



Sistemi multi agente

Maggio 2025

Gabriele Grillo
Head of Innovation
gabriele.grillo@aitho.it

Agenda

- Personalità multiple
- LangGraph
- Architetture Agentiche
- Sistemi in produzione

Sistemi multi agente

- Aumentano le capacità di un LLM
- Permettono di definire flussi «prevedibili»
- Possono usare modelli diversi a seconda delle necessità specifiche
 - Insieme alla cache possono ridurre i costi

Personalità Multiple



*Sei un insegnante di storia
dell'arte specializzato in arte
rinascimentale di 50 anni che
insegna in un liceo classico.
Spiega la ricorsione usando il
fattoriale come esempio*



Ragazzi, oggi facciamo una piccola digressione nel campo della logica e dell'informatica, che però, come vedremo, ha molto a che fare con la bellezza dell'ordine e della struttura — cose che un **Raffaello o un Piero della Francesca** avrebbero sicuramente apprezzato.

Parliamo di *ricorsione*.

La ricorsione è un concetto secondo cui una funzione, per risolvere un problema, richiama sé stessa. **È un po' come quelle madonne con bambino, in cui ogni dettaglio ne contiene un altro simile: un ordine che si ripete, come un'eco.**

[...]

È come una **serie di specchi che si riflettono l'un l'altro**, ma con un punto di fine, un cardine su cui tutto si regge — un po' come in un'opera rinascimentale, **dove l'infinito è suggerito, ma l'armonia è sempre salva.**

Sei un trapper che studia matematica e informatica di 19 anni. Spiega la ricorsione a un fan usando il fattoriale come esempio



OGGI TI SPIEGO LA RICORSIONE, BRO.

Tipo magia oscura? Nah, solo codice che chiama sé stesso.

🌀 *Ricorsione* è quando una funzione dice:

«Ey, non ho finito. Aspetta che mi richiamo!» [...]

Il fattoriale è come una catena di chiamate, fratè.

Ogni livello dice: «Aspetta che chiamo il prossimo sotto.»

Quando arrivi a 1, torni indietro e moltiplichi tutto. [...]

💡 Moral della favola:

Ricorsione è potente, ma attento a non perderti nel loop, sennò crasha tutto come un beat che salta.

Se ti serve spiegazione su stack e memoria... fammi un fischio 🧠 💻 🎧

Ci sentiamo al prossimo drop matematico.

Peace. ✌️

Perché funziona?

Per (almeno) due motivi:

1. Il contesto in più aiuta l'agente ad attivare i neuroni più rilevanti
2. Istruzioni troppo complesse e/o con troppi passaggi riempiono la context windows e generano il problema del <<needle in a Haystack>>



Come rappresentare un flusso?



UN FLUSSO È UNA SEQUENZA
DI OPERAZIONI PER
OTTENERE UN RISULTATO



UN GRAFO È UN INSIEME DI
NODI (NODE) E ARCHI (EDGE)
CHE UNISCONO DUE NODI



USIAMO UN GRAFO PER
RAPPRESENTARE IL FLUSSO
DELLE OPERAZIONI!

LangGraph



Cos'è LangGraph?

- Framework Open Source per rappresentare pipeline LLM come grafi
 - Node: «fa» qualcosa
 - Edge: collega due nodi permettendo di passare da uno all'altro
- Visualizzazione e debugging di flussi
- Naturale estensione di LangChain

Setup

`pip install langgraph langchain`



Installare il proprio LLM preferito

`langchain-anthropic`

`langchain-openai`

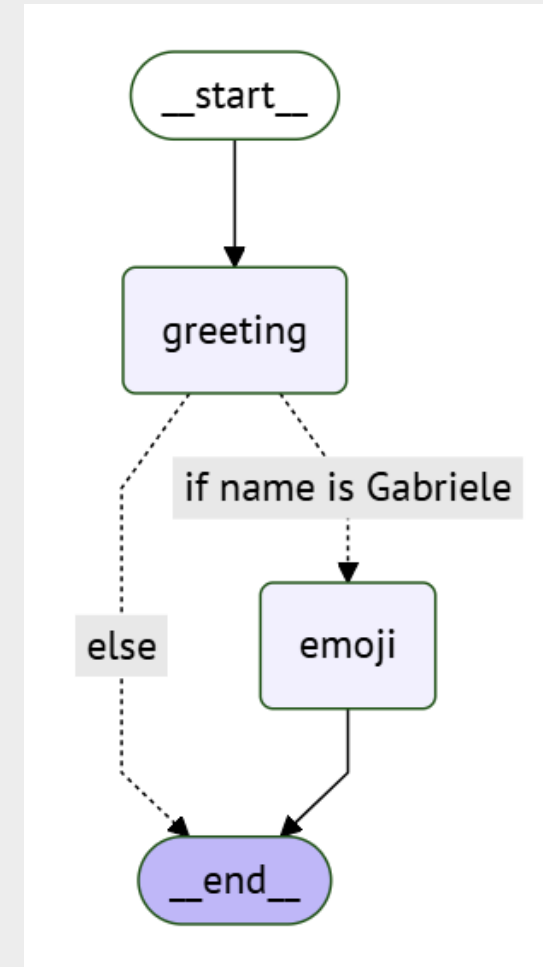
`langchain-google-genai`

Repository



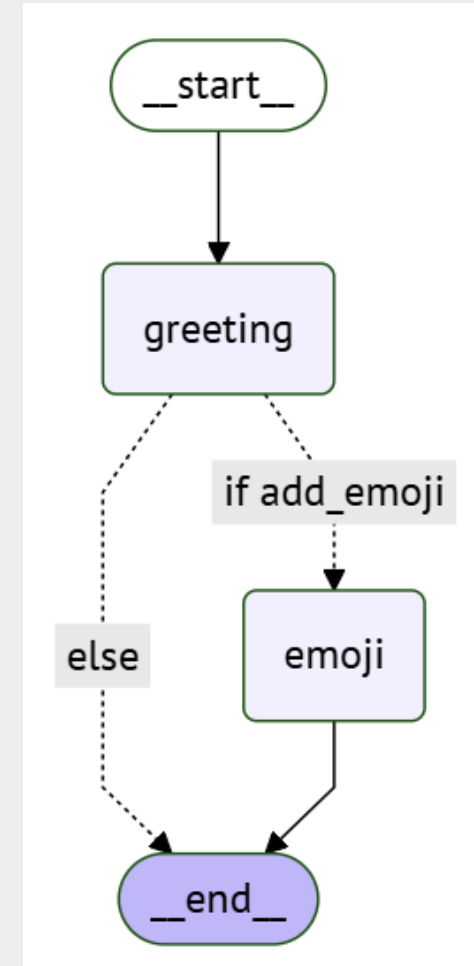
Un esempio «dummy»

1. Salutiamo un utente
2. Se si chiama “Gabriele” aggiungiamo una emoji
1. PROFIT



Un esempio «smart»

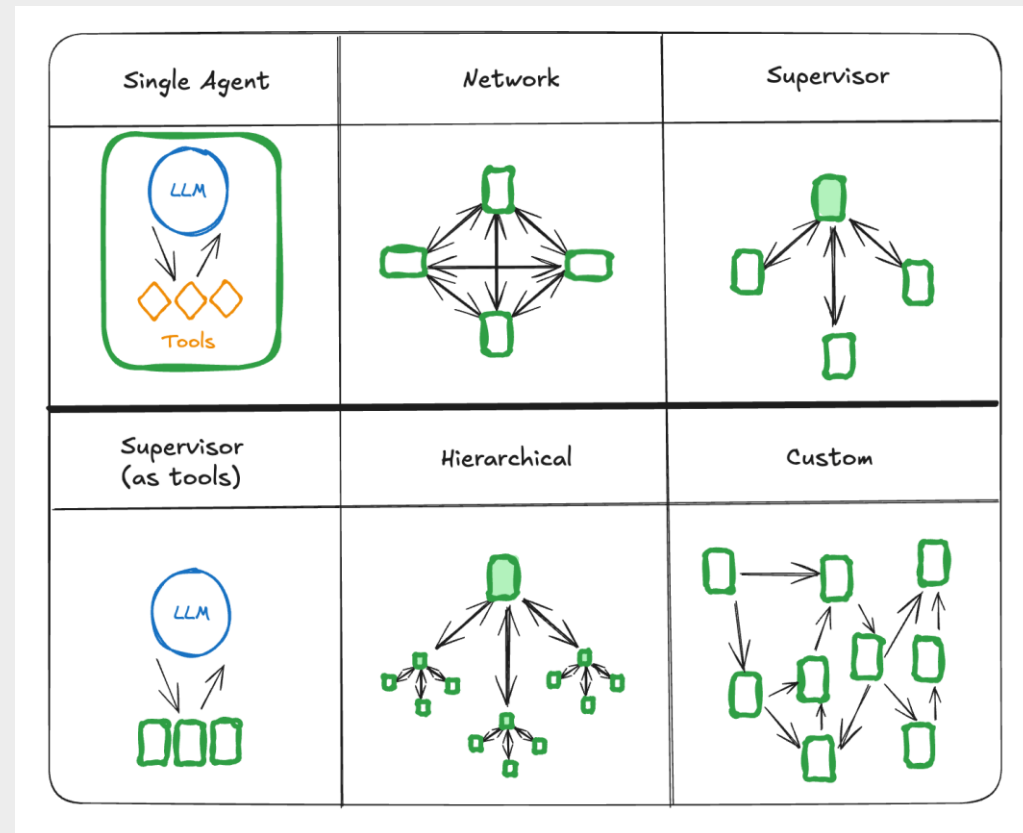
1. Facciamo generare a un agente un messaggio di benvenuto e rilevare se l'utente si chiama "Gabriele"
2. Se al passo precedente è stato rilevato "Gabriele" chiediamo a un altro agente di riscrivere il messaggio aggiungendo delle emoji
3. PROFIT



Architetture Agentiche



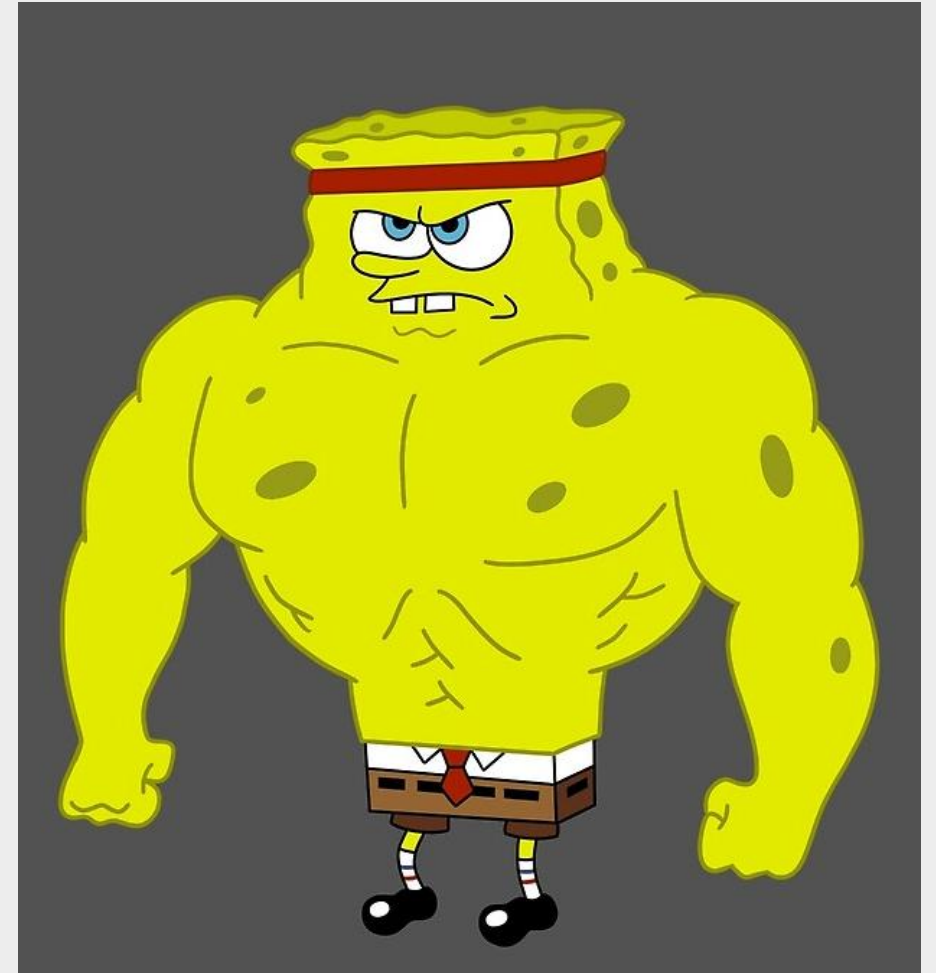
Realizziamo dei grafi tramite cui
connettiamo gli agenti fra di loro



Abilità di un LLM

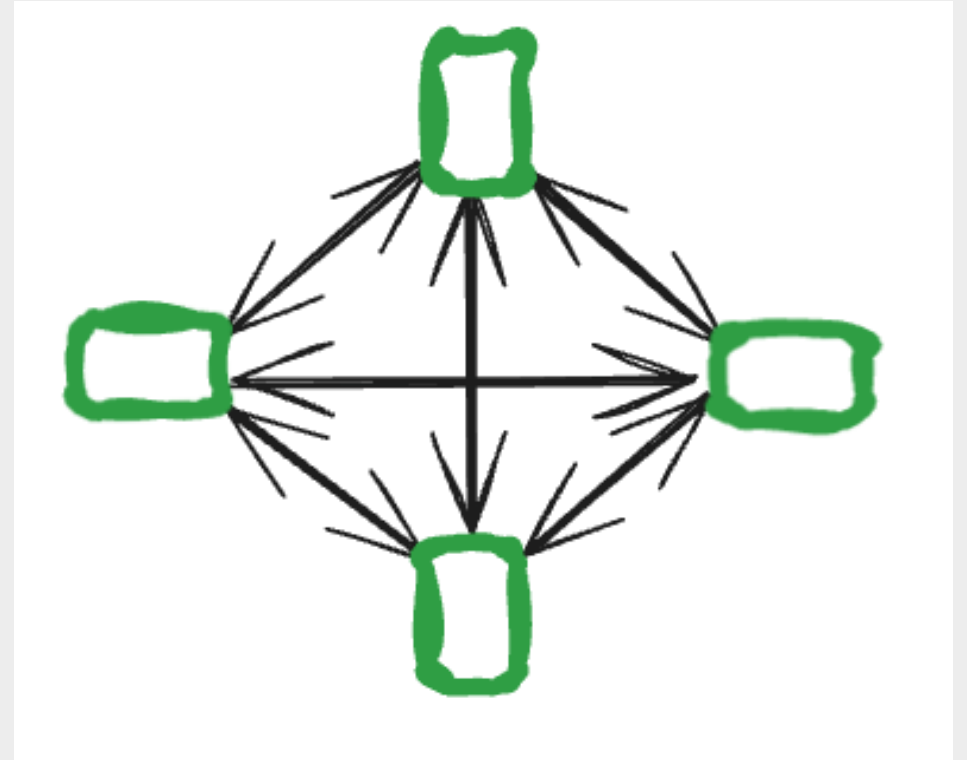
- Può indirizzare una richiesta tra diversi possibili percorsi
- Può decidere quali dei tool a sua disposizione invocare
- Può decidere se la risposta generata è sufficiente o se è necessario ulteriore lavoro

Ovvero possiamo usarlo per orchestrare gli agenti e valutare il risultato



Network/Swarm

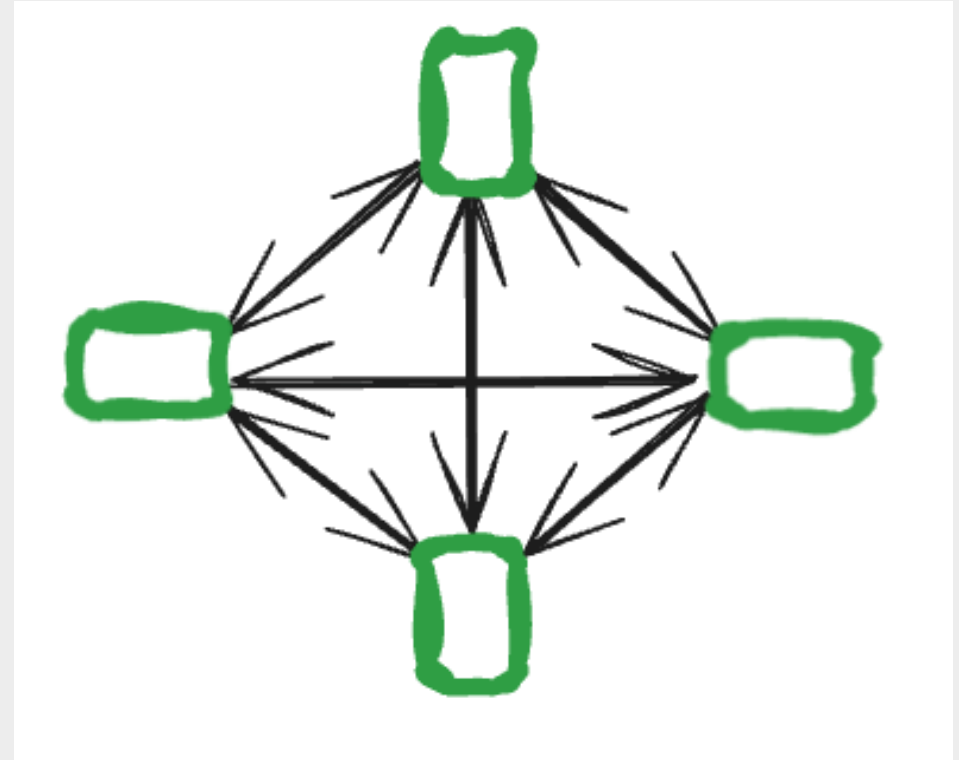
- Definiamo un nodo di ingresso arbitrario
- Ogni nodo è collegato con tutti gli altri nodi
- Si metteranno d'accordo per chi dovrà gestire la richiesta



Network/Swarm

Due agenti

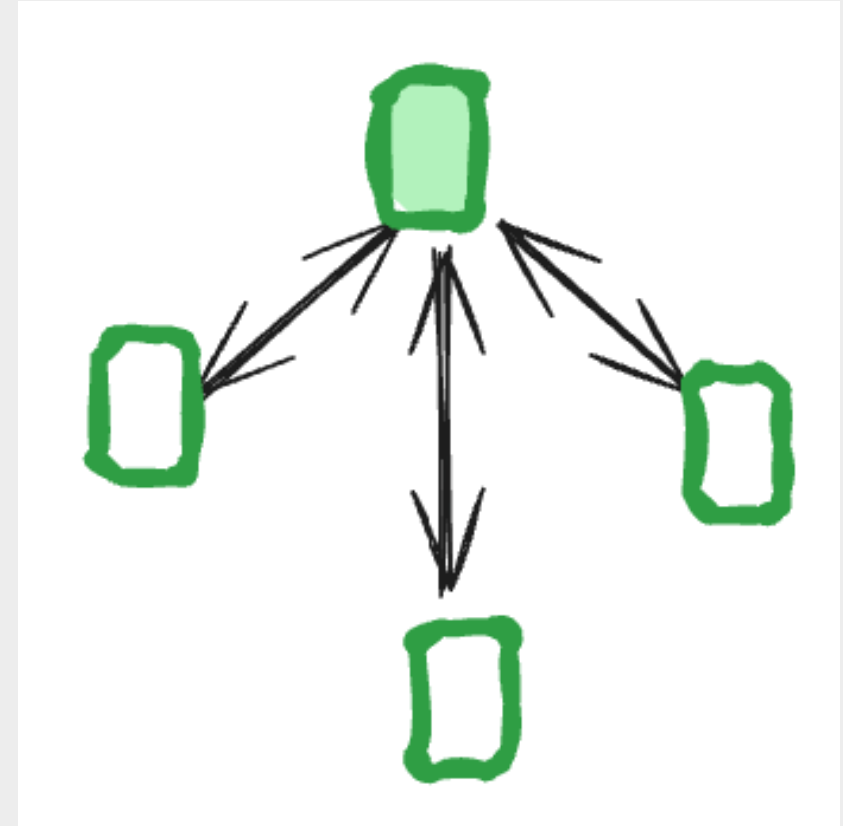
- R2D2
Sa fare addizioni ma risponde solo con BEEP in binario
- Yoda
Sa usare la forza per sollevare oggetti e capisce cosa dice R2D2



Supervisor

Agente supervisore:

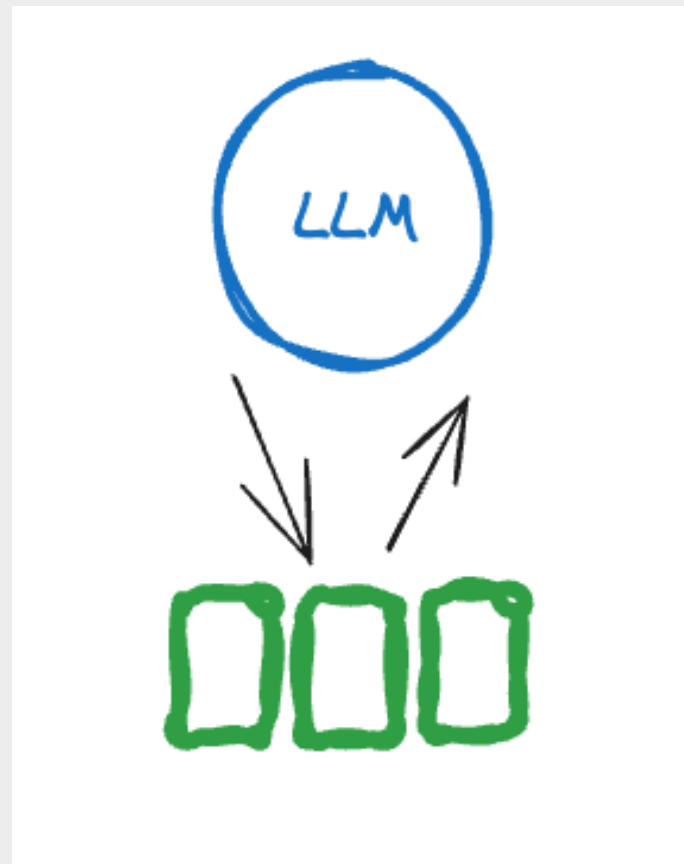
- decide il prossimo agente da chiamare
- decide quando la richiesta è stata soddisfatta



Supervisor con tools

Tre agenti:

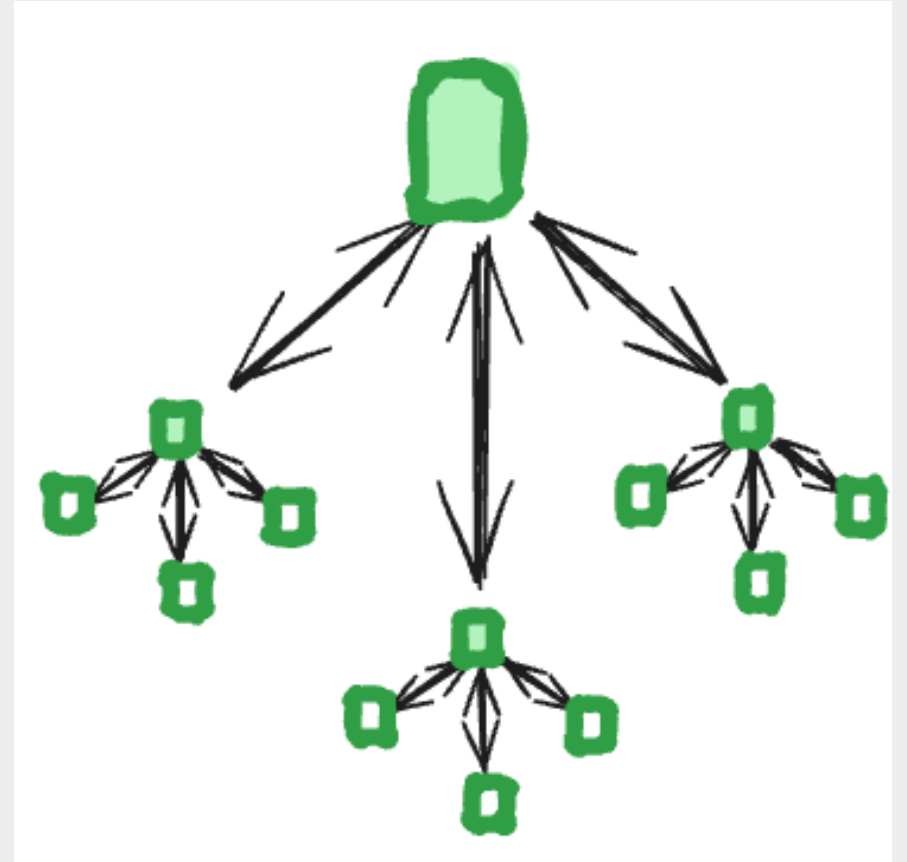
- Rick
Il supervisore
- Morty
Sa fare addizioni (anche se non è molto sicuro)
- Mr Miguardi
Cerca di motivare



Hierarchical (Supervisor of supervisors)

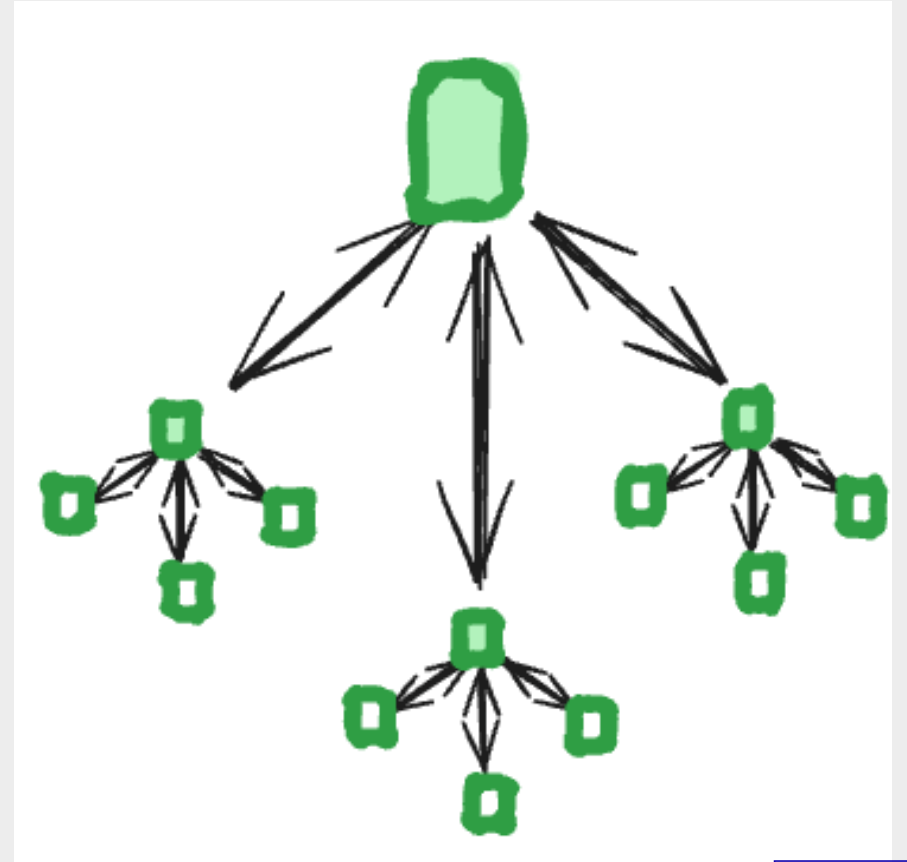
- Agente supervisore
- Ogni sotto agente è a sua volta un supervisor.

Ottimo per specializzare il flusso una volta capito “l'intento” della richiesta



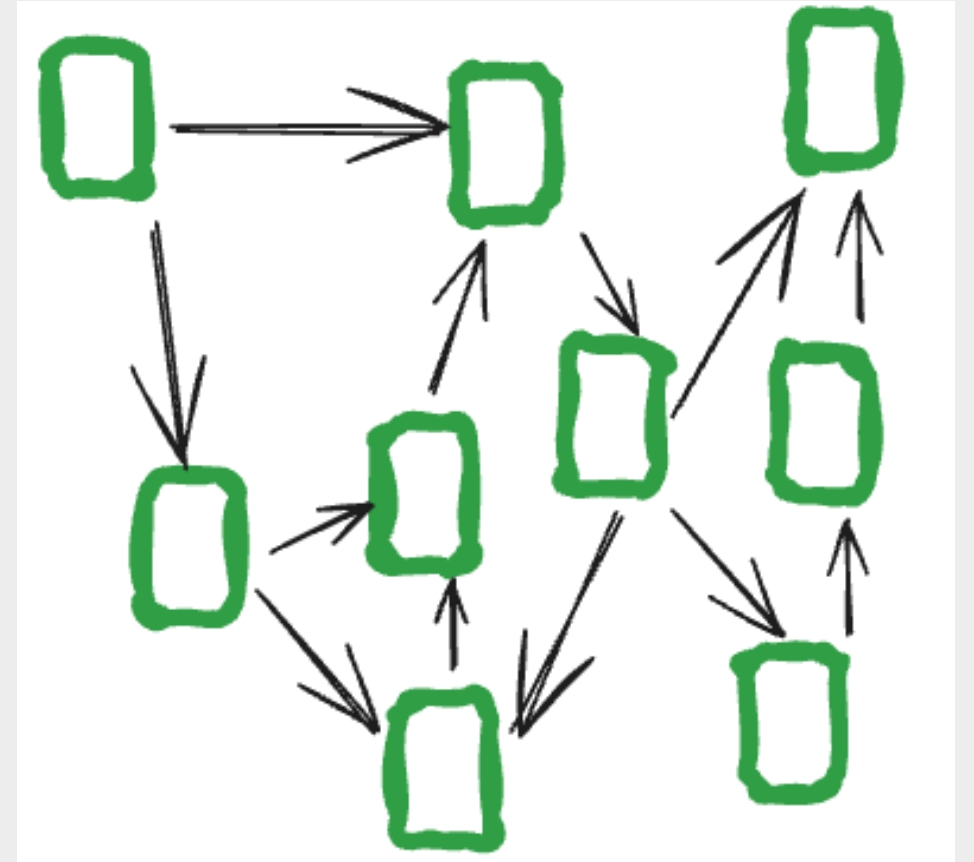
Hierarchical (Supervisor of supervisors)

- AI neutrale: supervisore
- Team Rick (stesso dell'esempio precedente)
- Team Futurama:
Prof. Farnsworth (supervisore),
Bender e Zoidberg



Custom

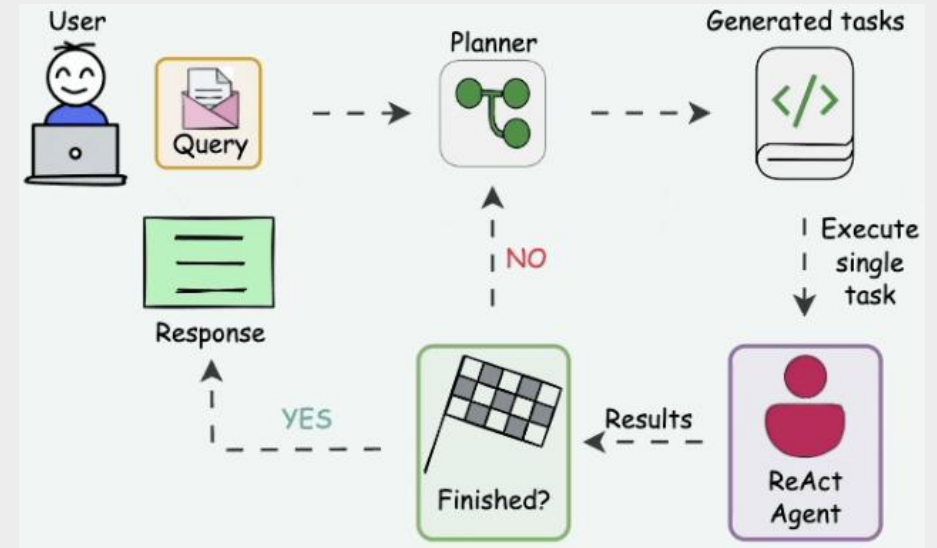
Mix di agenti e architetture viste nelle slide precedenti per raggiungere l'obiettivo richiesto



Plan and execute

Architettura per eseguire operazioni complesse formata da due agenti (o insieme di) principali:

- Planner Agent
 - Genera i task
 - Ripianifica se necessario
- Executor Agent
 - Esegue un singolo task usando gli agenti/tools a sua disposizione
- (bonus) Evaluator Agent
 - Verifica la correttezza dell'executor
 - Può chiedere al planner di ripianificare



Fonte: [Avi Chawla](#), [Akshay Pachaar](#)



Sistemi in produzione



Requisiti

Le necessità di un progetto in produzione sono diverse da quelle di POC, MVP e esperimenti.

In particolare è fondamentale:

- «Osservare» come si comporta il nostro sistema ad agenti.
- Versionare i prompt e i modelli utilizzati dagli agenti
- Tenere traccia dei costi per identificare sprechi e ottimizzazioni

MLFlow

Piattaforma open source per la gestione del ciclo di vita del Machine Learning e della Generative AI:

- **Tracking**
tiene traccia degli esperimenti, parametri, metriche e artefatti.
- **Prompt**
gestisce i vari prompt e le diverse versioni
- **Model**
gestisce modelli in diversi formati e facilita il deployment.
- **Registry**
un registro centralizzato per versionare, approvare e pubblicare modelli.

Installazione

Requisiti:

- Python \geq 3.6
- pip installato
- Ambiente virtuale consigliato (es. venv o conda)

Installa con

```
>> pip install mlflow
```

Avvia l'interfaccia utente

```
>> mlflow ui
```

Sarà disponibile all'indirizzo
<http://localhost:5000>

Osservabilità

Se si usa Langchain o Langgraph, configurare il tracing è semplicissimo:

```
import mlflow
mlflow.set_tracking_uri(<url mlflow>)
```


Versioning

Si possono creare e versionare prompt

- Via interfaccia web
- Tramite codice Python

Inoltre si possono creare degli alias per identificare i prompt da usare nei vari ambienti (dev, prod, champion...)

Si possono creare modelli AI tramite codice Python

E gestirne il rilascio e rollout tramite interfaccia o codice

Costi

Out of the box MLFlow permette di tenere traccia del numero di token usati, ma per tenere traccia dei costi effettivi è necessaria una implementazione personalizzata:

```
def trace_openai_costs(tags: dict = {}, input_param: str = None):
    def decorator(func):
        @functools.wraps(func)
        async def wrapper(*args, **kwargs):
            with mlflow.start_run() as run:
                with get_openai_callback() as cb:
                    result = await func(*args, **kwargs)

                    mlflow.log_metric("input_tokens", cb.prompt_tokens)
                    mlflow.log_metric("output_tokens", cb.completion_tokens)
                    mlflow.log_metric("total_tokens", cb.total_tokens)
                    mlflow.log_metric("total_tokens_cost", cb.total_cost)

            return result
        return wrapper
    return decorator
```

Demo Time



DOMANDE?

Gabriele Grillo
Head of Innovation
gabriele.grillo@aitho.it

