RECUPERACIÓN DE INFORMACIÓN AUMENTADA PARA GRANDES MODELOS DE LENGUAJE DE CÓDIGO ABIERTO

UN CASO DE ESTUDIO EN AYUDAS PÚBLICAS DEL GOBIERNO DE ESPAÑA

Desiderio Martí Alcaraz

UOC - Máster en Ciencia de Datos (Área 2 - Aula 1)

Tutor: José Luis Iglesias Allones



Motivación y justificación de interés

Sobre mi

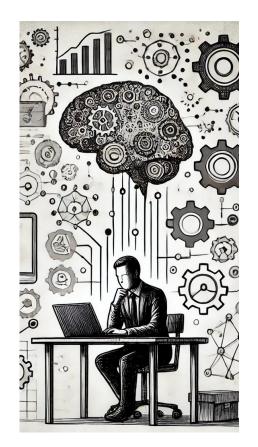
- Ingeniero de software especializado en intranets, portales documentales y plataformas colaborativas.
- Actualmente Responsable Especialista en Análisis de Datos y Reporting en Dir. Organización.

Motivación del proyecto:

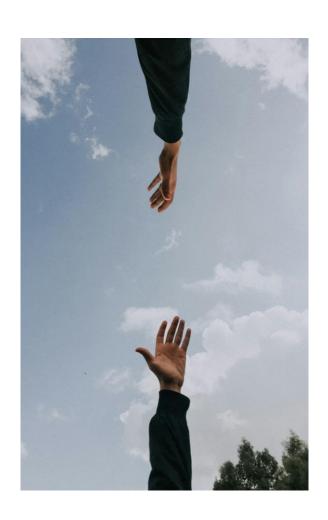
 Explorar la técnica RAG y grandes modelos del lenguaje para búsqueda de datos estructurados y no estructurados.

Objetivo a largo plazo:

 Validar su potencial uso en búsquedas de sistemas documentales internos e intranets.



Problema identificado



La información sobre ayudas y subvenciones públicas en España es compleja, voluminosa y poco accesible. Esto dificulta que ciudadanos y empresas encuentren oportunidades relevantes, generando barreras de entrada.

Causas: Presentación de datos no estructurada y búsqueda manual ineficiente.

Impacto: Pérdida de oportunidades y desigualdad en el acceso a recursos públicos clave para el desarrollo social y económico.

Estado actual:

- Los sistemas existentes son limitados: búsquedas tradicionales y filtrados básicos.
- Falta una solución que procese grandes volúmenes de datos, integre información y ofrezca respuestas personalizadas.

Objetivos del proyecto



Objetivo general:

 Desarrollar un asistente virtual que facilite la búsqueda de información sobre ayudas y subvenciones públicas.

Objetivos específicos:

- Extraer datos de ayudas de fuentes oficiales.
- Organizar información extraída.
- Crear un chatbot para responder a preguntas de los usuarios con respuestas en leguaje natural que los usuarios puedan entender fácilmente.

¿Cómo funciona?

Entrada del usuario: El usuario hace una pregunta al chatbot.

Búsqueda de ayudas: El sistema busca las subvenciones específicas relacionadas con la pregunta formulada.

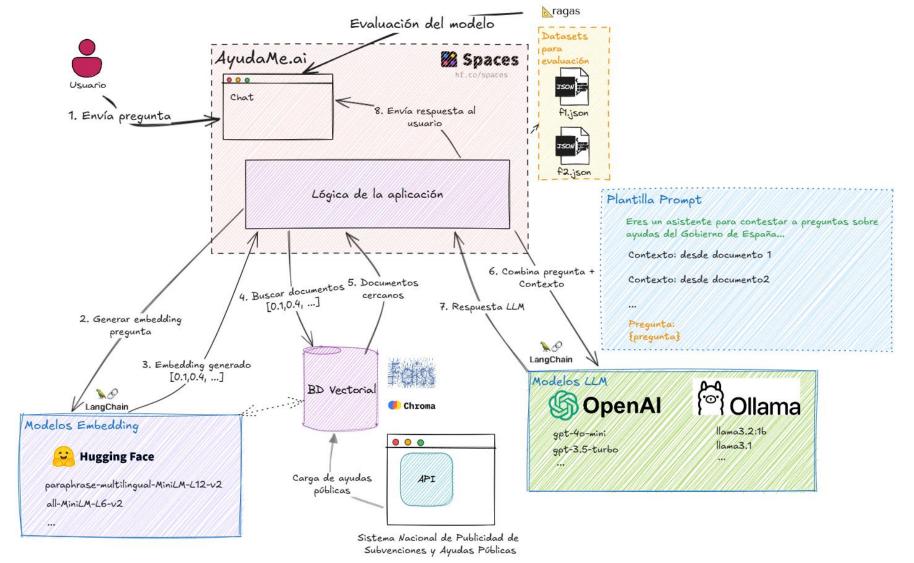
Generación de respuesta: Se genera una contestación en lenguaje natural a partir de las subvenciones encontradas en la búsqueda.

Solución técnica

Implementación de un sistema basado en RAG (Retrieval-Augmented Generation) y LLMs.

- Extracción de ayudas mediante API REST o subida manual de documento PDF.
- Almacenamiento de ayudas
 - Modelo de Embedding (paraphrase-multilingual-MiniLM-L12-v2, all-MiniLM-L6-v2,)
 - BD Vectorial entre ChromaDB y FAISS (ambas Open Source).
- Generación de respuesta mediante un LLM, seleccionar entre:
 - OLlama (Open Source), modelo (Llama 3.2:1b, ...)
 - OPENAI (Con coste), modelo LLM (gpt-3.5-turbo, gpt-4o-mini, ...)
- Generación de preguntas sintéticas, seleccionar entre:
 - LLM (OLlama y OPENAI)
- Evaluación del sistema mediante framework RAGAS, parametrizable:
 - LLM (OLlama y OPENAI)

Diagrama arquitectural



Caso de uso real...



Usuario: ¿Qué tipo de ayuda ofrece el ayuntamiento de Pollença en 2025?



Asistente:

El Ayuntamiento de Pollença ofrece en 2025 una subvención y entrega dineraria sin contraprestación. Esta ayuda está destinada a asociaciones de índole social y tiene un presupuesto total de 80,000 euros.

Detalles de la convocatoria:

- Tipo de ayuda: Subvención y entrega dineraria sin contraprestación
- Convocatoria: Concesión de subvenciones a las asociaciones de índole social año 2025
- Tipos de beneficiarios: PYMEs y personas físicas que desarrollan actividad económica
- Sectores involucrados: Otros servicios
- Región de impacto: Mallorca (es532)
- Finalidad: Servicios sociales y promoción social
- Fecha de inicio de la solicitud: 1 de febrero de 2025
- Fecha de fin de la solicitud: 10 de febrero de 2025

Para más información, puedes consultar la convocatoria en el siguiente enlace: Convocatoria Ayuntamiento de Pollença 2025](https://www.pap.hacienda.gob.es/bdnstrans/ge/es/convocatorias/806696).

Evaluación del sistema

El sistema realiza una evaluación continua del desempeño del sistema, tanto de la búsqueda de ayudas como de la respuesta generada en lenguaje natural.



Evaluación

del sistema

Pregunta del usuario

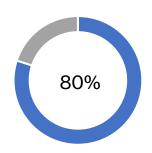
Búsqueda de ayudas

¿Qué datos usamos para la evaluación?

- Datos de búsquedas reales.
- Datos sintéticos:
 - Basados en plantillas de preguntas.
 - · Generados por inteligencia artificial.

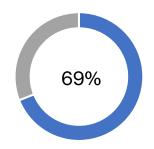
Resultados obtenidos

- Consistencia: El modelo es muy consistente al generar respuestas similares al texto de referencia.
- **Alta Variabilidad**: En términos de relevancia y precisión del contexto, el desempeño es menos constante, mostrando comportamientos irregulares.
- Desempeño Aceptable: Las respuestas suelen ser fieles al contexto proporcionado, aunque hay casos específicos en los que podría mejorar.
- **Desempeño Deficiente**: Hay problemas en la recuperación del contexto y en la precisión de los hechos.



Similitud semántica con pregunta

Similitud semántica con el texto de referencia



Fidelidad al contexto

Fidelidad de las respuestas al contexto proporcionado

Fortalezas y debilidades



Fortalezas

El modelo destaca por generar respuestas consistentemente similares al texto de referencia. Algunas respuestas alcanzan niveles de relevancia y precisión completamente satisfactorios.



Debilidades

Existen inconsistencias notables en la relevancia de las respuestas y la precisión.



Áreas de Mejora

Es necesario mejorar la capacidad para recuperar contexto relevante y garantizar una mayor precisión en las respuestas.

Conclusiones



Logros alcanzados

- La solución ha logrado cumplir con los objetivos inicialmente previstos, principalmente con los relacionados con el modelo LLM y la recuperación de la información.
- Evaluación satisfactoria del sistema mediante el uso del framework RAGAS.
- Base sólida para continuar con la investigación identificando como área crítica la gestión de bases de datos vectoriales y la optimización de consultas.

- El rendimiento de la base de datos vectorial no fue el esperado, a pesar de múltiples intentos de mejora: cambios de formato, modelos de embeddings, algoritmos de búsqueda y bases vectoriales distintas.
- Implementación inicial fue planteada con herramientas Open Source (Ollama + ChromaDB / FAISS) en local, sin embargo, los problemas para encontrar infraestructura cloud obligaron a adaptar la solución al uso de OPENAI en HuggingFace Spaces.



Desafíos encontrados

Trabajos futuros

Prioritarios

- Revisar desempeño de base de datos vectorial:
 - Explorar embeddings específicos en español.
 - Revisar parametrizaciones y otras bases de datos vectoriales.
- Agregar metadatos relevantes (geolocalización detallada, categorías específicas, etc.).
- Hacer comparativa de diferentes tecnologías que justifiquen el uso o no de tecnologías Open Source.

Secundarios

- Mejorar usabilidad y desempeño del chatbot.
- Mejorar la interfaz de usuario.



- Demo

Web:

https://huggingface.co/spaces/DesiMarti/TFMCienciaDatos

Código Fuente:

https://github.com/desimartiout/TFM_DesiMarti

