



## Introduzione

Una soluzione avanzata per automatizzare la creazione di contenuti turistici di qualità, combinando intelligenza artificiale e fonti affidabili.



Il sistema ha l'obiettivo di creare contenuti di guide turistiche e contenuti travel, ad esempio la ricerca dei migliori hotel in una destinazione, riducendo l'effort manuale e assicurando coerenza e qualità delle informazioni.





### Architettura del sistema

- ▶ Il sistema è stato realizzato con CrewAl, un framework che consente lo sviluppo di applicazioni multi-agent
- ▶ Il sistema è composto da 4 Crew principali, ognuna formata da agenti con compiti specifici e ben definiti:



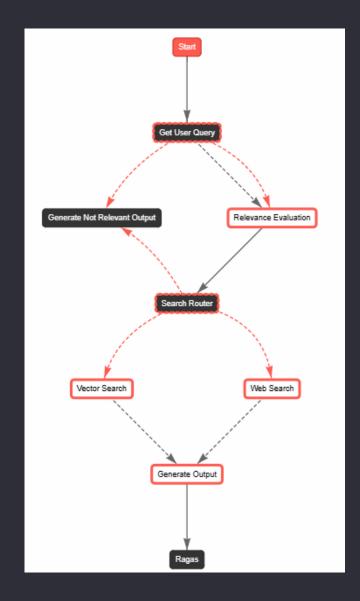
- Crew Relevance: Analizza e valuta automaticamente la pertinenza della domanda dell'utente rispetto al dominio travel, garantendo risposte mirate e appropriate
- Crew Rag: Effettua il recupero intelligente delle informazioni dai PDF indicizzati utilizzando tecniche di ricerca ibride avanzate
- Crew Web Search: Arricchisce il contesto con fonti online validate, attingendo esclusivamente da domini travel affidabili, specificati in una whitelist
- Crew Generativa: Sintetizza tutte le informazioni raccolte per generare la risposta finale e produce report dettagliati in formato Markdown



# Rappresentazione grafica dell'architettura

#### Flusso operativo:

- Input utente: L'utente inserisce una domanda specifica su turismo e viaggi attraverso l'interfaccia del sistema sviluppata su streamlit
- 2. <u>Valutazione rilevanza</u>: Il Crew di valutazione determina automaticamente la pertinenza della richiesta al dominio travel
- 3. <u>Retrieval ibrido</u>: Sistema di ricerca avanzato che combina semantic search, keyword matching e MMR da database Qdrant
- Enrichment Web: Arricchimento del contesto con risultati web filtrati da domini affidabili nella travel whitelist
- 5. Generazione Finale: La Crew generativa produce la risposta finale e il report dettagliato in formato Markdown
- 6. <u>Valutazione Ragas</u>: Viene impiegato ragas per effettuare la valutazione delle performance del sistema RAG





### Controlli di sicurezza

I controlli di sicurezza sugli input garantiscono che i dati inseriti siano affidabili e privi di rischi, assicurando integrità, protezione e qualità delle informazioni elaborate dagli agenti

Nel nostro sistema servono a:

- Prevenire attacchi di prompt injection (Azure Al Content Safety)
- PII detection (Azure AI Language): rilevare ed eventualmente mascherare dati sensibili
- 3. Normalizzare e Decodificare correttamente i contenuti (es. UTF-8)
- 4. Whitelist siti sicuri: l'agente dedicato alle ricerche web accede esclusivamente a fonti affidabili
- 5. Verifica istruzioni malevoli (Azure Al Content Safety): i documenti vengono analizzati per identificare contenuti potenzialmente dannosi
- 6. Controllo leggibilità: testi con lo stesso colore dello sfondo o nascosti vengono rilevati ed eliminati per ridurre ambiguità e tecniche di evasione
- 7. Esito del controllo: i documenti che non superano i controlli non vengono ingeriti nel sistema



## EU AI Act

Il livello di rischio del nostro sistema, secondo le metriche utilizzate dall'EU AI Act, è il seguente:

Rischio Limitato

Avviso per l'utente: prima dell'esecuzione del flow, viene mostrato un messaggio che segnala la presenza di contenuti generati con AI:

⚠ Nota: Il testo generato è prodotto dall'Al. Verifica sempre le informazioni prima di prenderle come definitive.



**Trasparenza e consapevolezza:** l'utente è sempre consapevole di stare interagendo con contenuti prodotti da Al



## Sistema di valutazione

Sono stati adottati due framework open-source per monitorare e valutare sistemi di Al

#### Opik

**Opik** è una piattaforma **open-source** pensata per lo sviluppo, la valutazione e il monitoraggio di applicazioni basate su grandi modelli linguistici (LLM)



#### Ragas

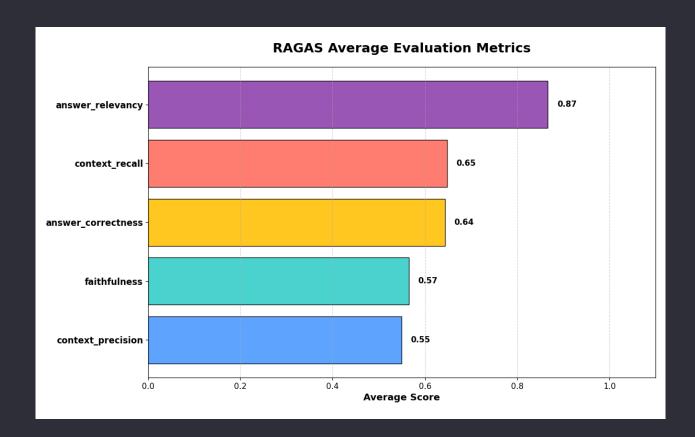
RAGAS (Retrieval-Augmented Generation Assessment) è un framework open-source creato per valutare le pipeline RAG (cioè sistemi che combinano componenti di recupero d'informazioni e generazione con modelli linguistici) con metriche automatiche





# Risultati metriche con Ragas

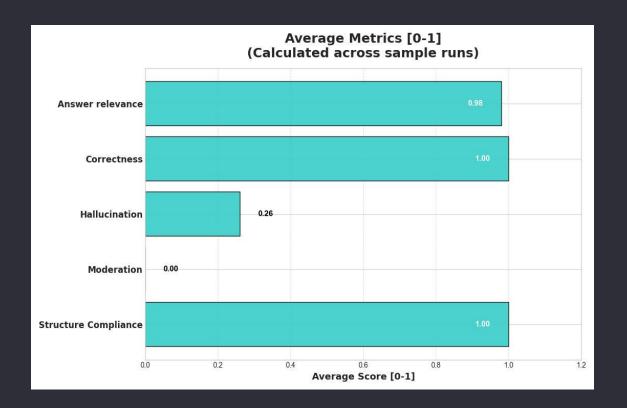
- Context Precision: Valuta la capacità del sistema di classificare correttamente le informazioni rilevanti, valutando il rapporto segnale-rumore nel contesto recuperato
- Context Recall: Valuta la capacità del sistema di recuperare le informazioni rilevanti necessarie per rispondere correttamente alla domanda
- 3. <u>Faithfulness</u>: Misura la coerenza della risposta rispetto al contesto, la risposta è considerata coerente se tutte le affermazioni possono essere dedotte dal contesto
- 4. <u>Answer Relevancy</u>: Valuta se la risposta generata è pertinente alla domanda, ovvero se risponde effettivamente alla domanda dell'utente
- Answer Correctness: Misura quanto la risposta generata dal modello si avvicini a quella corretta





# Risultati metriche con Opik scala (0-1)

- 1. Answer Relevance: Grado di aderenza della risposta alla domanda
- Correctness (bool): Indica se la risposta dell'assistente è utile o meno a soddisfare la richiesta dell'utente
- 3. Hallucination: Misura in cui il modello introduce informazioni non supportate dalle fonti o dal prompt. Un valore alto è indice di molta allucinazione e vice versa
- 4. Moderation: Valutazione della presenza di contenuti sensibili o violazioni (es. hate, violenza...)
- 5. Structure Compliance (bool): Indica se la risposta segue esattamente il formato o schema richiesto (nel nostro caso un file .md). Valore sì/no





# Risultati metriche con Opik scala (0-5)

- 1. Argument Strength: Solidità del ragionamento, coerenza logica, supporto con evidenze, assenza di salti logici
- 2. Conciseness: Capacità di esprimere le informazioni necessarie senza prolissità o dettagli superflui
- 3. Document Redundancy: Quanta sovrapposizione informativa (duplicazione) esiste tra i documenti interni forniti come contesto
- 4. Internal Document Coverage: Indice di quanto la risposta si sia basata sui documenti interni
- Redundancy: Indice delle ripetizioni inutili o concetti duplicati dentro la risposta generata. Un valore basso indica molta ripetitività
- 6. Relevance: Aderenza della domanda al topic
- 7. Reliance: Grado in cui la risposta è fondata (grounded) sulle fonti fornite rispetto a conoscenza esterna web

