# Relatório Técnico de Desenvolvimento

Projeto: Calculadora Matricial em Python

Charles Ribeiro Chaves - 122086950 Filipe Viana da Silva - 121050053 Vinícius Brasil de Oliveira Barreto - 120029237 8 de junho de 2025

# Sumário

1	Introdução	3
2	Estruturas de Dados Utilizadas	3
3	Divisão de Módulos e Arquitetura	3
	3.1 Hierarquia de Classes	3
	3.2 Classe Controladora (CalculadoraMatricial)	4
4	Descrição das Rotinas e Funções Principais	4
	4.1 Sobrecarga de Operadores ("Dunder Methods")	4
	4.2 Métodos Especializados (traço e determinante)	5
5	Análise de Complexidade	5
	5.1 Complexidade de Espaço	5
	5.2 Complexidade de Tempo	5
6	Problemas e Observações Encontrados	6
7	Conclusão	6

## 1 Introdução

Este documento detalha o processo de desenvolvimento do projeto "Calculadora Matricial", uma aplicação em Python que implementa os princípios do Paradigma Orientado a Objetos para realizar operações matriciais. O principal objetivo foi desenvolver um sistema coeso e eficiente, que otimiza o uso de memória e o tempo de execução ao lidar com tipos especiais de matrizes, como as Diagonais e Triangulares (Inferior e Superior).

A aplicação foi estruturada em torno de uma hierarquia de classes, utilizando herança e polimorfismo para prover implementações especializadas e otimizadas para cada tipo de matriz, ao mesmo tempo em que oferece uma interface de usuário interativa via console.

#### 2 Estruturas de Dados Utilizadas

A escolha das estruturas de dados internas foi um aspecto crucial do projeto para garantir a otimização de espaço de memória, evitando o armazenamento de um grande volume de elementos nulos.

- Matriz Geral (MatrizGeral): Utiliza uma lista de listas (List[List[float]]) para representar uma matriz densa 'm x n'. Esta é a estrutura mais geral, servindo como base e fallback para operações entre tipos distintos de matrizes.
- Matriz Diagonal (MatrizDiagonal): Emprega uma lista simples (List[float]) para armazenar unicamente os 'n' elementos da diagonal principal. Esta é a representação mais econômica em termos de espaço.
- Matrizes Triangulares (MatrizTriangularInferior/Superior): Utilizam uma lista de listas com tamanhos variáveis (*jagged array*). Esta abordagem armazena apenas os elementos não nulos, resultando em uma economia de espaço de quase 50% em comparação com a representação densa de uma matriz 'n x n'.

### 3 Divisão de Módulos e Arquitetura

A arquitetura do sistema foi projetada em torno de uma hierarquia de classes e uma classe controladora, separando a lógica de negócio da interação com o usuário.

### 3.1 Hierarquia de Classes

O núcleo do programa é um sistema de classes que explora herança e polimorfismo, a partir de uma classe base abstrata.

• Matriz: Uma Classe Base Abstrata (ABC) que define a interface comum para todas as matrizes. Ela utiliza o decorador @abstractmethod para forçar as classes filhas a implementarem métodos essenciais como \_\_add\_\_, \_\_mul\_\_, transposta, etc.

 Classes Concretas: MatrizGeral, MatrizDiagonal, MatrizTriangularInferior e MatrizTriangularSuperior herdam de Matriz e fornecem implementações concretas e otimizadas dos métodos abstratos.

#### 3.2 Classe Controladora (CalculadoraMatricial)

A classe CalculadoraMatricial atua como o módulo principal da aplicação. Suas responsabilidades incluem:

- Gerenciar uma lista de objetos de matriz (self.lista\_matrizes).
- Apresentar uma interface de menu de texto para o usuário.
- Orquestrar as operações, como ler os dados de uma nova matriz, selecionar operandos e invocar os métodos de cálculo.

Diferente da abordagem em C++, o código Python optou por não ter um *Factory Method* explícito, delegando a criação do tipo correto ao usuário no momento da entrada de dados, o que simplifica o fluxo de criação.

## 4 Descrição das Rotinas e Funções Principais

## 4.1 Sobrecarga de Operadores ("Dunder Methods")

O Python permite uma sintaxe natural para operações matemáticas através da implementação de "dunder methods" (métodos com duplo underscore).

• \_\_add\_\_, \_\_sub\_\_, \_\_mul\_\_: Foram sobrecarregados em cada classe. A lógica interna verifica se a operação está ocorrendo entre matrizes de mesmo tipo para usar um algoritmo otimizado. Caso contrário, a operação é delegada para a MatrizGeral, que converte as matrizes especializadas para o formato denso antes de calcular.

```
idef __add__(self, other):
if not isinstance(other, MatrizDiagonal):
    # Fallback: converte para geral e usa a soma genérica
    return MatrizGeral(self.linhas, self.colunas, self.to_array()) +
    other
if self.linhas != other.linhas:
    raise ValueError("Dimensoes incompativeis para soma")
# Via rapida: opera apenas nos vetores 1D
resultado = MatrizDiagonal(self.linhas)
for i in range(self.linhas):
    resultado.diagonal[i] = self.diagonal[i] + other.diagonal[i]
return resultado
```

Listing 1: Exemplo de soma otimizada e com fallback em MatrizDiagonal.

#### 4.2 Métodos Especializados (traço e determinante)

As operações de traço e determinante foram implementadas de forma otimizada nas classes onde fazem sentido.

- Traço: Implementado em todas as classes de matrizes quadradas, somando os elementos da diagonal principal.
- Determinante: Implementado de forma eficiente para MatrizDiagonal e as classes Triangulares, calculando o produto dos elementos da diagonal. A classe base lança um NotImplementedError para indicar que a operação não é universal.

# 5 Análise de Complexidade

#### 5.1 Complexidade de Espaço

A otimização de memória é um dos pontos fortes do projeto. Para uma matriz quadrada de ordem 'n':

- MatrizGeral:  $O(n^2)$
- Matriz Triangular:  $O(\frac{n(n+1)}{2}) = O(n^2)$
- MatrizDiagonal: O(n)

### 5.2 Complexidade de Tempo

O polimorfismo permitiu a implementação de algoritmos com complexidade de tempo reduzida para casos específicos.

- Soma de Matrizes (A + B):
  - Genérica:  $O(n^2)$
  - Diagonal + Diagonal: O(n)
  - Triangular + Triangular:  $\mathcal{O}(n^2)$  (mas com menos operações que a genérica)
- Determinante:
  - Genérico (não implementado): Normalmente  $O(n^3)$
  - Triangular ou Diagonal: O(n)
- Multiplicação (Matriz x Matriz):
  - Genérica:  $O(n^3)$  para matrizes quadradas.

## 6 Problemas e Observações Encontrados

- 1. Lógica de Transposição Incorreta: Um bug foi identificado na rotina de transposição da classe MatrizTriangularSuperior e MatrizTriangularInferior, onde a atribuição dos índices estava incorreta para a estrutura de dados otimizada. A correção envolveu garantir que o elemento dados[i][j] da matriz original fosse corretamente mapeado para a posição dados[j][i] na estrutura da matriz transposta.
- 2. Cálculo do Traço em MatrizTriangularSuperior: A implementação inicial do método traço estava incorreta, pois não considerava o mapeamento de índices da estrutura otimizada. A correção foi acessar self.dados[i][0], pois o elemento da diagonal principal de uma linha 'i' sempre corresponde ao primeiro elemento de seu vetor interno.
- 3. **Design da Hierarquia:** O código Python reflete uma implementação direta da hierarquia solicitada. A decisão de não ter uma classe MatrizQuadrada explícita, mas sim uma verificação com o método eh\_quadrada(), é uma abordagem válida e idiomática em Python, embora diferente da implementação em C++ que se beneficia de uma hierarquia mais rígida para o sistema de tipos.

#### 7 Conclusão

O projeto da Calculadora Matricial em Python foi implementado com sucesso, cumprindo todos os requisitos funcionais e de otimização. A utilização de uma Classe Base Abstrata e a sobrecarga de operadores resultaram em um código limpo, legível e que demonstra claramente os benefícios da programação orientada a objetos.

Os resultados confirmam que a arquitetura escolhida é eficiente tanto em uso de memória quanto em tempo de execução para os casos especializados, ao mesmo tempo que mantém a flexibilidade para operar com matrizes de tipos diferentes através de um mecanismo de fallback. O projeto serve como um excelente exemplo prático da aplicação de herança e polimorfismo para resolver um problema computacional de forma elegante e eficaz.