación de calidad
- Documentar lo actualizado



REFERENCIAS

LangChain. (n.d.). LangGraph. <https://langchain.com/LangGraph>

Tiangolo, S. (n.d.). FastAPI. <https://fastapi.tiangolo.com/>

OpenAI. (n.d.). OpenAI brand guidelines. <https://openai.com/brand/>

Chroma. (n.d.). Chroma: The AI-native embedding database. <https://www.trychroma.com/>

LobeHub. (n.d.). LobeHub icons. <https://lobehub.com/icons/>

Vite. (n.d.). Vite: Next generation frontend tooling. <https://vite.dev/>

GRACIAS