PI DATA STRATEGY & CONSULTING

**Get Talent - Challenge Semana 4** 

Construcción de un sistema RAG con APIs

Descripción

Se requiere implementar una API utilizando FastAPI que permita construir un

sistema de **búsqueda semántica y generación de respuestas contextuales** 

basado en una arquitectura RAG (Retrieval Augmented Generation). Este

sistema trabajará con documentos de texto cargados por los usuarios,

procesados para extraer embeddings y realizar búsquedas inteligentes.

La API manejará datos en memoria o almacenados localmente (sin necesidad

de base de datos en esta versión) y utilizará servicios externos (APIs) para

generar embeddings y respuestas.

**Objetivos** 

Implementar los siguientes endpoints que permitan interactuar con los

documentos y preguntas:

Santa Rosa 320 Piso 5 A Teléfono +54(351)5693075 Email: info@piconsulting.com.ar www.piconsulting.com.ar

1

### 1. POST /upload

• **Descripción:** Carga un nuevo documento en el sistema.

```
// Body request
{
    "title": "Historia de Sol y Luna",
    "content": "Sol y Luna eran dos pequeños gatitos que vivían en una casa..."
}

// Body response
{
    "message": "Document uploaded successfully",
    "document_id": "12345"
}
```

### 2. POST /generate-embeddings

 Descripción: Genera embeddings para un documento específico o para todos los documentos almacenados.

```
// Body request
{
   "document_id": "12345"
}

// Body response
{
   "message": "Embeddings generated successfully for document 12345"
}
```

#### 3. POST /search

• **Descripción:** Busca los documentos más relvantes basados en una consulta.

```
## Journal Property  
## Journal Proper
```

### 4. POST /ask

• **Descripción:** Genera una respuesta a una pregunta utilizando los documentos relevantes.

```
// Body request
{
    "question": "¿Qué aprendió Sol durante la tormenta?"
}

// Body response
{
    "answer": "Sol aprendió a valorar la calma y a no temer las tormentas."
}
```

# Descripción de los campos

Datos de Entrada (Input)

1. POST /upload

PI DATA STRATEGY & CONSULTING

 a. title: Título del documento que se va a cargar (cadena de texto, obligatorio).

b. content: Contenido del documento (cadena de texto, obligatorio).

#### 2. POST /generate-embeddings

a. **document\_id:** Identificador único del documento para el cual se generarán los embeddings (cadena alfanumérica, obligatorio).

#### 3. POST /search

a. **query:** Consulta del usuario en lenguaje natural (cadena de texto, obligatorio).

#### 4. POST /ask

a. **question:** Pregunta formulada por el usuario en lenguaje natural (cadena de texto, obligatorio).

#### **Datos de Salida (Output)**

### 1. POST /upload

- a. **message:** Mensaje indicando que el documento se cargó correctamente (cadena de texto).
- b. **document\_id:** Identificador único del documento cargado (cadena alfanumérica).

## 2. POST /generate-embeddings

- a. **message:** Mensaje indicando que los embeddings se generaron correctamente (cadena de texto).
- b. **document\_id:** Identificador del documento para el cual se generaron los embeddings (cadena alfanumérica).

#### 3. POST /search

a. **results:** Lista de documentos relevantes para la consulta.

PI DATA STRATEGY & CONSULTING

- i. document\_id: Identificador único del documento relevante (cadena alfanumérica).
- ii. title: Título del documento relevante (cadena de texto).
- iii. content\_snippet: Fragmento del contenido relevante del documento (cadena de texto).
- iv. **similarity\_score:** Puntuación de relevancia con respecto a la consulta (número flotante entre 0 y 1).

#### 4. POST /ask

- a. **question:** Pregunta formulada por el usuario (cadena de texto).
- b. **answer:** Respuesta generada basada en los documentos relevantes (cadena de texto).

### **Requisitos Técnicos**

- FastAPI: Implementar la API para los endpoints especificados.
- **Embeddings API:** Utilizar un servicio externo (como Cohere o Hugging Face) para generar embeddings.
- **Modelo de Lenguaje:** Usar una API de un LLM (como Cohere para generar respuestas contextuales.
- Persistencia: Manejar los documentos y embeddings en memoria o en almacenamiento local (e.g. utilizando un vector store como ChromaDB o FAISS).

## Validaciones y Errores:

- Validar datos de entrada (por ejemplo, que el título y el contenido no estén vacíos).
- Manejar errores como documentos no encontrados (404) o problemas con servicios externos (500).