## Trabalho Prático 2 - Coloração de Grafos

João Correia Costa (2019029027)

Novembro de 2023, Belo Horizonte

### 1 Introdução

Uma variedade de problemas na computação e na ciência podem ser modelados através de entidades e relações. Tal modelagem é comumente representada por meio de grafos coloridos que codificam as propriedades intrínsecas do sistema.

Nesse contexto, o presente trabalho busca validar a coloração de grafos, identificando se ela foi gerada por meio de um algoritmo guloso, ou seja, se um vértice v possui coloração i, então ele possui pelo menos um vizinho com cada uma das cores menores que i.

Tecnicamente, seja G=(V,E) um grafo k-colorível e c uma k-coloração própria de G, a coloração c será gulosa se:  $\forall v \in V(G)$ , se c(v)=i onde  $0 < i \le k$  com 0 < j < i, existe um vértice u vizinho de v com c(u)=j.

Para solucionar o problema, os grafos foram modelados através de um array, como lista de adjacência, combinada com listas simplesmente encadeadas. A escolha de um array de tamanho fixo foi possível, pois sabemos de antemão o tamanho N do grafo a ser validado. As listas encadeadas armazenam o índice dos vizinhos associados ao vértice de índice correspondente a sua posição em array. Essa implementação será descrita em mais detalhes na seção seguinte. A priori, para validar o grafo, percorremos a estrutura array+lista-encadeada observando se a coloração gulosa é satisfeita.

A segunda etapa do problema consiste em ordenar os vértices por cor, em primeiro, e por índice em segundo. Aplicamos os algoritmos de ordenação clássicos: bubble sort, selection sort, insertion sort, quick sort, merge sort, heap sort e count sort, considerando o critério de ordenação citado. O objetivo consiste em analisar a performance desses algoritmos na ordenação dos vértices. Para isso, foram gerados grafos de tamanhos variados, medido o tempo de ordenação para cada algoritmo para construção de gráficos.

#### 2 Método

#### 2.1 Estrutura de Dados

A entrada de dados consiste em um inteiro N, que representa o tamanho do grafo. Subsequentemente, linha por linha, são fornecidos outros inteiros indicando o número de vizinhos para o vértice cujo índice corresponde ao número da linha. Por exemplo, a primeira linha descreve os vizinhos do vértice 0, a segunda linha descreve os vizinhos do vértice 1, e assim por diante. Após as N linhas que descrevem os vizinhos, há uma linha adicional que representa a coloração de cada vértice.

Para armazenar essas informações de maneira eficiente, é apropriado utilizar um array de tamanho N que contém ponteiros para listas encadeadas. Em outras palavras, na posição 0 em array, encontramos um ponteiro para uma instância da classe Vertex que descreve o vértice 0. Cada vértice é modelado por meio da classe Vertex, que é uma classe derivada da LinkedList. Além dos ponteiros comuns em listas encadeadas, que representam os índices dos vizinhos, a classe Vertex também armazena informações como a cor do vértice e o número de vizinhos. A representação gráfica dessa estrutura é exemplificada na figura abaixo.

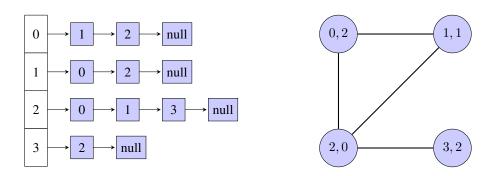


Figure 1: Array de Lista Encadeadas e Grafo(índice, cor)

Alternativamente, poderia ter sido empregada uma lista encadeada dupla; no entanto, a escolha da estrutura de dados composta por uma array e uma lista encadeada oferece um desempenho superior neste contexto. Em primeiro lugar, a array representa um bloco contíguo de memória, resultando em um acesso mais eficiente a um elemento em qualquer índice. Embora se possa argumentar que a array possui uma estrutura mais rígida em comparação com a lista encadeada, essa rigidez não se configura como uma desvantagem significativa no contexto específico dos grafos fornecidos, pois esses têm tamanho fixo.

Em segundo lugar, a combinação de uma array e uma lista encadeada proporciona flexibilidade em termos de tamanho, pois lista encadeada permite a alocação dinâmica de memória, adaptando-se de maneira eficaz ao número variável de vizinhos para cada vértice.

Assim, a escolha dessa estrutura de dados composta demonstra ser uma abordagem eficaz, otimizando o acesso e alocando dinamicamente recursos conforme necessário para representar o grafo.

#### 2.2 Validação

A validação da coloração do grafo consiste em verificar se cada vértice v de cor i possui pelo menos um vizinho com cada uma das cores menores que i. Cada vértice, representado pela classe Vertex<int>, é dotado de um método denominado bool validate. Essencialmente, esse método percorre a lista encadeada contendo os índices dos vizinhos de v, busca a cor de cada vizinho na array de vértices Vertex<int>\*\* graph e verifica se o conjunto de cores observado preenche todo o intervalo [1,i).

A função auxiliar bool validate\_graph, presente no arquivo utils.hpp, realiza uma iteração sobre todos os vértices na array, invocando o método validate para cada vértice individual. O resultado final é conjunção de todos os valores retornados pelos vértices, indicando uma coloração válida caso a conjução seja verdadeira (retorna true).

### 2.3 Ordenação

Após a validação do grafo, procede-se à ordenação dos vértices primeiro por cor e, em seguida, por índice. A implementação dessas operações é clássica, uma vez que envolve a ordenação de valores inteiros que representam cores e índices. Para fins práticos, a troca de posição dos vértices é realizada através da manipulação dos ponteiros para os vértices. Em outras palavras, se o vértice 5 deve ser colocado antes do vértice 0, os endereços de memória desses vértices são trocados entre si.

A função void swap\_vertex é responsável por efetuar essa troca de endereços. Nesse contexto, a aplicação dos métodos de ordenação assemelha-se à ordenação de um vetor de inteiros. No entanto, em vez de acessar valores diretamente, utilizam-se getters para obter as cores e índices dos vértices, e a troca de posições é realizada manipulando os endereços de memória dos vértices.

Os métodos de ordenação aplicados são: bubble sort, selection sort, insertion sort, quick sort, merge sort, heap sort e count sort. A descrição breve desses algoritmos consta na seção de análise de complexidade.

## 3 Análise de Complexidade

Essa seção se dedica a analisar a complexidade assintótica, em termos de espaço e de tempo, das principais funções envolvidas em validar a coloroção e ordenar o grafo.

#### 3.1 bool validate\_graph

- O método itera sobre todos os n vértices do grafo (complexidade O(n)).
- ullet Chama o método validate para cada vértice, o qual itera sobre os vizinhos (complexidade média  $O(\operatorname{grau}$  do vértice)).
- Portanto, a complexidade total é  $O(n \cdot \text{grau médio})$ .

#### 3.2 bool Vertex::validate

- O método itera sobre as cores até target\_color =  $\_color 1$ .
- Para cada cor, itera sobre todos os vizinhos (complexidade média O(grau do vértice)).
- Assim, a complexidade total é  $O(\_color \cdot \text{grau médio})$ .

Se considerarmos grafos de densidade constante, isto é, o grau médio é fixo, a complexidade final do algoritmo é dominada por validate\_graph, resultando em uma complexidade média de O(n). Observa-se que como o grau do vértice é fixo, o número de cores é limitada, logo Vertex::validate performa um número pequeno e fixo de iterações, complexidade O(1).

#### 3.3 void bubble\_sort(Vertex<int>\*\*& graph, int n\_vertex)

- O método itera sobre todos os  $n_{\text{vertex}}$  vértices do grafo (complexidade  $O(n_{\text{vertex}})$ ).
- Para cada vértice, o loop interno itera sobre  $n_{\text{vertex}} i 1$  outros vértices.
- A complexidade total é  $O(n_{\text{vertex}}^2)$ .
- O Bubble Sort tem custo de memória O(1), pois opera in-place.

#### 3.4 void insertion\_sort(Vertex<int>\*\*& graph, int n\_vertex)

- O método itera sobre todos os  $n_{\text{vertex}}$  vértices do grafo (complexidade  $O(n_{\text{vertex}})$ ).
- Para cada vértice, o loop interno executa um número variável de iterações, dependendo da posição correta do vértice na sequência ordenada até o momento.
- No pior caso, o número total de iterações do loop interno é O(i), onde i é o índice do vértice no array.
- A complexidade total do algoritmo é, portanto,  $O(n_{\mathrm{vertex}}^2)$  no pior caso.
- O Insertion Sort tem custo de memória O(1), pois opera in-place.

#### 3.5 void selection\_sort(Vertex<int>\*\*& graph, int n\_vertex)

- O método itera sobre todos os  $n_{\text{vertex}} 1$  elementos do grafo (complexidade  $O(n_{\text{vertex}})$ ).
- Para cada elemento na iteração externa, o loop interno encontra o índice do menor elemento na parte não ordenada do array (complexidade média  $O(n_{\text{vertex}})$ ).
- A função swap\_vertex é chamada uma vez por iteração externa.
- A complexidade total do algoritmo é  $O(n_{\text{vertex}}^2)$ .
- O Selection Sort tem custo de memória O(1), pois opera in-place.

#### 3.6 void quick\_sort(Vertex<int>\*\*& graph, int n\_vertex)

- A função quick\_sort é uma implementação recursiva do algoritmo Quick Sort.
- A função principal quick\_sort (graph, p, r) chama a função partition para encontrar a posição do pivô.
- Em seguida, chama recursivamente quick\_sort para as partições à esquerda e à direita do pivô.
- A complexidade de tempo média do Quick Sort é  $O(n \log n)$ , onde n é o número de elementos a serem ordenados.
- No pior caso, a complexidade é  $O(n^2)$ , mas isso é raro na prática.
- A complexidade de espaço é O(n) devido às chamadas recursivas, tornando-o eficiente em termos de memória.

#### 3.7 void merge (Vertex<int>\*\* graph, int left, int mid, int right)

- A função merge realiza a fusão de duas sub-arrays ordenadas em um único array ordenado.
- Calcula os tamanhos das sub-arrays (n1 e n2).
- Cria sub-arrays temporárias left\_arr e right\_arr.
- Preenche as sub-arrays temporárias com os elementos correspondentes da array original.
- Combina as sub-arrays de volta na array original em ordem ordenada.
- A complexidade temporal é  $O(n \log n)$ , onde n é o número total de elementos a serem ordenados.
- A complexidade espacial é O(n) devido às sub-arrays temporárias.

#### 3.8 void heap\_sort(Vertex<int>\*\*& graph, int n\_vertex)

- A função heap\_sort utiliza uma estrutura de heap para realizar a ordenação.
- Cria uma instância da classe Heap com capacidade inicial de n\_vertex.
- Insere os vértices no heap com base em uma tupla contendo a cor e o ID do vértice.
- Cria uma array temporária sortedGraph para armazenar os vértices ordenados.
- Reordena a array sortedGraph com base na ordem de remoção do heap.
- Copia os vértices ordenados de volta para a array original graph.
- A complexidade temporal do Heap Sort é  $O(n \log n)$ , onde n é o número de elementos a serem ordenados.
- A complexidade espacial é O(n) devido à array temporária sortedGraph.

#### 3.9 void count\_sort(Vertex<int>\*\*& graph, int n\_vertex)

- A função count\_sort implementa o algoritmo de ordenação Counting Sort.
- Inicializa um array de contagem count\_arr de tamanho n\_vertex e o preenche com zeros.
- Conta a ocorrência de cada cor no grafo, incrementando os contadores em count\_arr.
- Realiza a contagem cumulativa em count\_arr.
- Cria um array temporário output para armazenar os elementos ordenados.
- Atribui os elementos de graph ao array output de acordo com a contagem cumulativa.
- Atualiza o array original graph com os elementos ordenados em output.
- Libera a memória alocada para o array temporário output.
- A complexidade temporal é O(n), onde n é o número total de vértices no grafo.
- A complexidade espacial é O(n) devido ao array de contagem count\_arr e ao array temporário output.

## 4 Estratégias de Robustez

Com o objetivo de tornar o programa mais robusto e evitar problemas com entradas inválidas, foram criadas classes de exceção ExceptionEmptyList. Essa exceção é disparada, com uma mensagem de erro descritiva, caso a função de remoção de um elemento da lista seja invocada para uma estrutura vazia.

Para manter a integridade do programa e evitar vazamentos de memória, todos os Tipos Abstratos de Dados (TADs) implementam destrutores apropriados. Nos destrutores da lista encadeada, garantimos que o estado da instância retorne ao default e asserts checam se o tamanho da estrutura é zero.

Além disso, foram realizados testes com o Valgrind, e nenhum erro relacionado à alocação de memória foi observado.

Entretanto, é importante destacar que o programa ainda possui limitações, uma vez que não cobre um amplo espectro de possíveis entradas de dados, presumindo que o usuário fornecerá entradas corretas.

## 5 Análise Experimental

### 5.1 Algoritmos de Ordenação

O presente experimento foi conduzido com o propósito de avaliar o custo computacional de diferentes algoritmos de ordenação. Foram gerados 29 grafos, variando o número de vértices de 1000 a 30000. A quantidade de arestas em cada grafo foi estabelecida como 50% superior ao número de vértices. O tempo de execução de cada algoritmo de ordenação foi medido em relação a esses grafos, utilizando a biblioteca chrono. Os resultados temporais obtidos foram então representados graficamente, conforme ilustrado na Figura no Apêndice B.

Ao analisar o gráfico, destacam-se três grupos de desempenho. O grupo de pior desempenho inclui os algoritmos bubble\_sort e selection\_sort; em segundo lugar, temos o insertion\_sort; e o terceiro grupo engloba os demais algoritmos, que apresentam um custo temporal abaixo de décimos de segundo para todos os grafos.

Presume-se que o desempenho superior do insertion\_sort em relação ao primeiro grupo deve-se à sua adaptabilidade a dados parcialmente ordenados, ou seja, os grafos fornecidos já possuem uma ordenação razoável. Os algoritmos do primeiro grupo não se beneficiam da ordenação parcial.

Como esperado, os algoritmos merge\_sort, heap\_sort, quick\_sort apresentaram desempenho muito superior aos outros grupos, especialmente para grafos grandes. Isso pode ser explicado, em primeiro lugar, pela função de complexidade desses três algoritmos, que no pior caso é  $O(n \log n)$  para o merge\_sort e heap\_sort, e  $O(n^2)$  para o quick\_sort, embora geralmente o quick\_sort apresente  $O(n \log n)$ , conforme observado no gráfico.

Além disso, o uso de estruturas de dados auxiliares, como Heaps e arrays extras, também contribuem para a eficiência desses três algoritmos.

No grupo de melhor desempenho, é destacado um terceiro algoritmo de ordenação: o Count Sort. O Count Sort é eficiente para conjuntos de dados com um intervalo pequeno de valores, como é o caso dos grafos do experimento, que têm uma faixa limitada de cores. Sua complexidade temporal é linear O(n), onde n é o número de vértices, o que o torna uma escolha eficiente para o problema proposto.

#### 5.2 Validação

Ao analisarmos o tempo de execução da função de validação da coloração dos grafos, observamos uma curva linear, o que está em conformidade com a análise de complexidade O(n). A Figura correspondente pode ser encontrada no Apêndice B. Essa análise é fundamentada na compreensão da complexidade dos métodos envolvidos na validação da coloração: bool validate\_grapgh e bool validate.

### 6 Conclusões

No projeto, abordamos o problema clássico de coloração em grafos, com ênfase na complexidade algorítmica e nas estruturas de dados implementadas em C++. Inicialmente, desenvolvemos um algoritmo para identificar se a coloração do grafo é gulosa, isto é, se um vértice v possui coloração i, então ele possui pelo menos um vizinho com cada uma das cores menores que i. Em seguida, aplicamos algoritmos clássicos de ordenação, seguindo o critério de cor e índice, conforme descrito na função bool criterium.

Ao longo do projeto, aprofundamos nosso entendimento das estruturas de dados eficientes para modelagem de grafos, como a combinação de array e lista encadeada. Também exploramos os algoritmos de ordenação clássicos, destacando as nuances entre suas complexidades assintóticas em termos de tempo e memória.

Este trabalho não apenas ampliou nossa habilidade de implementar soluções algorítmicas em C++, mas também proporcionou insights sobre a escolha e aplicação de estruturas de dados e algoritmos em cenários específicos, contribuindo para uma compreensão mais abrangente da ciência da computação.

## 7 Bibliografia

- 1. Chaimowicz, L. and Prates, R. (2020). Slides virtuais da disciplina de estruturas de dados. Disponibilizado via moodle. Departamento de Ciência da Computação. Universidade Federal de Minas Gerais. Belo Horizonte.
- 2. Introduction to Algorithms, Thomas H. Cormem, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest.

## A Instruções para Compilação e Execução

Observação: Certifique-se de que você tenha o compilador GCC (g++) instalado em seu sistema para a compilação.

### A.1 Compilação do Projeto

Para compilar o projeto, siga as instruções abaixo:

- 1. Abra um terminal e navegue até o diretório raiz do projeto.
- 2. Certifique-se de que o projeto contenha a seguinte estrutura de diretórios:
  - src/
    obj/
    bin/
    include/
- 3. Utilize o seguinte comando para compilar o projeto:

```
make ou make all
```

Isso irá compilar o projeto e gerar o executável bin/tp2.out.

### A.2 Execução do Projeto

Para executar o projeto compilado, utilize o seguinte comando:

```
./bin/tp2.out
```

Este comando executará o programa principal.

### A.3 Limpeza dos Arquivos Compilados

Para limpar os arquivos compilados e executáveis, utilize o seguinte comando:

make clean

Isso removerá os arquivos objetos e executáveis.

# **B** Figuras

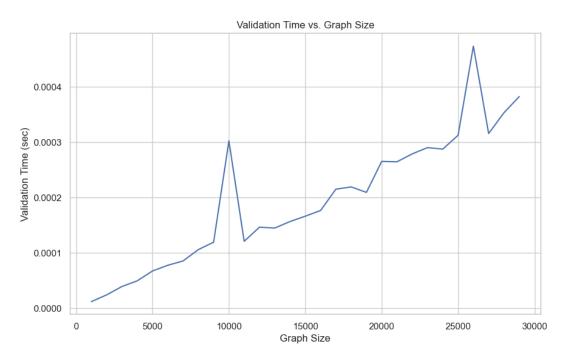


Figure 2: Desempenho da função de validação dos grafos do experimento.

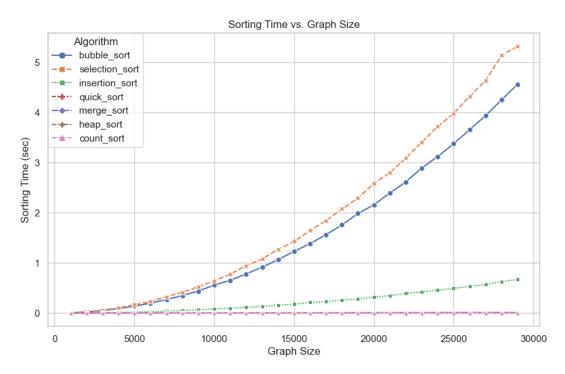


Figure 3: Desempenho dos algoritmos de ordenação para os grafos do experimento.