Class of 5

## Mg. Ing. Ezequiel Guinsburg

ezequiel.guinsburg@gmail.com

#### CLAS

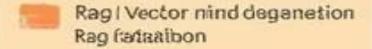
## Vector Databases

### vect and chatbot

afirsing concression dathtes so canonalmin, Pag: u bedt recreted way fatores on chag retrains.

5 CLIRR

#### A Invovector of alabababar b



RGA dalnotasbatse rag: datalase:

connectind nethorses

#### Bf oattabass sion

l veecti frestemmente

Ass orf tielcet b onage chanling chatbot

#### Proibates &

Pertenducating grinder, although

Patrioch con wentelling sho

Pertelihveotiuæcy

Paton bhammating

Patnd Inipurbiking

Petton biaions ottomappy

Re-Omembof chatting bdax





## **Referencias:**



- Paper "IMAGEBIND: One Embedding Space To Bind Them All"
- Paper "Retrieval-Augmented Generation for Knowledge Intensive NLP Tasks"
- Paper FAISS (Billion-scale similarity search with GPUs)

Link REPO

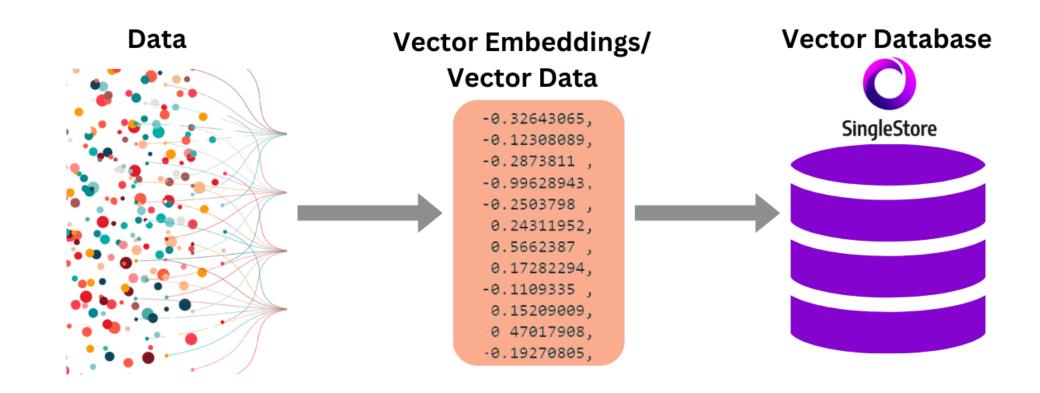
### Temas:



- Bases de datos vectoriales (en contexto RAG)
- Retrieval Augmented Generation (RAG)
- RAG Multimodal
- Chatbots

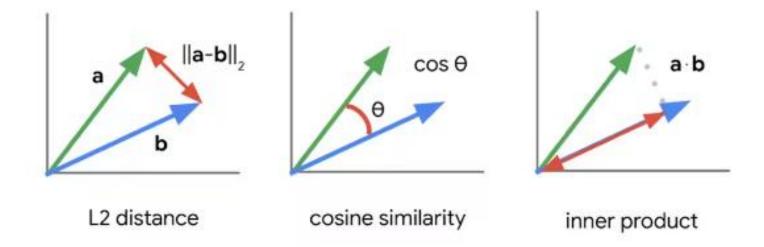


Características



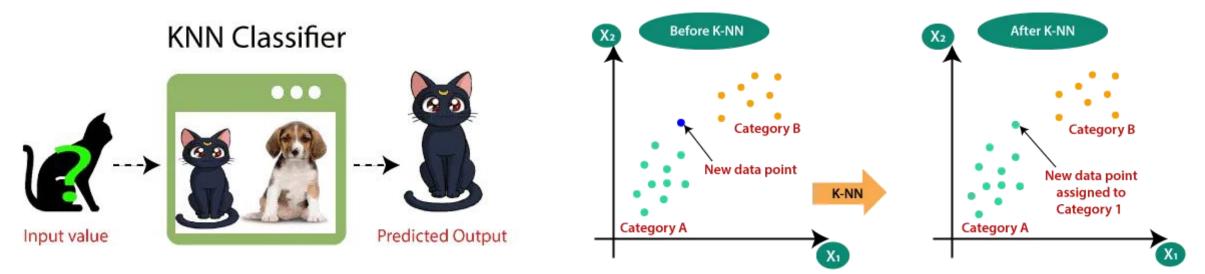


- Búsqueda por similitud
  - Distancia de Hamming(A,B)= $\sum$ (Ai <> Bi)
  - L1(A,B)=i∑|Ai-Bi|





- Algoritmos de ordenamiento para búsquedas eficientes:
  - k-dimensional tree
  - Locality Sensitive Hashing (LSH)
  - Faiss (Facebook AI Similarity Search) (<u>link</u>)

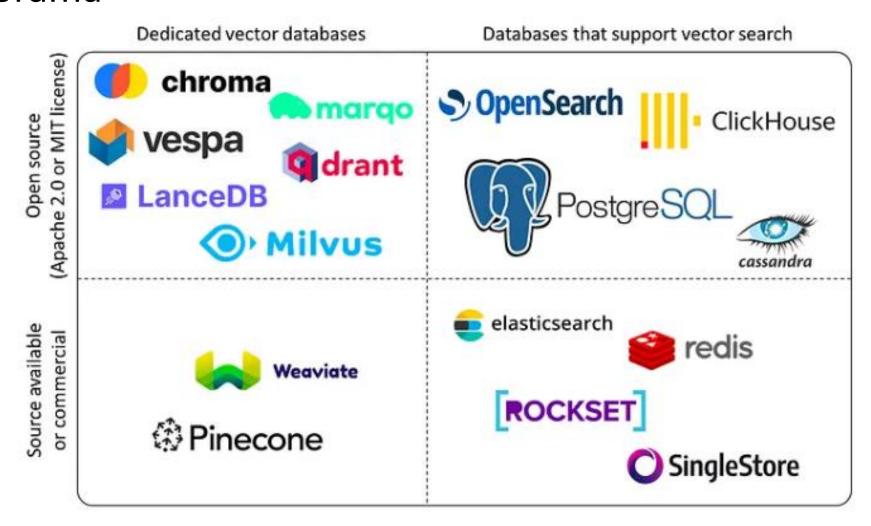


Source: Medium





Panorama





## Ejemplo

https://colab.research.google.com/drive/18eu4NyMFdJNho8ql UwqTNfvoERZvXqhX?usp=sharing

 Re-ranking: Técnica utilizada para mejorar los resultados de una búsqueda o recuperación de información. En lugar de depender únicamente de la primera búsqueda para proporcionar los resultados más relevantes, el re-ranking ajusta el orden de esos resultados con la ayuda de un modelo adicional que evalúa la relevancia semántica de los resultados con respecto a la consulta inicial.



## Búsquedas Híbridas

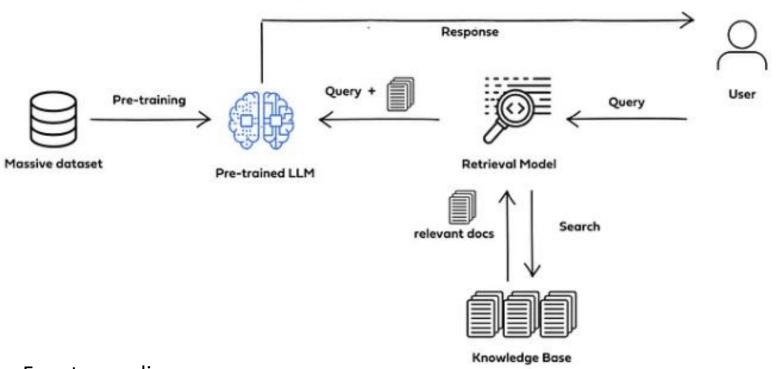
https://docs.pinecone.io/guides/data/understanding-hybridsearch

https://github.com/pineconeio/examples/blob/master/learn/search/hybridsearch/ecommerce-search.ipynb

## **Retrieval Augmented Generation (RAG):**



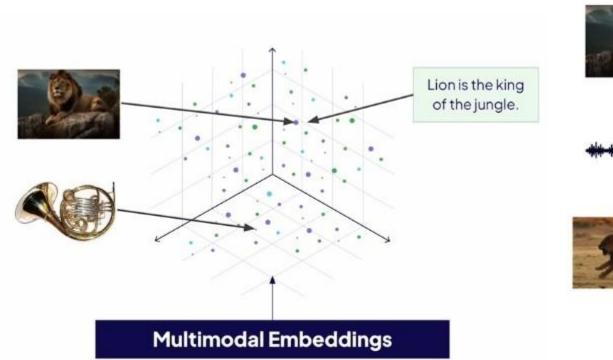
#### **Retrieval Augmented Generation**

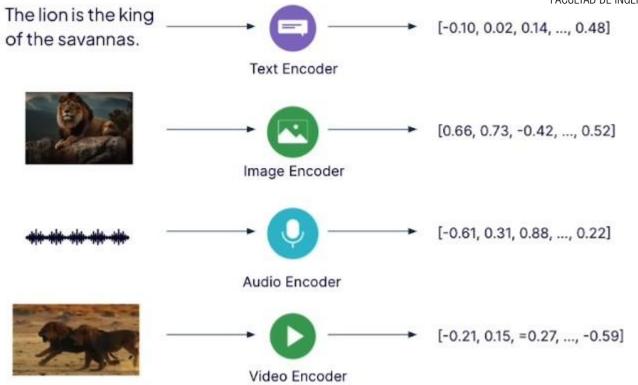


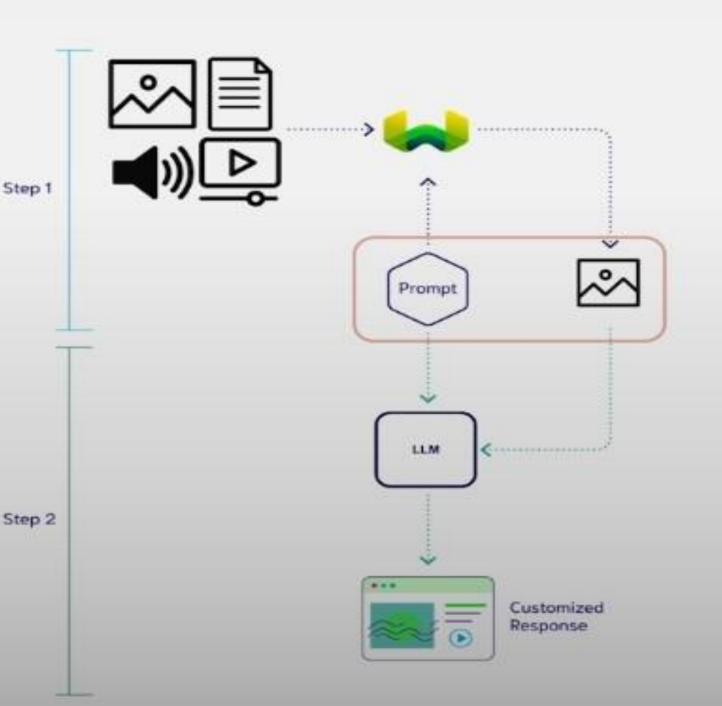
Fuente: medium

## **RAG Multimodal:**









# RAG Multimodal:

### Ejemplo:

https://colab.research.google.com/drive/ 1o h GNH clwxe9G5ysvfKHGvpBZsXN8o´ usp=sharing

## **Chatbots**



Simulación del contexto

Memoria persistente gestionada programáticamente (Langchain)

Vemos el ejemplo de <u>la implementación de un chatbot paso a paso!</u>





- Implementar un sistema de generación de texto (chatbot) que utilice la técnica de Retrieval-Augmented Generation (RAG). En este ejercicio, el chatbot será capaz de recuperar información de una base de datos (o un conjunto de documentos) y usarla para generar respuestas más completas, mejorando la calidad de las respuestas generadas.
- Entregables: Link a repo público y captura de video de chatbot consultando al CV del alumno. Utilizar librería como Streamlit (para capturar pantalla se puede utilizar OBS por ejemplo, es open source).



## **Ejercicio en clase:**

### **Pasos**

- 1. Preparación del entorno de trabajo: contar con IDE, cuenta de Pinecone (Starter), cuenta de Groq.
- 2. Cargar los CVs de los miembros del equipo y obtener los vectores de embeddings (ejemplo de modelo de embeddings).
- 3. Cargar los vectores a Pinecone.
- 4. Probar hacer una pregunta y, por medio de una comparación coseno, obtener el vector más cercano.
- 5. Implementar un simple chatbot para obtener respuestas sobre el documento cargado (CV del alumno).