

INSTITUT D'INTELLIGENCE ARTIFICIELLE APPLIQUÉE  
AGENTE AUTÔNOMOS COM REDES GENERATIVAS

**GRUPO 268 - Agentes Autônomos com IA Generativa**

GUILHERME

LAION

JOSÉ

SAMILLA

LUCIANA

PEDRO

ANDRÉ

ISRAEL

FELIPE

**AGENTES AUTÔNOMOS:**

**ANÁLISE DE CSV**

<https://github.com/guilhermegodoim/ia2a-grupo268/tree/main/Agente%20de%20Notas%20Fiscais> (Link para os arquivos diretamente no github)

<https://github.com/guilhermegodoim/ia2a-grupo268/blob/main/Agente%20CSV.rar> (Link para a pasta .rar)

BRASIL

2025

# 1. Framework Escolhida

A solução foi desenvolvida com base na framework LangChain, uma ferramenta robusta para construção de agentes conversacionais e sistemas inteligentes que integram modelos de linguagem (LLMs) com dados externos, como arquivos, bancos de dados e APIs.

Além do LangChain, também foram utilizados:

- **Google Gemini API:** modelo de linguagem escolhido para inferência inteligente com suporte a raciocínio estruturado.
- **Pydantic:** framework para validação e estruturação rigorosa dos dados.
- **Pandas:** biblioteca essencial para manipulação de dados tabulares (CSV).
- **LangChain Experimental Toolkit:** permite a criação de agentes especializados que operam diretamente sobre DataFrames do Pandas.

## 2. Estrutura da Solução

A arquitetura da solução foi organizada em quatro componentes principais:

### 2.1 env – Variáveis de Ambiente

O arquivo .env é usado para armazenar informações sensíveis e configurações externas, como:

```
GOOGLE_API_KEY= Chave API
```

Essa abordagem:

- Protege credenciais de acesso a APIs (como a chave do Gemini)
- Permite reutilizar o código em diferentes ambientes sem alterações diretas
- Facilita o versionamento seguro (por exemplo, ignorando o .env no .gitignore)

## 2.2 agente.py – Núcleo da IA

Este código implementa um agente de IA especializado na análise de dados fiscais, usando a biblioteca LangChain, a IA Gemini do Google e validação de dados com Pydantic.

Ele lê dois arquivos .csv: um de notas fiscais e outro de produtos/serviços, padroniza e combina os dados e cria um agente de IA que responde perguntas sobre esses dados em português natural, sem gerar código.

### 2.2.1 . Bibliotecas Importadas

```
1  import os
2  import pandas as pd
3  from pydantic import BaseModel, ValidationError
4  from langchain_google_genai import ChatGoogleGenerativeAI
5  from langchain_experimental.agents import create_pandas_dataframe_agent
6  from typing import Optional
```

- os: manipulação de arquivos e variáveis de ambiente (.env).
- pandas: tratamento de tabelas e CSVs.
- pydantic: validação de dados estruturados.
- langchain\_google\_genai: usa o modelo **Gemini** do Google.
- create\_pandas\_dataframe\_agent: cria o agente que entende perguntas sobre dados tabulares.
- Optional: usado nas classes para indicar campos que **podem ser nulos**.

### 2.2.2 Função padronizar\_colunas

```

8  # ----- Padronização das colunas -----
9  def padronizar_colunas(df: pd.DataFrame) -> pd.DataFrame:
10     df.columns = [
11         col.strip()
12         .upper()
13         .replace(' ', '_')
14         .replace('/', '_')
15         .replace('ç', 'C')
16         .replace('Á', 'A')
17         .replace('Ê', 'E')
18         .replace('Í', 'I')
19         .replace('Ó', 'O')
20         .replace('Ú', 'U')
21         .replace('Â', 'A')
22         .replace('Ê', 'E')
23         .replace('Ô', 'O')
24     for col in df.columns
25     ]
26     return df

```

Essa função converte todos os nomes de colunas para maiúsculo e substitui espaços e caracteres especiais (como "ç", "á", "ê") para garantir que os nomes fiquem padronizados e compatíveis com a validação e uso posterior. Por exemplo:

"Razão Social Emitente" → "RAZAO\_SOCIAL\_EMITENTE"

### 2.2.3 Modelos de Dados com Pydantic

Define a estrutura esperada dos dados de cada nota fiscal. O Pydantic garante que:

- Os tipos estão corretos (ex: str, float)
- Campos obrigatórios estejam presentes
- Campos opcionais são tratados de forma segura
- A mesma lógica vale para a classe ProdutoNotaFiscal.

Obs: embora a validação esteja comentada no código atual, essa estrutura é importante para manter a integridade dos dados.

### 2.2.4 Função carregar\_csvs\_de\_zip

```
def carregar_csvs_de_zip(caminho_pasta: str) -> pd.DataFrame:
    arquivos_csv = [f for f in os.listdir(caminho_pasta) if f.endswith('.csv')]
    if len(arquivos_csv) < 2:
        raise ValueError("Esperado pelo menos 2 arquivos CSV na pasta para notas fiscais e produtos.")
```

Essa função:

- Lê os **dois arquivos .csv** esperados: um com dados de notas fiscais e outro com dados de produtos.
- Padroniza os nomes das colunas com a função padronizar\_colunas. (Opcional)
- Valida os dados com os modelos NotaFiscal e ProdutoNotaFiscal (trecho comentado).
- Faz o merge entre os dois DataFrames, unindo pelas colunas em comum (ex: CHAVE\_DE\_ACESSO).
- Retorna o **DataFrame completo** com todos os dados combinados.

### 2.2.5. Função criar\_agente

```
154 # ----- Função para criar o agente LangChain com Gemini -----
155 def criar_agente(df: pd.DataFrame):
156     api_key = os.getenv("GOOGLE_API_KEY")
157     if not api_key:
158         raise EnvironmentError("Variável de ambiente GOOGLE_API_KEY não definida. Configure sua chave API do Google.")
159
160     llm = ChatGoogleGenerativeAI(
161         model="gemini-1.5-flash",
162         temperature=0,
163         streaming=False
164     )
165
166     agente = create_pandas_dataframe_agent(
167         llm=llm,
168         df=df,
169         verbose=True,
170         agent_type="openai-tools",
171         allowDangerousCodeExecution=True,
172         prefix = "Você é um especialista em análise de dados e deve responder em português de forma clara, objetiva e d
173     )
174     return agente
```

Essa é a função **principal da IA**. Ela:

1. Lê a variável de ambiente `GOOGLE_API_KEY` (salva no arquivo `.env`).
2. Cria uma instância do modelo **Gemini** com o LangChain:
3. Usa `create_pandas_dataframe_agent` para criar um agente que responde perguntas em linguagem natural com base no `DataFrame`.

Os parâmetros usados:

- `llm=llm`: IA utilizada.
- `df=df`: dados da empresa que serão analisados.
- `verbose=True`: imprime detalhes da execução no console (útil para debug).
- `agent_type="openai-tools"`: agente robusto que usa ferramentas como análise tabular.
- `allow_dangerous_code=True`: permite o uso de código Python em segundo plano para responder perguntas (com segurança controlada).
- `prefix`: define o **comportamento do agente**, ou seja, uma instrução de sistema para que ele: "Responda em português, de forma clara, objetiva e direta, **sem escrever código**."

## 2.3 agente.py – Núcleo da IA

Este script cria uma **interface gráfica da aplicação** que roda na web usando o **Streamlit**. Ele permite que o usuário:

1. Veja os dados carregados.
2. Digite **perguntas em linguagem natural**.
3. Veja a resposta do **agente de IA** (baseado no Gemini + LangChain).

### 2.3.1 Importações e Configuração

```
1 import streamlit as st
2 from dotenv import load_dotenv
3 from utils import descompactar_arquivos # Sua função para extrair zip
4 from agent import carregar_csvs_de_zip, criar_agente
5
```

- streamlit: biblioteca que cria a **interface web interativa**.
- dotenv: carrega variáveis do arquivo .env (como chaves de API).
- utils: contém a função descompactar\_arquivos() que descompacta o .zip com os CSVs.
- agent: importa as funções que montam os dados e o agente inteligente.

### 2.3.2 Inicialização da Interface

```
6 load_dotenv()
7
8 st.title("🇧🇷 Agente Inteligente - Análise de Notas Fiscais")
9
```

- load\_dotenv(): carrega as variáveis de ambiente do arquivo .env.
- st.title(...): exibe o título do aplicativo na interface web.

### 2.3.3 Upload e Extração dos Arquivos

```
# Extrair arquivos zip para pasta temporária
pasta_csv = descompactar_arquivos()
```

- Esta função **lê o arquivo .zip** enviado pelo usuário (ou um arquivo padrão local) e **extrai os CSVs para uma pasta temporária**.
- Isso permite que os arquivos sejam lidos como `pandas.DataFrame` depois.

### 2.3.4 Carregamento e Exibição dos Dados

```
# Carregar e validar CSVs, retornar DataFrame completo
df = carregar_csvs_de_zip(pasta_csv)
```

- Lê os dois arquivos CSV extraídos (Notas Fiscais e Produtos).
- Padroniza os nomes das colunas.
- Combina os dados em um único DataFrame.
- Pode incluir validação com Pydantic (se habilitada).

```
st.write("✅ Dados carregados com sucesso:")
st.dataframe(df.head())
```

- Mostra uma tabela com as **primeiras linhas dos dados carregados** na tela do usuário.

```
if df.empty:
    st.error("❌ Erro: DataFrame está vazio. Verifique os arquivos CSV.")
```

- Exibe uma mensagem de erro se os dados estiverem vazios (por falha no upload ou leitura).

### 2.3.5 Criação do Agente Inteligente

```
# Criar agente com LLM
agente = criar_agente(df)
```

- Usa o Gemini (via LangChain) para criar um agente que **entende o conteúdo da tabela**.
- Esse agente está pronto para **responder perguntas** com base nos dados carregados.



### 2.3.6 Entrada da Pergunta do Usuário

```
# Pergunta do usuário
pergunta = st.text_input("Digite sua pergunta sobre os dados:")
```

- Exibe um campo para o usuário escrever perguntas, como:
  - “Qual o fornecedor com maior valor total?”
  - “Quantas notas foram emitidas para o RJ?”

### 2.3.6 Processamento e Resposta

```
if pergunta:
    with st.spinner("🧠 Processando a resposta..."):
        try:
            resposta = agente.invoke({"input": pergunta})
            st.success("Resposta:")
            st.write(resposta["output"] if isinstance(resposta, dict) else resposta)
        except StopIteration:
            st.error("Erro interno: modelo retornou resposta incompleta ou vazia.")
        except Exception as e:
            st.error(f"Erro ao processar a pergunta: {e}")
```

- Quando o usuário digita uma pergunta:
  - Mostra um **ícone de carregamento** ("🧠 Processando...")
  - Envia a pergunta para o agente com `invoke({"input": pergunta})`
  - Exibe a **resposta formatada** no painel da interface.

## 3. RESULTADOS

A imagem abaixo demonstra a interface gráfica onde o usuário poderá interagir com o agente inteligente.



# Agente Inteligente - Análise de Notas Fiscais

✓ Dados carregados com sucesso:

	CHAVE_DE_ACESSO	MODELO_NF
0	11240105082751000118550030000028071961141439	55 - NF-E EMITIDA EM SUBSTITUIÇÃO AO MODELO 1 OU
1	11240110473085000189550040000383291767672359	55 - NF-E EMITIDA EM SUBSTITUIÇÃO AO MODELO 1 OU
2	13240122761584019250550010000219531214111438	55 - NF-E EMITIDA EM SUBSTITUIÇÃO AO MODELO 1 OU
3	13240122761584019250550010000219531214111438	55 - NF-E EMITIDA EM SUBSTITUIÇÃO AO MODELO 1 OU
4	13240122761584019250550010000219531214111438	55 - NF-E EMITIDA EM SUBSTITUIÇÃO AO MODELO 1 OU

Digite sua pergunta sobre os dados:

Qual é o fornecedor que teve maior montante recebido?

Resposta:

A partir dos dados fornecidos, a FORTBRAS AUTOPECAS S.A. teve o maior montante recebido, com um total de R\$ 1746,39.

Para fins de teste, foi feito 4 questionamentos para a IA responder:

## 1) Qual é o fornecedor que teve maior montante recebido?

R: A partir dos dados fornecidos, a FORTBRAS AUTOPECAS S.A. teve o maior montante recebido, com um total de R\$ 1746,39.

## 2) Qual item teve maior volume entregue (em quantidade)?

R: O item com maior volume entregue foi "ARROZ BRANCO (TIPO 1) EMB. CONTENDO 5 KG", com 13 unidades.

3) Qual item teve menor volume entregue (em quantidade)? E em qual estado o produto foi entregue?

R:O item com menor volume entregue foi "PASTILHA NOVA RANGER 2013/TROLLER T4 15//PN:PD1434", com apenas 1 unidade. Este produto foi entregue no Distrito Federal (DF).

**4) Quais foram os produtos recebidos pela Secretaria de Gestão e Ensino em Segurança Pública?**

R:Qual foi o produto recebido pela Secretaria de Gestão e Ensino em Segurança Pública?