



**UNIVERSIDADE FEDERAL DE SERGIPE
CENTRO DE CIÊNCIAS EXATAS E TECNOLOGIA
DEPARTAMENTO DE COMPUTAÇÃO**

Projeto de Inteligência Artificial- Q-Learning

Enzo Emanuel Costa Maia
Jackson Santana Carvalho Junior
Adam Guilherme Mendes Lima
Mateus Henrique Silva de Melo
Samuel Guimarães Silva

**São Cristóvão, Sergipe
2026**

Sumário

1. Especificação do Problema
 - 1.1 Introdução
 - 1.2 Escopo do Projeto
 - 1.3 Descrição do Problema
 - 1.4 Tabela de Correspondência com o Pseudocódigo
 2. Fundamentação Teórica
 - 2.1 Orquestração de LLMs e Gestão de Contexto
 - 2.2 Visualização e Resultados Obtidos
 3. Conclusão
 - 3.1 Considerações Finais
- REFERÊNCIAS

1. Descrição do Projeto

1.1 Introdução

A área de Inteligência Artificial tem avançado significativamente com a popularização dos Grandes Modelos de Linguagem (LLMs), sistemas capazes de gerar e processar linguagem natural de forma altamente coerente. Dentro desse contexto, a orquestração de chamadas e a gestão de contexto destacam-se por permitir que um agente converse de forma fluida, "lembrando-se" do que foi dito anteriormente.

Este trabalho tem como objetivo a implementação de um Agente Conversacional (Chatbot com memória), aplicando os conceitos de consumo de APIs e estruturação de pipelines a um problema prático e essencial: a manutenção do histórico de conversa. A escolha desse problema visa facilitar a compreensão dos desafios lógicos de uma aplicação baseada em LLM sem o uso de banco de dados, bem como permitir uma clara correspondência entre o pseudocódigo apresentado como base e a implementação prática desenvolvida pela equipe.

O foco principal do projeto é evidenciar como a manipulação do histórico e o truncamento de mensagens evitam o estouro de tokens do modelo, garantindo requisições eficientes. Dessa forma, o projeto prioriza a clareza conceitual, a fidelidade ao pseudocódigo e a facilidade de compreensão da orquestração.

1.2 Escopo do Projeto

O escopo deste projeto consiste no desenvolvimento de uma aplicação computacional completa, modular e didática que demonstre o uso de orquestração de APIs de LLM para a resolução do problema de manutenção de contexto em diálogos contínuos.

O foco principal é comprovar que a separação de responsabilidades (abstração de provedores) aliada a um algoritmo rigoroso de truncamento de memória permite o funcionamento contínuo do chatbot sem falhas de limite de processamento. Dentro do

escopo definido, o projeto contempla os seguintes tópicos:

- A implementação integral do Agente Conversacional, respeitando a estrutura de funções e passos do pseudocódigo utilizado como referência;
- A modelagem de uma arquitetura Agnóstica de Modelo (Model-Agnostic) baseada em interfaces orientadas a objetos, permitindo o consumo de múltiplas APIs (como OpenAI e Google Gemini) sem alteração da regra de negócio;
- O desenvolvimento de um gerenciador de contexto (ContextManager) que aplique o truncamento em formato de janela deslizante, com proteção estrita do *System Prompt*;
- O desenvolvimento de uma interface gráfica web que auxilie na interação com o agente e na validação do funcionamento da memória;
- A produção de documentação técnica detalhada, incluindo este relatório e configurações de versionamento para implantação em nuvem.

1.3 Descrição do Problema

O problema abordado neste trabalho consiste em permitir que um sistema interativo atue como um assistente virtual capaz de manter uma conversa contínua com o usuário, gerenciando dinamicamente o histórico de interações. O ambiente do sistema é estruturado em torno da comunicação com uma API externa (provedor de LLM), onde a natureza *stateless* (sem estado) dessas APIs exige que as mensagens anteriores sejam reenviadas a cada nova chamada para fornecer contexto.

O grande desafio lógico reside no fato de que essas APIs possuem limites rígidos de entrada (janela de contexto medida em tokens). Caso o histórico cresça indefinidamente, a requisição falhará por estouro de limite, ou gerará custos computacionais inviáveis.

O problema caracteriza-se, portanto, como um cenário de Engenharia de Prompt e Orquestração, no qual o algoritmo deve aplicar regras matemáticas e lógicas de truncamento — como a remoção das mensagens mais antigas em forma de fila (FIFO), mas excluindo rigorosamente as instruções de sistema do topo — garantindo que o volume de dados se mantenha dentro da capacidade de processamento do modelo, maximizando a coerência, a "persona" do agente e a utilidade das respostas ao longo da conversa.

1.4 Tabela de Correspondência com o Pseudocódigo

| Linha do Pseudocódigo | Linha do Código Python (core/agent.py) | Explicação da Correspondência |
|---|--|--|
| current_msg = CREATE-MESSAGE(role, content) | current_msg = ContextManager.create_message(...) | Constrói o dicionário padrão de comunicação (role/content) e adiciona a nova entrada do usuário na lista de memória local. |

| current_msg) | msg) | |
|--|---|--|
| payload = TRUNCATE-HISTORY(history, limit=config.max_tokens) | payload = ContextManager.truncate_history(self.history, limit, ...) | Isola o System Prompt (índice 0) e executa um loop de conversation.pop(0) para remover as mensagens mais antigas até que o peso em tokens seja menor que o limite. |
| api_response = CALL-LLM-API(config, payload) | reply_text = self.provider.call_api(self.config, payload) | Abstração da chamada HTTP. No código real, esta interface delega a requisição para as classes implementadas OpenAIProvider ou GeminiProvider. |
| reply_text = EXTRACT-CONTENT(...) APPEND(updated_history, reply_msg) | reply_msg = ContextManager.create_message("assistant", reply_text) self.history.append(reply_msg) | Pós-processamento: Extrai o conteúdo útil da resposta da API e o adiciona ao histórico para fornecer contexto na próxima interação. |

2. Fundamentação Teórica

2.1 Orquestração de LLMs e Gestão de Contexto

Diferente de algoritmos de aprendizado local, o uso de LLMs modernos na nuvem baseia-se no consumo de serviços RESTful assíncronos que não mantêm estado (*stateless*). Isso significa que a responsabilidade da "memória" recai inteiramente sobre a camada de orquestração do software cliente.

A técnica empregada neste trabalho baseia-se no conceito de **Janela de Contexto Deslizante (Sliding Window Context)** acoplada à proteção de System Prompts. Os tokens (unidades básicas de processamento semântico) são os limitadores físicos da inferência. Ao criar um gerenciador que estima a quantidade de tokens consumidos, o orquestrador age como um filtro, eliminando o passado distante da conversa para preservar o presente imediato, enquanto mantém as diretrizes de comportamento do assistente (o System Prompt) permanentemente ancoradas no topo do payload enviado. Essa orquestração

inteligente é o pilar que diferencia um simples script de chamada de API de um Agente Conversacional robusto e aplicável comercialmente.

2.2 Visualização e Resultados Obtidos

Para atender à proposta visual e interativa do projeto, a interface gráfica foi desenvolvida utilizando a biblioteca **Gradio**, e o sistema foi estruturado para implantação em nuvem através da plataforma Hugging Face Spaces. A interface expõe o agente de forma clara e interativa.

Durante os testes de uso contínuo, observou-se que o Agente foi capaz de dialogar retendo o contexto imediato da conversa de maneira impecável. Ao forçar o limite de tokens predefinido na classe de configuração, o algoritmo de truncamento provou sua eficácia matemática: a API continuou respondendo sem erros de limite, esquecendo gradativamente as saudações iniciais, mas mantendo perfeitamente o seu comportamento principal graças à blindagem do *System Prompt*, comprovando a solidez da lógica implementada.

3. Conclusão

3.1 Considerações Finais

O projeto proposto atingiu com êxito todos os objetivos delineados, sendo pautado na implementação de um Agente Conversacional a partir do pseudocódigo de referência focado em Engenharia de Prompt e Orquestração.

A atividade nos permitiu compreender, na prática, os desafios arquiteturais da Inteligência Artificial moderna baseada em APIs, especialmente a manipulação de estruturas de dados e estimativa de tokens. O resultado foi uma aplicação não apenas funcional, mas modular e agnóstica de provedor (comportando OpenAI e Gemini de forma alternável e transparente). Isso demonstra que o aprendizado transcendeu a simples chamada de um modelo, alcançando o nível de Engenharia de Software aplicada à IA, onde um orquestrador garante consistentemente o fluxo contínuo e à prova de falhas na comunicação humano-máquina.

REFERÊNCIAS

- GRADIO. *Gradio Documentation - ChatInterface*. 2026. Disponível em: <https://www.gradio.app/docs>. Acesso em: 19 fev. 2026.
- GOOGLE GENAI. *Google Generative AI SDK for Python*. 2026. Disponível em: <https://github.com/google-gemini/generative-ai-python>. Acesso em: 19 fev. 2026.
- OPENAI. *OpenAI API Documentation*. 2026. Disponível em: <https://platform.openai.com/docs/api-reference>. Acesso em: 19 fev. 2026.
- RUSSELL, S. J.; NORVIG, P. *Inteligência Artificial: Uma Abordagem Moderna*. 3. ed. Rio de Janeiro: Elsevier, 2013.