An architecture for Artificial General Intelligence: The FrameFormer

Indice

- 1. Riflessione sui problemi attuali di LLMs per AGI
- 2. Un nuovo paradigma di computazione: Natural Language Computing Interface
- 3. L'architettura per AGI
- 4. Prossimi passi: Focus, Team, prossimi incontri

I LLMs attuali non arriveranno ad AGI

IL SELF SUPERVISED LEARNING

Ha consentito ai modelli di linguaggio di consumare I dati necessari al training secondo le scaling laws.

- Pro
 Capacità di utilizzare come training data tutto il testo mai prodotto, senza bisogno di labels.
- Contro
 non costruisce una conoscenza gerarchica e non fa
 challenge sui nuovi dati prima di impararli.

IL PROBLEMA

• Stiamo chiedendo troppo ai modelli: Knowledge base, istruzioni, parte interpretativa e generativa.

IL PROBLEM SOLVING È METODO

- I modelli **non sfruttano la conoscenza umana** nell'approccio alla risoluzione dei problemi (metodo scientifico, tecniche euristiche...)
- Tecniche come Chain of Thought e Tree of Though hanno mostrato netti miglioramenti rispetto al modello base in determinati task¹

UN NUOVO APPROCCIO

- Componente interpretativa e generativa -> LLMs
- **Procedure** -> Programmi classici
- Knowledge Base -> Memoria Esterna

Natural Language Computing Interface – User



Linea di comando: comando->azione nel file system



Grafica: più intuitiva, sfrutta la nostra intuizione spaziale. Comando grafico -> azione nel file system



Linguaggio Naturale:

Sfrutta la nostra intuizione semantica. Il comando trasmesso è interpretato, e si fa corrispondere una azione.

NATURAL LANGUAGE COMPUTING INTERFACE

Conveniente quando sia I dati, che le istruzioni, che gli output sono testuali

Pro:

- L'utente non deve imparare nuovi linguaggi.
- Facile da debuggare, in quanto sia il set di istruzioni che I dati possono essere in linguaggio naturale. (rispetto a NN in cui la conoscenza è codificata nel set di pesi)
- È facile **importare l'intero corpus di conoscenza** mai scritto.

Contro:

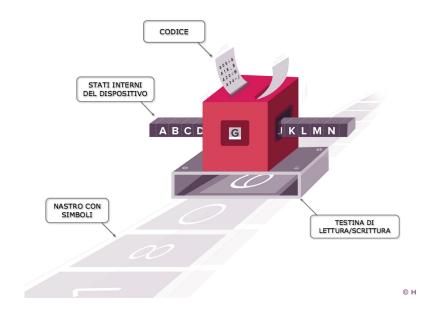
- **Costoso** rispetto alla computazione
- **Sicurezza**: facile immaginare delle injection visto che dati ed istruzioni hanno la stessa forma.

Natural Language Computing Interface - System

- l'esecuzione di una Chain of Thought può essere visto come un programma classico, ogni pezzo del monologo interiore è una variabile intermedia.
- Nuovo paradigma di computazione, in cui è possibile avere gli stessi costrutti di un linguaggio ad alto livello (if, for...)

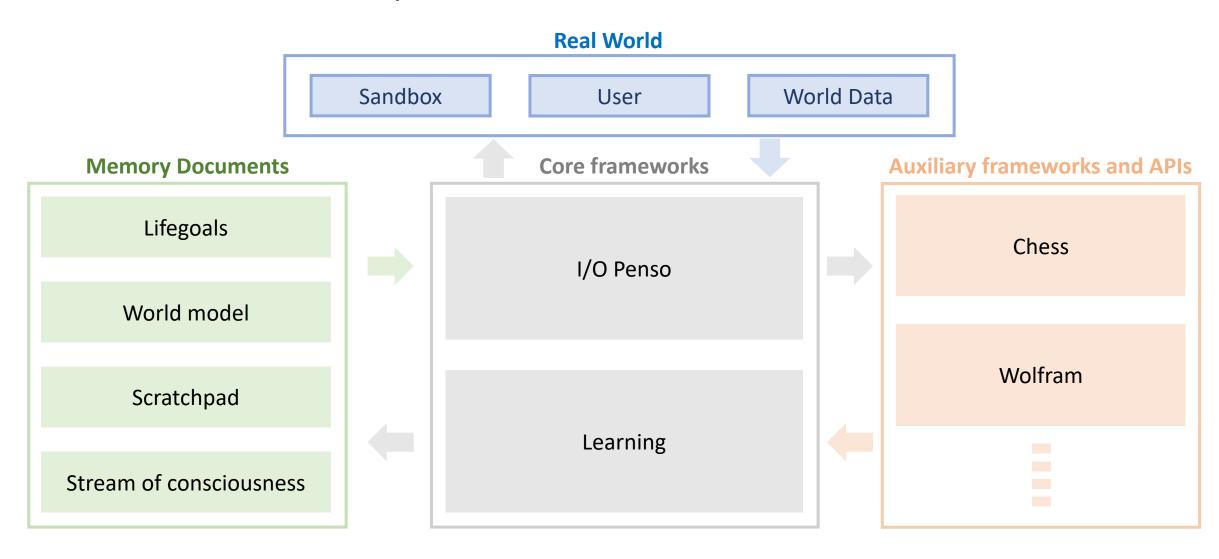


- Non servono interpreti e compilatori: tutto è in linguaggio macchina!
- È come una macchina di Turing che legge testo sul nastro, dove la testina è un LLM!



Come usiamo NLCI per costruire AGI?

L'architettura per AGI: il FrameFormer



Pro e contro

Pro

- Esperto fin dal primo giorno: Può importare la conoscenza umana, e ricevere istruzioni hardcoded.
- Facile da debuggare: le informazioni sono immagazzinate in forma di linguaggio naturale.

Contro

- **Convergenza:** Il sistema potrebbe impiegare troppe chiamate del LLM per scrivere un framework.
- Possibili injections: istruzioni e dati sono nello stesso linguaggio-> problema già presente nel modello RAM

Focus della ricerca e prossimi passi

POSSIBILI FILONI

- 1. Miglioramento dell'architettura
- 2. Messa in pratica dell'architettura su un task
- 3. Natural Language Computing Interface

POSSIBILI TASK

Criteri:

- 1. La buona esecuzione deve essere facilmente verificabile
- Il task dovrebbe essere estendibile (scacchiera 2x2->3x3)

Proposte:

- Giochiamo a Go/Tris
- Facciamo operazioni matematiche
- Risolviamo problemi di matematica difficili (non è self supervised)
- ...

Team

Team Scuola Normale



Marco Eterno



Paolo TogniniPhD in Quantum Machine
Learning

Team Indigo.ai



Backup

Core Framework – I/O Penso

Missione

- Può avvalersi dei framework ausiliari per portare a termine le attività (analogamente ai toolformer)
- Nel caso in cui questi non performassero bene, chiede al framework Learning di scrivere un nuovo framework per l'attività.
- Dovrebbe essere la coscienza razionale dell'essere senziente.
- Ha come obiettivo raggiungere i lifegoals
- Ha un monologo interno (Chain of Thought e Tree of Thought)

Proprietà

Memoria a lungo termine: di formato ancora da definire, testuale o vettoriale.

Scratchpad dedicato: Per salvare le informazioni che scopre man mano

Routines: per svolgere sotto-task del problema principale

Azioni

Scrive il World Model: con le conoscenze che acquisisce

Scrive il flusso di coscienza

Gestisce la chiamata e le operazioni I/O con i frameworks

Autorizza le esecuzioni in sandbox dei frameworks

Autorizza le interazioni con il mondo reale dei frameworks

Si interfaccia con l'utente

Core Framework – Learning

Missione

- Si occupa di scrivere nuovi framework quando l'I/O penso rileva che nessuno degli attuali è adatto ad un certo task
- Utilizza il metodo scientifico: testa I framework sul mondo reale, e li migliora fino a quando funzionano
- Raccoglie ciò che l'umanità ha imparato sul come imparare nuove skills/attività.

Proprietà

Memoria a lungo termine: di formato ancora da definire, testuale/vettoriale/embedding

Scratchpad dedicato: Per salvarsi le informazioni che scopre man mano che costruisce un framework

Routines: per svolgere sotto-task del problema principale (es. Routine "decomponi problema", "trova rappresentazione efficace")

Azioni Scrive nuovi frameworks

Auxiliary Framework - Esemplificativo

Missione

 Esegue il task per cui è stato creato (giocare a scacchi, rispondere a domande di matematica,...)

Proprietà

Descrizione testuale: utile per capire in quali casi utilizzare il framework.

Memoria a lungo termine: di formato ancora da definire, testuale o vettoriale.

Scratchpad dedicato: Per salvarsi le informazioni che scopre man mano

Routines: per svolgere sotto-task del problema principale

Azioni

Esecuzione in sandbox del codice: tramite approvazione dell' I/O Penso Interfaccia con I dati esterni e con l'utente: tramite approvazione dell' I/O Penso