Hierarquia de Classes – MATRIZES

Relatório de Desenvolvimento: Calculadora Matricial

Este projeto desenvolveu uma calculadora matricial em Python, utilizando Programação Orientada a Objetos para gerenciar e otimizar operações com diferentes tipos de matrizes.

1. Estruturas de Dados Utilizadas

- Matriz Geral (GeneralMatrix): Usa uma lista de listas
 para armazenar todos os elementos, O(m×n) de espaço.
- Matriz Diagonal (DiagonalMatrix): Armazena apenas os elementos da diagonal principal em uma lista simples, usando O(n) de espaço. Zeros fora da diagonal são implícitos.

2. Divisão de Módulos (Classes)

O código é dividido em uma **hierarquia de classes** para modularidade e otimização:

- Matrix: É a classe base que define as operações e comportamentos comuns a todas as matrizes.
- GeneralMatrix: Implementa as características de uma matriz comum.
- DiagonalMatrix: Classe especializada para matrizes diagonais, com otimizações de armazenamento e operações.

- LowerTriangularMatrix: Classe especializada para matrizes triangulares inferiores, também com otimizações.
- UpperTriangularMatrix: Classe especializada para matrizes triangulares superiores, com otimizações similares.

3. Descrição das Rotinas e Funções

- Métodos das Classes (ex: __add__, __mul__, transpose, determinant, trace): São as operações matriciais.
 Muitos são sobrecarregados para que cada tipo de matriz (diagonal, triangular) possa realizar a operação de forma otimizada e retornar o tipo correto quando possível. Caso contrário, a operação genérica da classe base é usada, geralmente resultando em uma GeneralMatrix.
- Funções Auxiliares (ex: criar_matriz, selecionar_matriz, salvar_matrizes): Controlam a interação com o usuário, a criação e o gerenciamento da lista de matrizes, além de funcionalidades de salvar e carregar dados em arquivos.
- main(): É a função principal que executa o menu interativo da calculadora.

4. Complexidade de Tempo e Espaço

A **complexidade de espaço** (memória) varia conforme o armazenamento otimizado de cada matriz.

- GeneralMatrix: O(m×n) para armazenamento. Para uma matriz quadrada n×n, O(n²).
- DiagonalMatrix: O(n) para armazenamento da diagonal. LowerTriangularMatrix / UpperTriangularMatrix: $O(n^2/2)$ para armazenamento, que é $O(n^2)$.

A complexidade de tempo (velocidade das operações) também varia:

- Acesso a Elementos: Rápido, O(1).
- Soma/Subtração/Multiplicação por Escalar: O(n) para matrizes diagonais otimizadas; O(n²) para triangulares otimizadas; O(m×n) para matrizes gerais.
- Multiplicação Matricial: O(n³) para matrizes n×n.
- Determinante: O(n) para matrizes
 diagonais/triangulares; O(n!) para matrizes gerais (muito
 lento para grandes matrizes).
- Traço: O(n).

5. Problemas e observações

Problema: Um desafio central foi garantir que, ao realizar operações (como soma ou multiplicação por escalar) entre matrizes do mesmo tipo otimizado (ex: DiagonalMatrix + DiagonalMatrix), o resultado fosse também do mesmo tipo otimizado, e não uma GeneralMatrix.

Observação: A solução foi sobrescrever os métodos de operador (__add__, __sub__, __mul__) em cada classe especializada. Eles primeiro verificam se o operando é do mesmo tipo. Se for, realizam a operação de forma otimizada e retornam uma nova instância do tipo especializado. Caso contrário, eles delegam para o método da classe base (super()), que por padrão retorna uma GeneralMatrix.

Implementação de __setitem__ para Matrizes Otimizadas

 Problema: Matrizes como DiagonalMatrix ou as triangulares armazenam apenas os elementos "não-zero" relevantes para economizar memória. O desafio foi permitir que o usuário definisse um elemento \$A[i, j] = valor\$ sem comprometer a estrutura otimizada. Observação: A lógica do __setitem__ nessas classes exige que, se o usuário tentar atribuir um valor diferente de zero a uma posição que deveria ser zero (fora da diagonal em uma matriz diagonal, ou acima/abaixo da diagonal em uma triangular), um erro (ValueError) seja lançado. Isso garante que a matriz mantenha sua propriedade de tipo específico.

Complexidade do Determinante para Matriz Geral

- Problema: O cálculo do determinante para GeneralMatrix foi implementado usando o método de cofatores, que é didaticamente simples, mas computacionalmente ineficiente (O(n!)). Para matrizes de grande dimensão, essa operação seria inviável.
- Observação: Para uma aplicação real, seria necessário implementar algoritmos mais eficientes, como eliminação gaussiana ou decomposição LU, que possuem complexidade de O(n3). A escolha atual foi feita para manter a simplicidade didática do projeto.

Multiplicação Matricial entre Tipos Especializados

- Problema: O produto de duas matrizes especializadas (ex: LowerTriangularMatrix × LowerTriangularMatrix) nem sempre resulta em uma matriz do mesmo tipo especializado (pode ser uma GeneralMatrix). Otimizar essa operação para retornar um tipo específico em todos os casos se torna complexo.
- Observação: Optou-se por deixar a multiplicação matricial (A * B) sempre retornar uma GeneralMatrix.
 Embora isso perca algumas otimizações potenciais para casos específicos, simplifica bastante a lógica e garante a correção do resultado.

Persistência de Dados e Reconstrução de Objetos

- Problema: Salvar e carregar matrizes de um arquivo requer um formato que preserve tanto os dados quanto o tipo da matriz, para que as classes corretas possam ser recriadas.
- Observação: Foi definido um formato de arquivo simples (TYPE|rows|cols|data_elements). A função carregar_matrizes analisa esse formato e instancia dinamicamente a classe correta (GeneralMatrix, DiagonalMatrix, etc.) com os dados recuperados, garantindo que as otimizações de memória e comportamento sejam mantidas após o carregamento.

6. Conclusão

Esse projeto de calculadora matricial em Python demonstrou a eficácia da Programação Orientada a Objetos na criação de um sistema flexível e eficiente. Usando uma hierarquia de classes, conseguimos otimizar o uso de memória para diversos tipos de matrizes, sejam elas gerais, diagonais ou triangulares, e, com isso, melhorar o desempenho das operações mais comuns. Os desafios que surgiram, como garantir que as matrizes resultantes mantivessem seus tipos específicos e lidar com a complexidade de certos algoritmos, foram superados com soluções que priorizaram a funcionalidade e a modularidade do código.

Alunos: Naya da Silva Nascimento

Davidson Diógenes Vasconcelos da

Silva Santos

DRE: 123531495

Mônica de Sousa Amaral

DRE: 119160444

DRE: 119160428