

Tecnologia que transforma

Usamos o melhor da tecnologia para transformar negócios

www.infoxnet.com.br





Construindo uma API em Express.js para ExtraçãoEstruturada de Dados de PDFs com LangChain, Gemini eRAG



M.Sc. em Ciência da Computação INFOX







Framework WEB minimalista para NodeJs

https://expressjs.com/







# LLMs – Grandes modelos de Linguagem

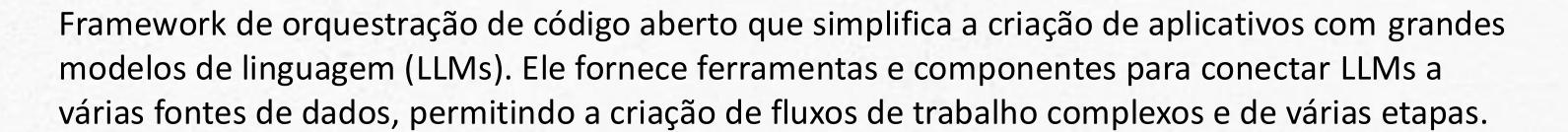
Modelos de inteligência artificial treinados com grandes quantidades de texto para entender, gerar e responder em linguagem natural.

Eles conseguem conversar, resumir textos, responder perguntas e criar conteúdos de forma parecida com a humana.





# ::: Langchain



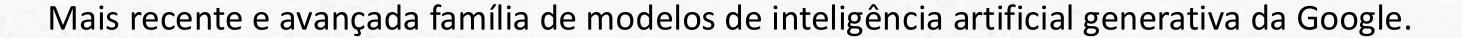
https://www.langchain.com/

https://js.langchain.com/





### ::: Gemini



#### Alguns modelos:

- Gemini: geração de texto
- Imagen: geração de imagem
- Veo: geração de vídeo
- Lyria: geração de música

https://ai.google.dev/gemini-api/docs





# RAG - Geração Aumentada por Recuperação

Retrieval-Augmented Generation

Técnica que melhora as respostas de modelos de linguagem ao buscar informações externas relevantes antes de gerar o texto.

Em vez de depender só do que "aprendeu" no treinamento, o LLM consulta uma base de conhecimento e usa esses dados atualizados no momento da resposta, utilizando embeddings e vector store.





## Embedding - Vetorização semântica

É uma forma de transformar textos (ou outros dados) em números que representam seus significados.

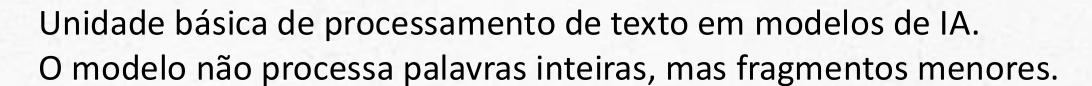
No contexto de IA generativa, isso serve para que o modelo entenda e compare o sentido das palavras ou frases, e não apenas as letras.

Por exemplo: as palavras "carro" e "automóvel" terão embeddings muito parecidos, porque significam coisas semelhantes.





### ::: Token



Palavra Simples	Palavra Complexa	Regra Geral
"gato" = 1 token	"extraordinário" = 2-3 tokens	~4 caracteres = 1 token

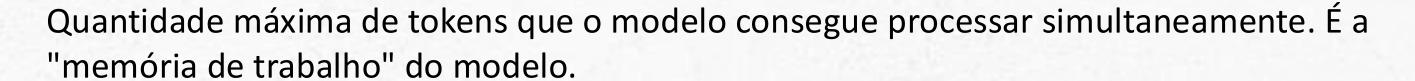
**Exemplo Prático:** A frase "O cachorro correu" pode ser dividida em 4-5 tokens: ["O", " cachorro", "cor", "reu"] (a divisão exata varia por modelo)

- Custos de API são calculados por tokens
- Limites de contexto são medidos em tokens
- Performance do modelo é afetada pelo total de tokens processados





### Janela de Contexto



**GPT-3.5** 

GPT-4

**Claude Somnet** 

Gemini 1.5

4.096 tokens (~3.000 palavras)

8.192 - 32.768 tokens

200.000 tokens (~150.000 palavras)

Até 1.000.000 tokens

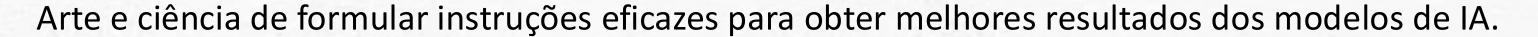
#### Composta por:

- Prompt do usuário
- Histórico da conversa
- Instruções do sistema
- Resposta sendo gerada









#### **Prompt Ruim**

"Fale sobre python"

vago, sem contexto = resultado genérico

#### **Técnicas:**

- Seja específico e detalhado no pedido
- Forneça contexto e exemplos
- Especifique formato desejado da resposta

#### **Prompt Bom**

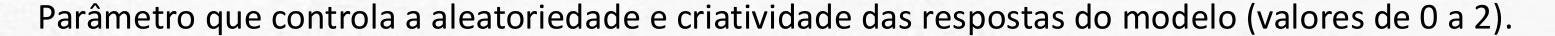
"Explique os conceitos de decorators em Python para um desenvolvedor Java, com 3 exemplos práticos de uso"

Específico, contextualizado = resultado focado e útil





### Temperatura e Criatividade



		-
<b>Temperatura</b>	Daivo	71
nemnerallira.	Balka	-51
ICHINCIALMIA	DUING	

- Previsível
- Determinístico
- Focado
- Consistente

#### Temperatura Média (0.5 a 0.7)

- Balanceado
- Natural
- Versátil
- Padrão

#### Temperatura Alta (0.8 a 2.0)

- Criativo
- Variado
- Experimental
- Imprevisível

#### **Técnicas:**

- Temperatura baixa para: respostas factuais e traduções precisas
- Temperatura alta para: escrita criativa, geração de ideias, conteúdo artístico





### ::: Hands-On

### <u>Dependências</u>

#### API

- npm i express nodemon dotenv

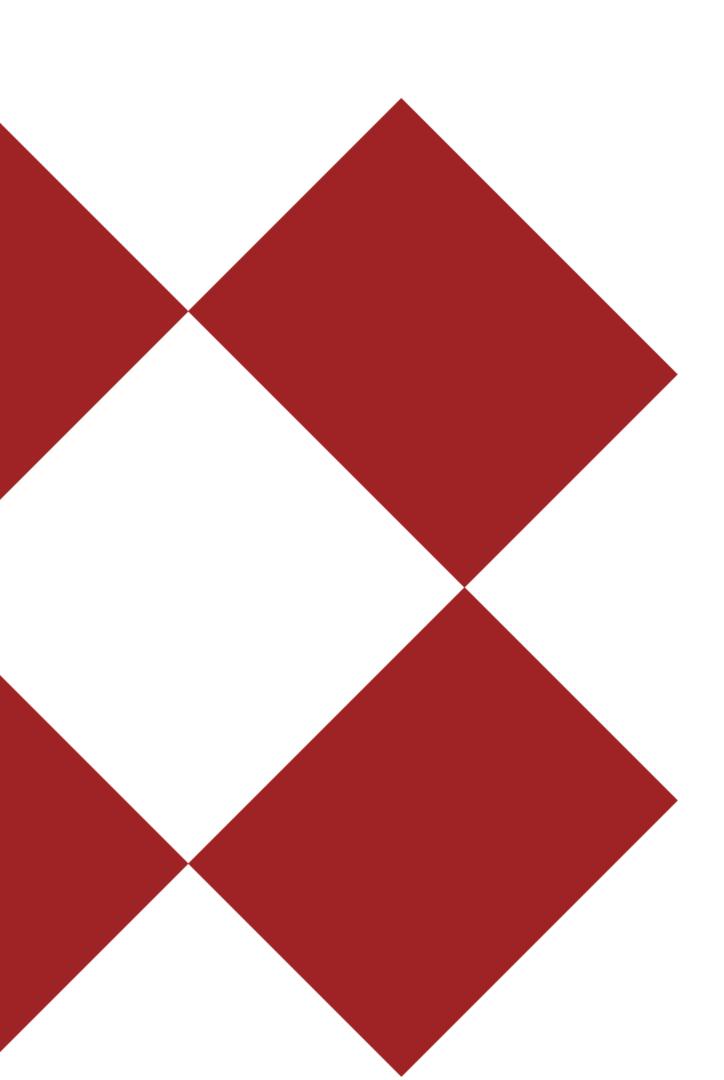
### Lanchaing + Gemini

- npm i langchain @langchain/core @langchain/google-genai

### Upload/leitura de PDF

- npm i pdf-parse
- npm i multer





# MUITO OBRIGADO!

Tiago V. Arruda

Analista de Sistemas

tiago.arruda@infoxnet.com.br



www.infoxnet.com.br



