



Septiembre 24 de 2024

Estrategia laboratorio de datos SNUIRA AGROSAVIA

Moderador: Victor Manuel Mondragon M.

www.upra.gov.co







Proyecto: Desarrollo de una aplicación basada en inteligencia artificial generativa-IAG y visión artificial para la Asistencia Inteligente de extensionistas, investigadores y productores agropecuarios

Objetivo: Transferencia de conocimiento en el desarrollo del prototipo experimental Yo-Campo.





Agenda - objetivos

Proyecto: Desarrollo de una aplicación basada en inteligencia artificial generativa-IAG y visión artificial para la Asistencia Inteligente de extensionistas, investigadores y productores agropecuarios

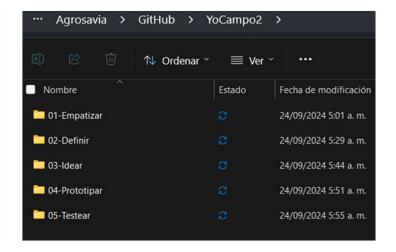






1. Metodología

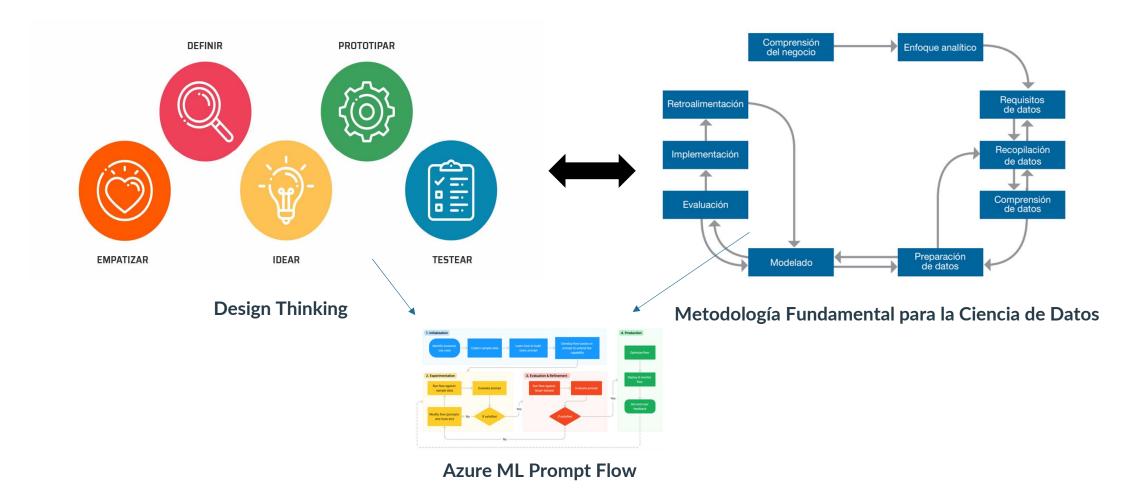








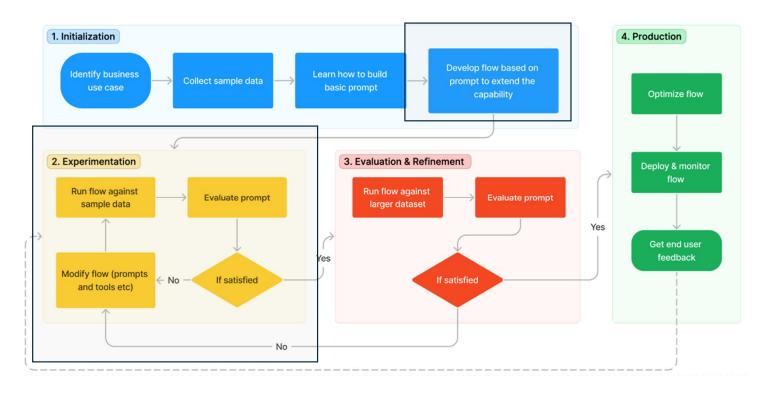








Prompt engineering techniques extensionistas



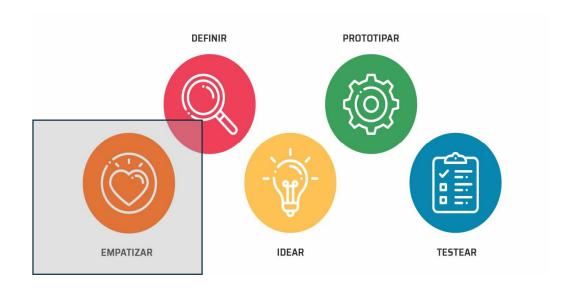
GPT Prompt Engineering

Solution Architecture





1. Empatizar

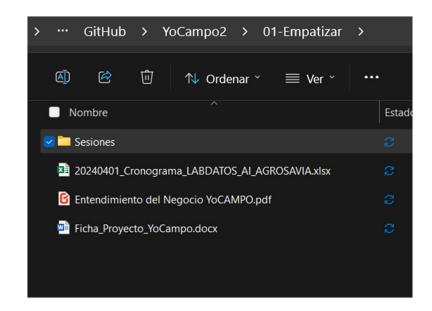








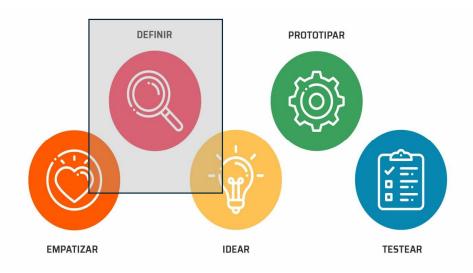
- Anteproyecto (Pioneros 2023)
 - Exploración estado del arte.
- Ficha de Proyecto
- Entendimiento del negocio.
- Cronograma

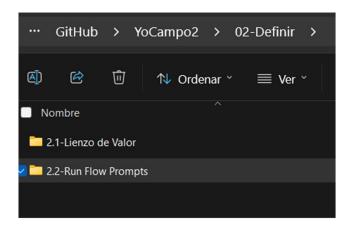






1. Definir

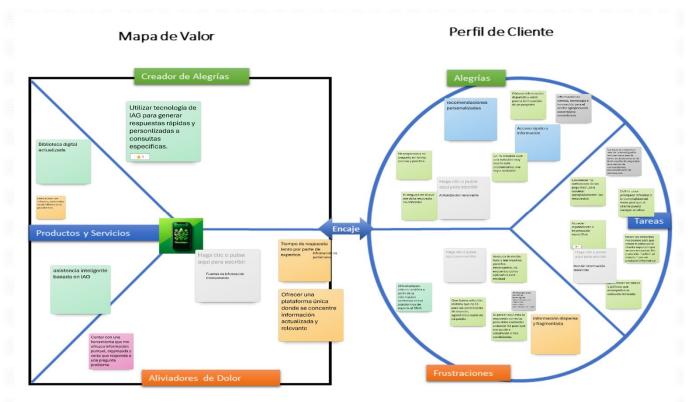


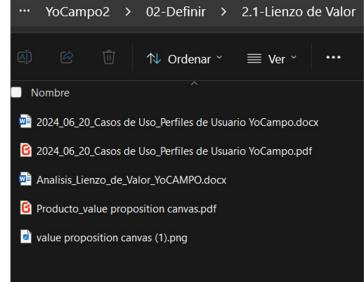




Lienzo de Valor







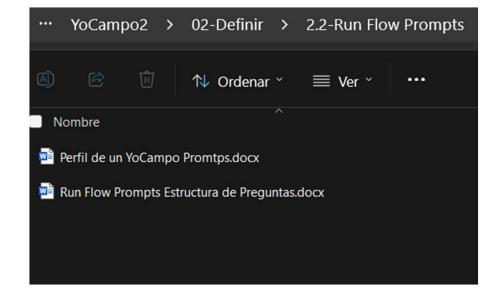




Perfiles YoCampo

Run Flow Prompts LLM (GPT)

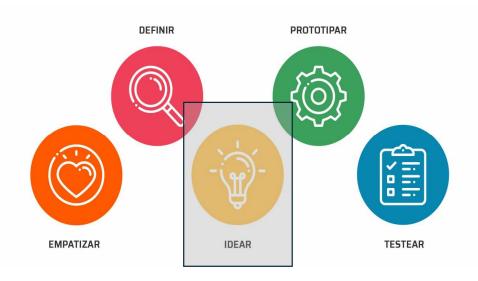
- Definir el perfil (extensionista), las capacidades y las limitaciones del modelo para su escenario.
- Definir el formato de salida del modelo
- Proporcionar ejemplos para demostrar el comportamiento previsto del modelo
- Proporcionar **límites** de comportamiento adicionales

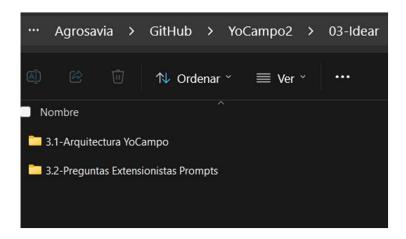






3. Idear









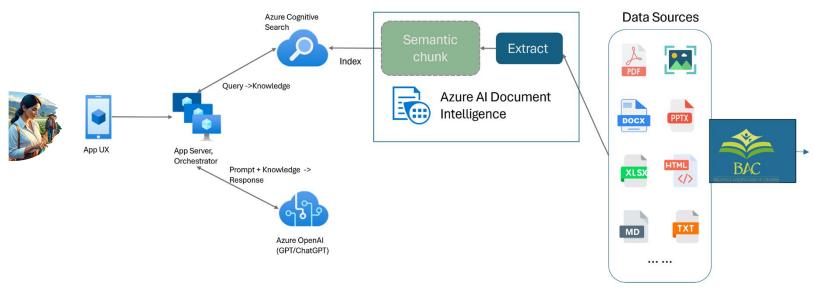
3.1. Arquitectura RGA

Solution Architecture - YoCampo



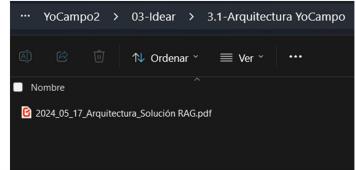


3.1.1 Arquitectura Generación aumentada de recuperación (RAG) YoCampo



Fuente: Adaptada de Microsoft

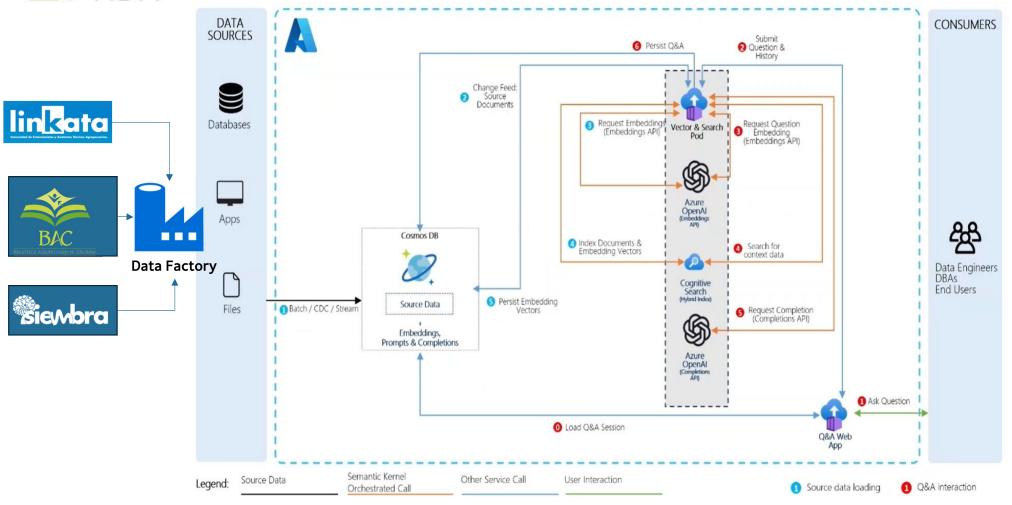
• LLM se entrena previamente mediante datos públicos, pero genera respuestas aumentadas por información del recuperador (GPT)





3.1.2 Arquitectura Cloud Azure OPEN IA

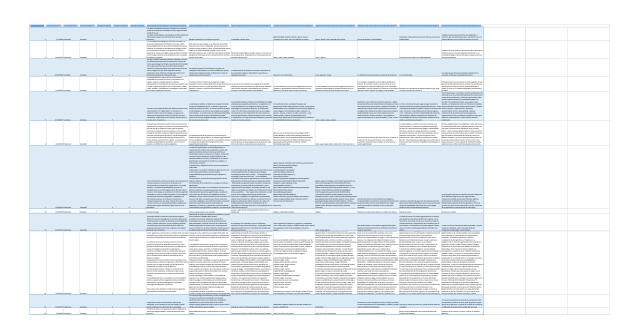


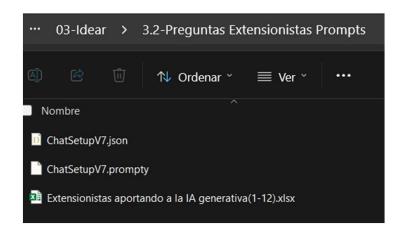






3.2 Prompts Extensionistas



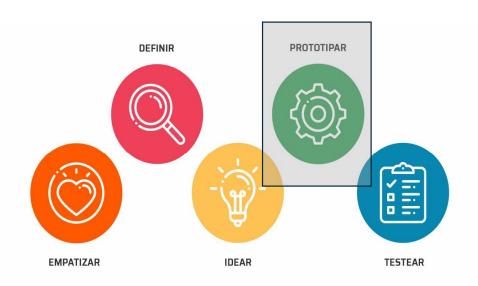


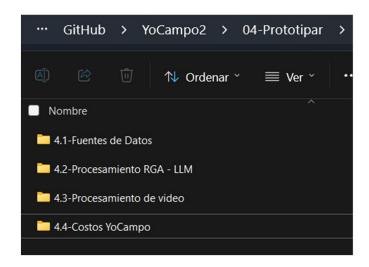
Modelo LLM GPT-40 YoCampo





4. Prototipar









4.1 Fuentes de Datos API PRIMO

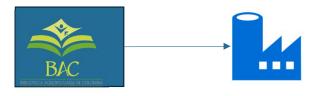
Fuentes de Datos-YoCampo



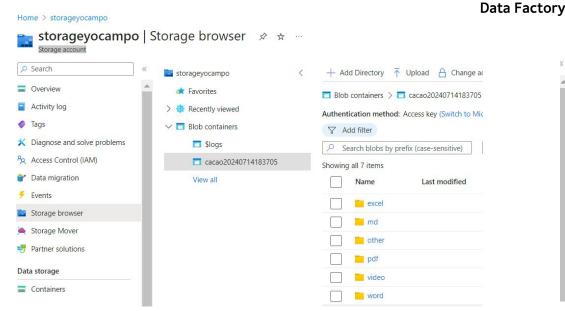


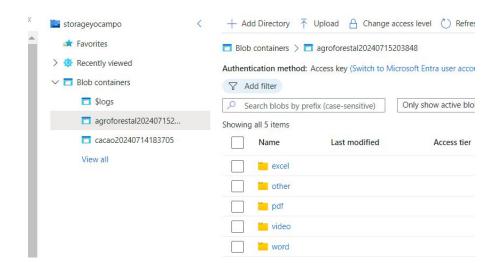






QUERY = 'agroforestal'





Total items found: 1047

Total items found: 702



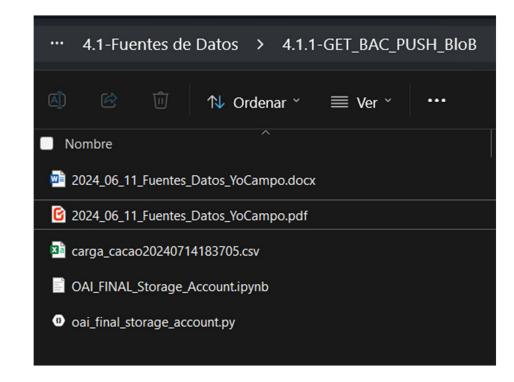




OAI_FINAL_Storage_Account.ipynb

- Para ser ejecutado desde un ambiente Notebook (Google Colab, databricks, Anaconda entre otros)
- Para ser ejecutado desde un ambiente pyhton.

Nota actualizar credenciales del Container









Tipo_PDF_Imagen_texto.ipynb

	Tipo de Archivo	Cantidad
1	pdf	956
2	other	71
3	video	53
4	excel	2

```
dt = pd.DataFrame(files_data)

☆ Guardar la tabla en un archivo CSV temporalmente

output_csv_path = '/tmp/resultado_detectar_type_pdf.csv'
df.to_csv(output_csv_path, index=False)
# Subir el archivo CSV al Blob Storage
output_blob_name = "resultado_detectar_type_pdf.csv"
blob_client = container_client.get_blob_client(output_blob_name)
with open(output_csv_path, "rb") as data:
   blob_client.upload_blob(data, overwrite=True)
print(f"\nArchivo {output_blob_name} subido a Azure Blob Storage en la ruta / del contenedor {container_name}")
Archivo: pdf/Ver_documento_36615.pdf, Peso: 3646.79 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36679.pdf, Peso: 1070.40 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36699.pdf, Peso: 42828.11 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36710.pdf, Peso: 7539.63 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36730.pdf, Peso: 6282.16 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36839.pdf, Peso: 2696.69 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36840.pdf, Peso: 683.67 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36841.pdf, Peso: 1899.43 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36842.pdf, Peso: 1825.15 KB, Tipo: Texto.
Archivo: pdf/Ver_documento_36843.pdf, Peso: 1600.15 KB, Tipo: Texto
Archivo: pdf/Ver_documento_36844.pdf, Peso: 925.42 KB, Tipo: Texto
```

```
Cantidad de PDFs de texto: 848
Cantidad de PDFs de imagen: 108
```







Métrica	Mínimo	Máximo	Último	Descripción
Documentos PDF Procesados	1	956	956	Número de documentos PDF procesados
Documentos Fragmentados (Chunked Documents)	708	36651	36651	Número de fragmentos generados a partir de los documentos
Documentos Crackeados (Cracked Documents)	161	38863	38863	Número total de documentos crackeados
Documentos Eliminados (Deleted Documents)	0	0	0	Número de documentos eliminados durante el proceso
Fuentes Eliminadas (Deleted Sources)	0	0	0	Número de fuentes eliminadas durante el proceso
Documentos Embebidos (Documents Embedded)	100	36651	36651	Número de documentos cuyos embeddings se generaron
Documentos Reutilizados (Documents Reused)	0	0	0	Número de documentos para los cuales se reutilizaron embeddings
Documentos Totales (Documents Total)	100	36651	36651	Número total de documentos procesados
Fuentes Procesadas (Processed Sources)	9	854	854	Número de fuentes de documentos procesadas

··· 04-Prototipar > 4.2-Procesa	amiento RGA - LLM >		
△	■ V er ˙ ···		
Nombre	Estado		
indexscacao_processo.csv	S		
Job_crack_chunk_embed_OutputsAndL	2		
std_log.txt			
Tabla_Ejecutiva_de_M_tricas.csv	e		
Tabla_Ejecutiva_de_M_tricas_con_Desc	2		
Tabla_Ejecutiva_Métricas.pptx			



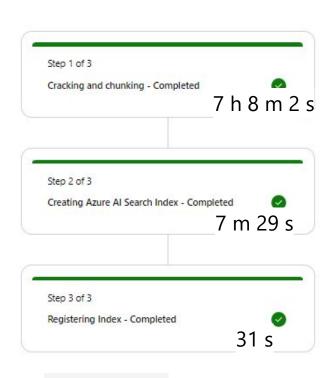
4.2 Métricas de Procesamiento



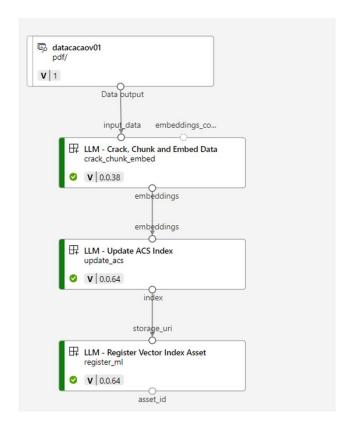
Status

Tipo de instancia STANDARD_E4DS_V4

- •4 vCPU
- •32 GB de RAM
- Disco SSD



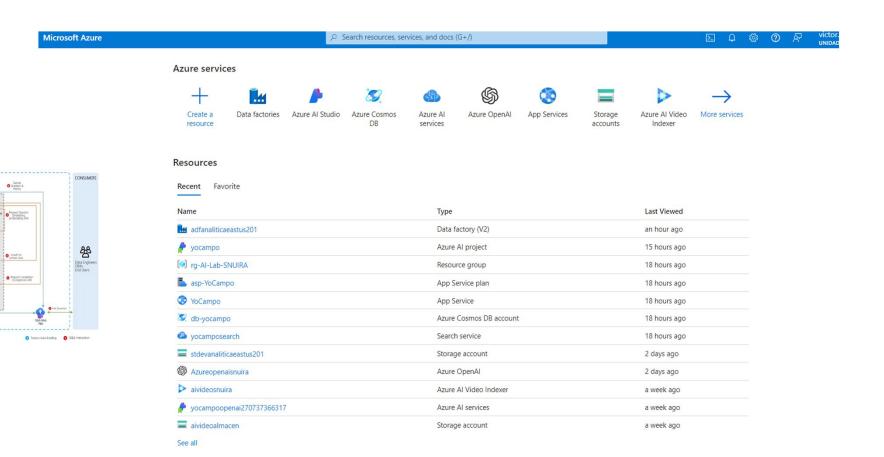
7 h 20 m 24 s





4.3 Prototipo Experimental – YoCampo



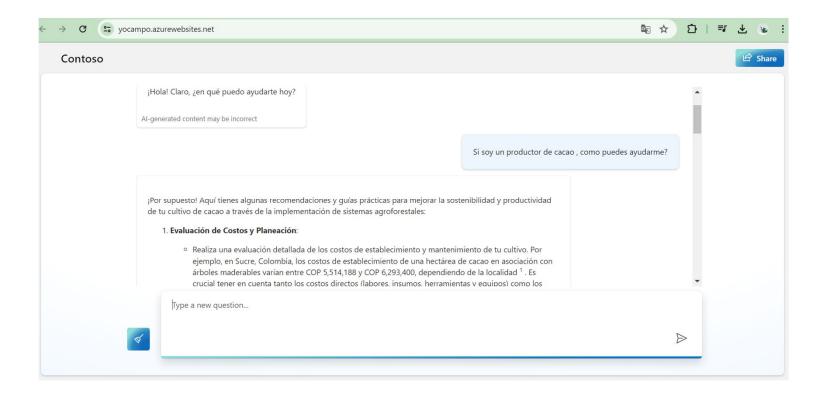








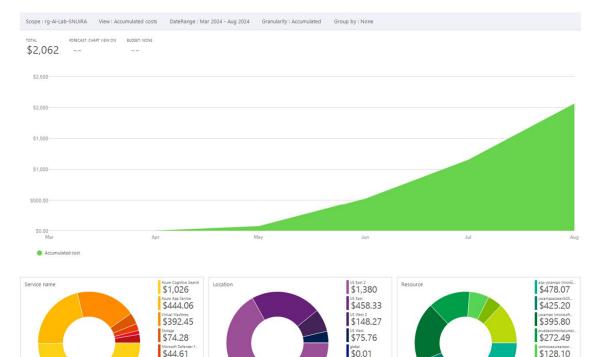
https://yocampo.azurewebsites.net/





4.4 Análisis de Costos

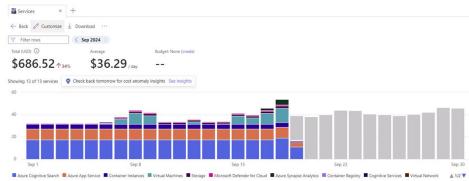


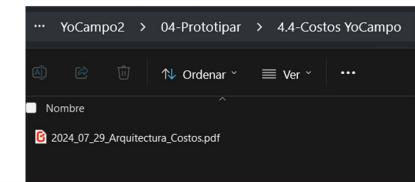


\$0.00

\$25.91

\$54.87





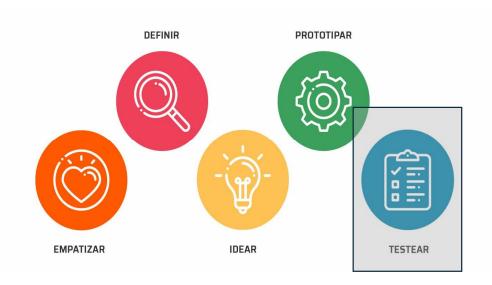
\$95.09

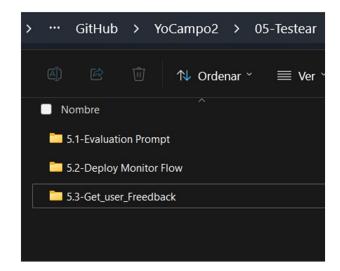
\$267.39





4. Testear



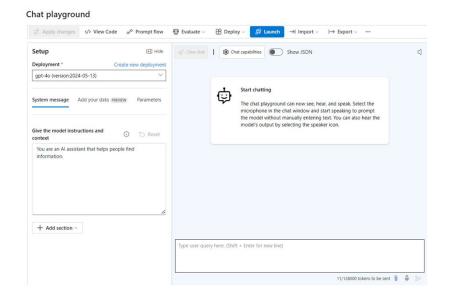




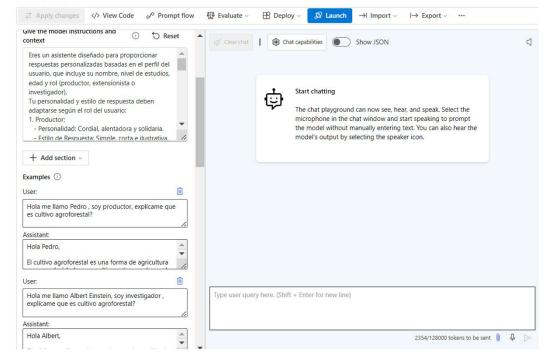




- system message
- Chat playground



Chat playground





5.2 Deploy Monitor Flow



Contexto: Proporciona información detallada sobre las prácticas utilizadas, incluyendo control biológico, rotación de cultivos y trampas.

Respuesta Generada: Reitera y organiza la información del contexto de manera coherente.

Ground Truth: La respuesta esperada que contiene los elementos clave.

Latency (140 ms): Indica que el modelo respondió en un tiempo razonable para aplicaciones interactivas.

Answer Length (105 caracteres): La respuesta es de longitud adecuada, cubriendo los puntos esenciales sin extenderse innecesariamente.

"question": "¿Qué técnicas de manejo integrado de plagas se utilizan en el cultivo de cacao?",

"ground_truth": "El manejo integrado de plagas en cacao implica el uso de control biológico, rotación de cultivos y trampas.",

"answer": "El control biológico, las trampas y la rotación de cultivos se utilizan en el manejo integrado de plagas en el cacao.",

"context": "El manejo integrado de plagas en cacao involucra el uso de

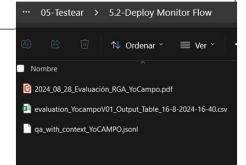
controles biológicos, rotación de cultivos y trampas para mantener las

poblaciones de plagas en niveles manejables.",

"latency": 140,

"answer length": 105

qa_with_context_YoCAMPO.jsonl







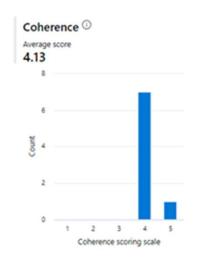
5.2 Evaluación Modelo RGA (Deploy Monitor Flow)

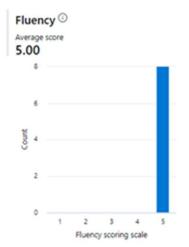
With column header:								
question	ground_truth	answer	context	latency	answer_length			
¿Cuáles son las princi	Las principales zona	Las principales regio	En Colombia, Santan	150	85			
¿Qué características t	Los suelos del Nord	Los suelos son bien d	En el Nordeste Antio	160	90			
¿Cuáles son los bene	Los sistemas agrofor	Los sistemas agrofor	Los sistemas agrofor	170	112			
¿Cómo se controla la	La moniliasis se cont	La moniliasis se contr	Moniliophthora rorer	145	108			
¿Qué prácticas cultur	Las prácticas recome	Se recomienda elimi	Monalonion es una p	135	96			
¿Qué técnicas de ma	El manejo integrado	El control biológico, I	El manejo integrado	140	105			
¿Qué es la escoba de	La escoba de bruja s	La escoba de bruja es	La escoba de bruja es	130	80			
¿Cuáles son las buen	Las buenas prácticas	Las BPA involucran la	Las Buenas Prácticas	155	88			
¿Por qué es importan	La trazabilidad garan	La trazabilidad garan	Los sistemas de traza	165	91			
¿Cómo afecta la som	La sombra de los árb	La sombra reduce el	La productividad del	150	97			

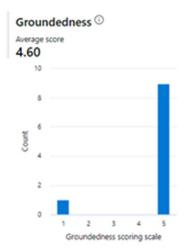


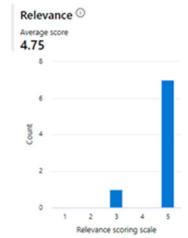
5.2 Resultados evaluación Modelo RGA

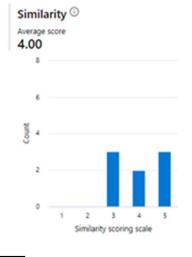












La mayoría de las respuestas del modelo fueron evaluadas con un 4, lo que indica que, en general, el modelo mantiene la coherencia lógica en sus respuestas.

Las respuestas fueron puntuadas con un 5, lo que sugiere que el modelo tiene una fluidez de lenguaje muy alta y sus respuestas son naturales y fáciles de entender

La mayoría de las respuestas fueron calificadas con un 5, lo que indica que el modelo basa sus respuestas en información sólida y verificable.

Las respuestas fueron mayoritariamente puntuadas con un 5, lo que indica que el modelo responde de manera muy relevante a las consultas realizadas.

Las puntuaciones
varían más en este
criterio, Esto indica que
las respuestas del
modelo son
generalmente
similares en estilo y
contenido a las
esperadas, aunque con
alguna variabilidad.







- Implementación en producción
 - Prototipar en GPT o1
 - Prototipar sobre Meta LLM
- Migrar al concepto de Multiagentes LLM.
 - Agentic RAG with Llamaindex
 - Building a Multi-Document Agent¶



Septiembre 24 de 2024

Gracias

Equipo Laboratorio de Ciencia de Datos SNUIRA

