

# Code7Crusaders

Software Development Team

Analisi dei Modelli di linguaggio

## Membri del Team:

Enrico Cotti Cottini, Gabriele Di Pietro, Tommaso Diviesti Francesco Lapenna, Matthew Pan, Eddy Pinarello, Filippo Rizzolo

Data: 6 febbraio 2025

## Indice

1	Obi	lettivo	3		
<b>2</b>	Car	Caratteristiche dei Modelli			
	2.1	BigScience Workshop (Huggingface)	3		
		2.1.1 Prestazioni	4		
	2.2	Considerazioni sull'hardware	4		
		2.2.1 Tabella dei Modelli	4		
	2.3	OpenAI	5		
		2.3.1 Prestazioni			
3	Costi e Limiti				
	3.1	Huggingface	6		
		3.1.1 Costi	6		
	3.2	OpenAI	7		
		3.2.1 Costi	7		
4	Utilizzo tramite LangChain				
	4.1	BigScience Workshop (Huggingface)	9		
	4.2	OpenAI	9		
5	Testing con OpenAI GPT-4omini e LangChain				
	5.1	Setup del Test	10		
	5.2	Esecuzione del Test	10		
	5.3	Conclusioni del Test	10		
6	Cor	nclusioni	11		

## Elenco delle figure

1	Benchmark delle prestazioni di varie versioni di BLOOM	4
2	Benchmark delle prestazioni del modello gpt4o confrontato con altri modelli	5
3	Benchmark delle prestazioni del modello gpt4omini confrontato con altri modelli	6
4	Costi degli endpoint API di Huggingface per modelli di grandi dimensioni	7
5	Costi delle API di OpenAI per il modello gpt4o	8
6	Costi delle API di OpenAI per il modello gpt4omini	9
7	Scenario riassuntivo dei costi delle varie query su LangSmith	10

## 1 Obiettivo

Questo documento si pone l'obiettivo di confrontare i modelli di Huggingface, in particolare quelli sviluppati nell'ambito del BigScience Workshop (come BLOOM e le sue varianti), e i modelli di OpenAI (ad esempio GPT-40 e GPT-40mini). Entrambi i tipi di modelli possono essere integrati tramite l'interfaccia LangChain per lo sviluppo di applicazioni avanzate basate su modelli linguistici. Il confronto considera caratteristiche, vantaggi, svantaggi, costi e altri aspetti tecnici rilevanti.

## 2 Caratteristiche dei Modelli

## 2.1 BigScience Workshop (Huggingface)

I modelli di BigScience sono il risultato di un'iniziativa collaborativa open source che mira a democratizzare l'accesso alle tecnologie avanzate di  $\rm NLP^G$ . Tra i modelli più noti figurano BLOOM e le sue versioni ottimizzate come BLOOMz.

#### Caratteristiche principali

- Open Source: Il codice sorgente è completamente accessibile, permettendo agli sviluppatori di personalizzare e adattare i modelli alle proprie esigenze.
- Supporto Multilingue: I modelli sono progettati per funzionare su una vasta gamma di lingue, incluse molte lingue meno comuni.
- **Dimensioni Variabili**: Sono disponibili modelli di diverse dimensioni, da versioni leggere (adatte a risorse hardware limitate) a modelli complessi che richiedono infrastrutture avanzate.
- Hosting su Huggingface: I modelli possono essere utilizzati tramite la piattaforma Huggingface, sia attraverso endpoint API che tramite infrastrutture cloud personalizzate.

#### Vantaggi

- Accessibilità: Non ci sono vincoli di licenza proprietaria, il che garantisce un utilizzo flessibile.
- Trasparenza: Maggiore chiarezza sui dati di addestramento e sull'architettura del modello.
- Personalizzazione: Possibilità di ottimizzare il modello per specifici casi d'uso.

#### Svantaggi

- **Prestazioni Inferiori**: Risultati meno ottimali rispetto ai modelli proprietari in applicazioni altamente specifiche.
- Requisiti Hardware Elevati: I modelli più grandi richiedono notevoli risorse computazionali per l'addestramento e l'inferenza.
- Costo per Grandi Modelli: L'utilizzo tramite endpoint API è limitato a modelli con dimensioni inferiori a 10GB; per modelli più grandi è necessaria una licenza a pagamento con costi variabili.

#### 2.1.1 Prestazioni

 $\operatorname{Benchmark}^G$ e valutazione dei modelli di Big<br/>Science Workshop dimostrano prestazioni notevoli.

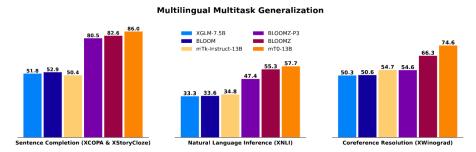


Figure 4: Zero-shot multilingual task generalization with English prompts. BLOOM models have 176 billion parameters. Scores are the language average for each task. Appendix §B breaks down performance by language.

Figura 1: Benchmark delle prestazioni di varie versioni di BLOOM

#### 2.2 Considerazioni sull'hardware

Nel caso si volessere utilizzare modelli di grandi dimensioni, come BLOOM, è necessario considerare l'hardware richiesto per l'inferenza. Questi modelli richiedono risorse significative, come GPU ad alte prestazioni e memoria RAM dedicata, per garantire prestazioni ottimali. Nel nostro caso utilizziamo API endpoint che ci permettono di fare affidamento a risorse cloud per l'inferenza, riducendo la necessità di hardware locale, nel caso dei modelli di Huggingface però, gli API endpoint sono gratuiti solo fino a modelli inferiori ai 10GB, per modelli più grandi è necessario sottoscrivere un piano a pagamento.

#### 2.2.1 Tabella dei Modelli

Di seguito è riportata una tabella che elenca i modelli di Huggingface e OpenAI con le loro caratteristiche principali:

Modello	Parametri	Dimensione (GB)	Hardware Necessario
BLOOM-176B	176 miliardi	350 GB (FP32)	8x NVIDIA A100 80GB o equivalenti
BLOOM-7.1B	7,1 miliardi	14 GB (FP32)	1x NVIDIA A100 40GB o equivalenti
BLOOM-3B	3 miliardi	6 GB (FP32)	1x NVIDIA RTX 3090 (24GB) o equivalenti
BLOOM-1.1B	1,1 miliardi	2,2 GB (FP32)	1x NVIDIA RTX 2080 Ti (11GB) o equivalenti
BLOOM-560M	560 milioni	1,1 GB (FP32)	1x NVIDIA GTX 1660 (6GB) o equivalenti
BLOOM-350M	350 milioni	0,7 GB (FP32)	1x GPU integrata con almeno 4GB di memoria
BLOOMZ-176B	176 miliardi	350 GB (FP32)	8x NVIDIA A100 80GB o equivalenti
GPT-4o	70-100 miliardi	140-200 GB (FP32)	4-8x NVIDIA A100 80GB o equivalenti
GPT-4omini	3-10 miliardi	6-20 GB (FP32)	1x NVIDIA RTX 3090 (24GB) o equivalenti

Tabella 1: Caratteristiche dei modelli di Huggingface e OpenAI

Bisogna anche considerare il fatto che la dimensione dei modelli non è l'unico fattore determinante per le risorse necessarie, ma anche gli eventuali modelli di embedding e i dataset utilizzati influiscono. È quindi necessario prevedere un margine maggiore per l'hardware utilizzato. I modelli piccoli come BLOOM-3B o inferiori sono poco efficaci.

## 2.3 OpenAI

I modelli di OpenAI includono varianti all'avanguardia come GPT-4 e GPT-4omini, sviluppate per fornire elevate prestazioni in una vasta gamma di applicazioni NLP<sup>G</sup>.

#### Caratteristiche principali

- Proprietari: I modelli sono accessibili esclusivamente tramite API commerciali.
- Prestazioni Elevate: OpenAI è leader nei benchmark NLP<sup>G</sup>, garantendo risultati ottimali per applicazioni generative e analitiche.
- Ottimizzazione per Prodotti Commerciali: I modelli sono ottimizzati per applicazioni pratiche come chatbot, generazione di codice, automazione aziendale e analisi dei dati.

#### Vantaggi

- Inferenza Scalabile: Le API cloud di OpenAI permettono una scalabilità elevata senza la necessità di gestione locale delle risorse.
- Supporto Tecnico: Documentazione esaustiva e supporto continuo per l'integrazione.
- Aggiornamenti Regolari: Miglioramenti costanti ai modelli e alle API.

#### Svantaggi

- Costi Basati sui Token: I costi dipendono dal numero di token elaborati, il che può risultare oneroso in alcuni scenari ad alto volume.
- Mancanza di Trasparenza: Non è possibile accedere ai dati di addestramento o all'architettura interna del modello.
- Dipendenza dall'Infrastruttura Cloud: Non è possibile eseguire i modelli localmente, il che può rappresentare un problema per progetti con restrizioni di privacy.

#### 2.3.1 Prestazioni

Benchmark<sup>G</sup> e valutazione dei modelli di OpenAI: GPT-4o e GPT-4omini, dimostrano prestazioni superiori rispetto ad altri modelli di riferimento.



Figura 2: Benchmark delle prestazioni del modello gpt4o confrontato con altri modelli



Figura 3: Benchmark delle prestazioni del modello gpt4omini confrontato con altri modelli

## 3 Costi e Limiti

Una differenza chiave tra le due piattaforme riguarda i costi e le limitazioni di utilizzo:

## 3.1 Huggingface

- Gli endpoint API di Huggingface supportano modelli fino a 10GB gratuitamente.
- Per modelli più grandi è necessario sottoscrivere un piano a pagamento, con costi variabili in base alla dimensione e all'utilizzo orario.
- L'utilizzo locale richiede risorse hardware significative, con costi indiretti per l'acquisto o il noleggio di infrastrutture adeguate.

## 3.1.1 Costi

Nel nostro caso, data la necessità di utilizzare modelli di grandi dimensioni come BLOOM (a causa dell'inefficienza di quelli piccoli), i costi di Huggingface potrebbero risultare proibitivi, quindi di seguito mostriamo una tabella che elenca i costi di un API endpoint:



Figura 4: Costi degli endpoint API di Huggingface per modelli di grandi dimensioni

## 3.2 OpenAI

- I costi sono calcolati in base al numero di token utilizzati durante l'elaborazione, rendendo il modello economicamente flessibile per casi d'uso specifici.
- Non ci sono costi orari fissi, e l'utilizzo è facilmente scalabile in funzione delle esigenze del progetto.

Questa differenza rende OpenAI una scelta più conveniente per progetti con utilizzo intermittente o moderato, mentre Huggingface è più adatto a sviluppatori con infrastrutture locali preesistenti o budget elevati per l'acquisto di risorse.

#### 3.2.1 Costi

Di seguiti i costi di OpenAI per l'utilizzo delle API per gpt4o e gpt4omini, che a diferrenza di Huggingface non richiedono costi fissi orari ma sono basati sul numero di token utilizzati:

Model	Pricing	Pricing with Batch API*	
gpt-4o	\$2.50 / 1M input tokens	\$1.25 / 1M input tokens	
	\$1.25 / 1M cached** input tokens		
	\$10.00 / 1M output tokens	\$5.00 / 1M output tokens	
gpt-4o-2024-11-20	\$2.50 / 1M input tokens	\$1.25 / 1M input tokens	
	\$1.25 / 1M cached** input tokens		
	\$10.00 / 1M output tokens	\$5.00 / 1M output tokens	
gpt-4o-2024-08-06	\$2.50 / 1M input tokens	\$1.25 / 1M input tokens	
	\$1.25 / 1M cached** input tokens		
	\$10.00 / 1M output tokens	\$5.00 / 1M output tokens	
gpt-4o-audio-preview	Text		
	\$2.50 / 1M input tokens		
	\$10.00 / 1M output tokens		
	Audio***		
	\$100.00 / 1M input tokens		
	\$200.00 / 1M output tokens		
gpt-4o-audio-preview-2024-10-01	Text		
	\$2.50 / 1M input tokens		
	\$10.00 / 1M output tokens		
	Audio***		
	\$100.00 / 1M input tokens		
	\$200.00 / 1M output tokens		
gpt-4o-2024-05-13	\$5.00 / 1M input tokens	\$2.50 / 1M input tokens	
	\$15.00 / 1M output tokens	\$7.50 / 1M output tokens	

Figura 5: Costi delle API di OpenAI per il modello gpt4o



Figura 6: Costi delle API di OpenAI per il modello gpt4omini

## 4 Utilizzo tramite LangChain

LangChain è una libreria versatile che consente di combinare modelli linguistici avanzati con strumenti di ricerca, database e altre tecnologie. Entrambe le piattaforme possono essere integrate facilmente tramite LangChain.

## 4.1 BigScience Workshop (Huggingface)

LangChain<sup>G</sup> supporta l'integrazione con i modelli Huggingface tramite connettori diretti, permettendo un elevato grado di personalizzazione.

#### Punti di forza

- Possibilità di controllare in dettaglio le modalità di esecuzione del modello.
- Personalizzazione avanzata per applicazioni specifiche.

#### Limiti

- Requisiti tecnici e computazionali elevati per ottimizzare le prestazioni.
- Gestione complessa per l'utilizzo di modelli di grandi dimensioni.

## 4.2 OpenAI

LangChain<sup>G</sup> offre un'integrazione nativa con le API di OpenAI, semplificando l'implementazione e l'uso dei modelli.

### Punti di forza

- Configurazione immediata e intuitiva.
- Alta scalabilità e tempi di risposta rapidi grazie all'infrastruttura cloud.

## Limiti

- Dipendenza dalle API proprietarie.
- Costi ricorrenti legati al consumo di token.

## 5 Testing con OpenAI GPT-4omini e LangChain

Per valutare l'efficacia dell'integrazione di OpenAI GPT-40mini tramite LangChain, abbiamo condotto una serie di test. Abbiamo utilizzato LangSmith per monitorare le prestazioni e raccogliere dati dettagliati sull'elaborazione.

#### 5.1 Setup del Test

Abbiamo configurato un ambiente di test utilizzando LangChain<sup>G</sup> per interfacciarci con le API di OpenAI. Il setup includeva:

- Un'istanza di LangChain G configurata per utilizzare GPT-40mini.
- Monitoraggio delle richieste e delle risposte tramite LangSmith.
- Un istanza RAG (Retrieval-Augmented Generation), realizzata tramite un database vettoriale FAISS<sup>G</sup> e come embedding model BERT<sup>G</sup>(di Huggingface) runnato in locale(2GB VRAM circa compresi dati file esterni vettorializzati) che ci ha permesso di testare llm su contesti ricevuti da file esterni.

### 5.2 Esecuzione del Test

Abbiamo eseguito diversi scenari di test per valutare soprattutto il costo in token dell'utilizzo di GPT-40mini:



Figura 7: Scenario riassuntivo dei costi delle varie query su LangSmith

### 5.3 Conclusioni del Test

I test hanno dimostrato che l'integrazione di GPT-40mini tramite LangChain<sup>G</sup> è efficace e offre prestazioni soddisfacenti per le nostre esigenze. Il monitoraggio tramite LangSmith ha fornito dati utili per ottimizzare l'uso del modello e gestire i costi associati all'utilizzo dei token.

In conclusione, l'uso di OpenAI GPT-40mini con LangChain<sup>G</sup> rappresenta una soluzione valida per il nostro progetto, garantendo un equilibrio tra prestazioni elevate e costi gestibili.

## 6 Conclusioni

La scelta tra Huggingface e OpenAI dipende dalle esigenze specifiche del progetto e dalle risorse disponibili.

Huggingface è ideale per sviluppatori che richiedono trasparenza, controllo e la possibilità di eseguire modelli su infrastrutture locali. Tuttavia, i costi associati a modelli di grandi dimensioni e le elevate richieste hardware possono rappresentare uno svantaggio.

OpenAI è la soluzione preferibile per applicazioni commerciali o progetti che richiedono elevate prestazioni con un'infrastruttura cloud scalabile e tempi di implementazione rapidi. I costi basati sui token offrono maggiore flessibilità economica rispetto ai costi fissi di Huggingface.

Grazie a LangChain, entrambe le opzioni possono essere integrate efficacemente, permettendo di sfruttare appieno le potenzialità dei modelli linguistici per applicazioni avanzate.

Tuttavia, per il nostro progetto **Capitolato 7 Ergon**, l'opzione con OpenAI sembra essere la più adatta all'implementazione pratica, considerati i nostri mezzi e possibilità.

Data:			
Firma:			