# Grafos em C++: Implementação e Avaliação de Listas de Adjacência

☑ Pontificia Universidade Católica de Minas Gerais, R. Dom José Gaspar, 500, Coração Eucarístico, 30535-901, Belo Horizonte, MG, Brazil.

#### Resumo

**Abstract.** Este trabalho apresenta a implementação de grafos direcionados e não direcionados, com e sem pesos, com foco na representação por listas de adjacência, desenvolvida no âmbito da disciplina de Teoria de Grafos. A proposta é baseada na análise experimental com recorte específico sobre operações fundamentais e complexidade algorítmica, permitindo validação empírica das decisões de implementação e dos resultados teóricos esperados.

Keywords: Implementação de Grafos, Lista de Adjacências, C++, Complexidade Algorítmica, Análise de Desempenho

### 1 Introdução

Este trabalho apresenta a implementação de grafos direcionados e não direcionados, com e sem pesos, desenvolvida como parte dos requisitos da disciplina de Teoria de Grafos. A atividade é inserida no contexto de um projeto acadêmico voltado para a consolidação de conhecimentos em teoria dos grafos e, além disso, para o desenvolvimento de habilidades em implementação eficiente de algoritmos clássicos. Por sua vez, a implementação foi realizada integralmente em C++, aproveitando os recursos oferecidos pela Standard Template Library (STL) para garantir tanto eficiência computacional quanto clareza na organização do código.

Além do aspecto didático, o projeto buscou avaliar experimentalmente o comportamento de algoritmos consagrados na disciplina, com o objetivo de comparar diferentes métodos apresentados durante as aulas. Nesse sentido, a representação escolhida para os grafos foi a lista de adjacências, estrutura que oferece flexibilidade e eficiência para a maioria das operações necessárias, especialmente em grafos esparsos, além de ser uma representação eficiente em termos de memória e acesso aos vizinhos de um vértice. Ademais, a implementação fez uso de containers da Standard Template Library (STL), como unordered\_map e vector, estruturas que facilitariam a abordagem de implementação do código.

O objetivo central deste artigo é relatar o processo de desenvolvimento, os desafíos de implementação e os resultados da análise experimental desses algoritmos. O texto está organizado de forma que, na Seção 2, detalhamos as decisões de implementação, justificando a escolha pela lista de adjacências e explicando outras escolhas importantes na realização do trabalho. Em seguida, a Seção 3 descreve o porquê do uso de estruturas STL e como as utilizamos. Posteriormente, na Seção 4, apresentamos e analisamos os resultados dos testes de corretude e desempenho. Por fim, a Seção 5 conclui o trabalho, sintetizando as contribuições e aspectos abordados durante o trabalho.

### **2 Implementações**

## 2.1 Fundamentação Técnica para a Seleção de C++

A seleção do C++ como linguagem de implementação foi fundamentada em suas capacidades únicas para desenvolvimento de estruturas de dados eficientes, particularmente através do uso da *Standard Template Library* (STL). A análise de pontos-to em C++ beneficia-se substancialmente das estruturas oferecidas pela linguagem, com destaque para a capacidade de implementar *template metaprogramming* e estruturas de dados genéricas altamente otimizadas.Balatsouras and Smaragdakis [2016]

A decisão por C++ em detrimento do C tradicional justifica-se por vários fatores técnicos críticos:

- Abstrações de alto desempenho: Containers como unordered\_map e unordered\_set fornecem operações de hashing com complexidade média O(1), essencial para operações eficientes em grafos de grande escala:
- Template metaprogramming: C++ permite implementações genéricas que mantêm a segurança de tipos sem comprometer o desempenho (Balatsouras and Smaragdakis [2016]);
- Relevância contemporânea: C++ mantém posição de destaque em aplicações que exigem controle de baixo nível combinado com abstrações de alto nível (Devereaux [2024]).

Esta escolha posiciona-se como tecnologicamente superior ao C tradicional para este contexto específico, considerando:

- A necessidade de manipular estruturas complexas de grafos com desempenho previsível;
- A importância da manutenibilidade do código em projeto acadêmico;

- A vantagem das abstrações de dados da STL sobre implementações manuais;
- A compatibilidade com paradigmas modernos de programação genérica.

A combinação desses fatores validou e fundamentalizou tecnicamente a seleção do C++ como ferramenta ideal para implementação das estruturas de grafos neste trabalho.

# 2.2 Estrutura de Dados: Representação por Listas de Adjacência

A seleção da lista de adjacência como estrutura fundamental para representação de grafos foi baseada em uma análise técnica detalhada das complexidades computacionais envolvidas e das características específicas dos problemas-alvo. Esta representação oferece vantagens significativas para grafos esparsos, que fazem parte do caso predominante em aplicações de processamento de imagens(Boost Graph Library [2025]).

### 2.2.1 Análise de Complexidade

A implementação por listas de adjacência, utilizando unordered\_map, unordered\_set e std::vector, apresenta complexidade espacial de O(|V|+|E|), onde |V| representa o número de vértices e |E| o número de arestas. Esta característica contrasta radicalmente com a complexidade  $O(|V|^2)$  da matriz de adjacência, resultando em economias de memória exponenciais para grafos esparsos.

A implementação utiliza duas abordagens complementares:

· SimpleGraph:

```
std::vector<std::unordered_set<int>>
```

· WeightedGraph:

```
std::vector<std::unordered_map<int,
std::vector<double>>>
```

Para operações fundamentais:

- Inserção de arestas: O(1) médio devido ao hashing, após verificação de existência O(1);
- Consulta de adjacência: O(1) médio, degradando para O(número de vizinhos) em casos de colisões excessivas de hash;
- Iteração sobre vizinhos: O(k), onde k é o número de vizinhos do vértice consultado;

### 2.2.2 Desempenho em Grafos Esparsos X Densos

A solução implementada demonstra desempenho diferente quando comparamos grafos esparsos e densos, reflexo direto das características intrínsecas da representação por listas de adjacência. Em grafos esparsos, a implementação exibe excelente desempenho devido principalmente à localidade de referência proporcionada pelos acessos sequenciais aos vizinhos de cada vértice, à eficiência memória resultante do armazenamento proporcional apenas às conexões existentes.

Em contraste, a mesma implementação revela desvantagens significativas em grafos densos (onde  $|E| \approx |V|^2$ ), cenário no qual o overhead de hashing é particularmente problemático, com colisões frequentes degradando o desempenho para O(|E|). A falta de localidade nos acessos não sequenciais aos elementos e a progressiva perda da vantagem espacial, com consumo aproximando-se de  $O(|V|^2)$ , acabam por enfatizar ainda mais as limitações desta abordagem em ambientes e contextos de alta densidade.

A escolha ótima de estrutura depende do fator de densidade do grafo (Siek *et al.* [2001]). Para aplicações de processamento de imagens, onde a conectividade é tipicamente local e limitada (4 ou 8 vizinhos por pixel), a lista de adjacência ainda mantém superioridade incontestável.

### 2.3 Arquitetura do Código e Principais Decisões de Implementação

A implementação adota uma arquitetura modular baseada em duas classes especializadas, otimizadas para casos de uso distintos em processamento de grafos.

### 2.4 2.3.1 Estrutura de Classes

• Graph: Para grafos simples, utiliza

```
std::vector<std::unordered_set<int>>
```

oferecendo operações O(1) médio, degradando para O(número de vizinhos) em colisões de hash.

• WeightedGraph: Para grafos ponderados, emprega

```
std::vector<std::unordered_map<int, std
::vector<double>>>
```

permitindo múltiplas arestas entre vértices com pesos distintos.

### 2.5 2.3.2 Gestão de Memória

A estratégia de pré-alocação através dos parâmetros n (capacidade máxima) e last\_vert (tamanho atual) elimina overhead de realocação e otimiza localidade de referência, garantindo verificação de limites em O(1).

### 2.6 2.3.3 Diferenciais Arquiteturais

### Sistema de Rotulagem

A implementação incorpora

```
std::vector<std::string> label
```

para associação semântica entre identificadores numéricos e descritores textuais, facilitando debugging e aplicações práticas com overhead mínimo.

### Múltiplas Arestas Ponderadas

O principal diferencial é o suporte a múltiplas arestas entre vértices com pesos distintos via

```
std::vector<double>
```

Esta funcionalidade permite modelagem de relacionamentos complexos e suporte nativo a problemas multi-objetivo, com remoção seletiva em O(k) onde k é o número de pesos.

### Otimizações de Performance

- Remoção por swap-and-pop: evita deslocamento de elementos.
- Verificação de existência: previne inserções duplicadas
- Verificação de integridade: garante consistência bidirecional em grafos não-direcionados.

A arquitetura mantém simplicidade conceitual enquanto oferece funcionalidades avançadas para aplicações modernas de processamento de grafos.

### 3 Análise de Estruturas: Fundamentação Técnica dos Containers

A implementação do sistema de grafos fundamenta-se em três estruturas de dados fundamentais da Standard Template Library (STL): std::vector, std::unordered\_map e std::unordered\_set. Esta seleção estratégica visa otimizar o equilíbrio entre desempenho computacional, eficiência de memória e flexibilidade operacional, atendendo às demandas específicas de processamento de grafos em cenários acadêmicos e aplicados. A combinação desses containers permite implementar eficientemente tanto grafos simples quanto ponderados, com operações de complexidade adequada para a maioria dos algoritmos fundamentais de teoria dos grafos.

### 3.1 Alocação Dinâmica e Acesso Indexado

O std::vector é empregado na implementação tanto para as listas de adjacência quanto para o armazenamento de rótulos dos vértices. Esta estrutura oferece alocação dinâmica de memória com acesso indexado de complexidade O(1), permitindo que o grafo seja dimensionado conforme necessário durante a execução. Na representação da lista de adjacência, cada posição do vetor corresponde a um vértice e armazena seus vizinhos, enquanto o vetor de rótulos associa identificadores textuais aos vértices numericamente indexados. O uso de std::vector é fundamental para garantir flexibilidade na manipulação do grafo, além de otimizar operações de leitura e escrita sequenciais, essenciais para algoritmos de grafos que demandam alto desempenho e localidade de referência.

# 3.2 Mapeamento Eficiente para Grafos Ponderados

A estrutura std::unordered\_map é utilizada exclusivamente na classe WeightedGraph para mapear vértices aos seus vizinhos e aos respectivos pesos das arestas. Cada elemento do vetor de adjacência é um unordered\_map onde a chave representa o vértice vizinho e o valor é um vetor de pesos associados à aresta. Esta abordagem possibilita buscas, inserções e remoções em tempo constante médio (O(1)), graças à implementação baseada em tabelas de dispersão (hash tables). O uso de unordered\_map mostra-se especialmente eficiente em grafos esparsos, pois elimina a necessidade de percorrer listas extensas para localizar vizinhos ou pesos específicos, tornando as operações de acesso e atualização das informações de conectividade e ponderação altamente performáticas.

### 3.3 Conjuntos Eficientes de Vizinhança

Na classe Graph, o std::unordered\_set é utilizado para representar o conjunto de vizinhos de cada vértice na lista de adjacência. Esta estrutura garante automaticamente a unicidade dos elementos e oferece operações de inserção, remoção e busca com complexidade média O(1), beneficiando-se igualmente de tabelas de dispersão. O unordered\_set é particularmente adequado para cenários que exigem verificação rápida da existência de arestas entre vértices e prevenção de conexões duplicadas. Sua integração sinérgica com o std::vector permite uma representação eficiente e escalável do grafo, facilitando significativamente a implementação de algoritmos que dependem de operações rápidas e frequentes sobre os conjuntos de vizinhos, como travessias e verificações de conectividade.

### 4 Resultados dos Testes

Esta seção apresenta os resultados dos testes conduzidos para verificar a *corretude* das operações implementadas e uma análise de *desempenho* decorrente da escolha por listas de adjacência baseadas em unordered\_set/unordered\_map.

### 4.1 Corretude

Os testes unitários foram implementados em test.cc com assert() e mensagens de validação. Os cenários cobriram tanto o grafo não ponderado (Graph) quanto o ponderado (WeightedGraph), em versões dirigidas e não dirigidas. Todos os casos abaixo passaram:

- Inserção de vértices (add\_vert e all\_verts): criação até o limite estabelecido no construtor; tentativa de inserção além da capacidade retorna false.
- Inserção de arestas (add\_edge): em grafos não dirigidos, a inserção cria adjacência simétrica; em dirigidos, cria apenas a aresta orientada. Em não ponderado, duplicatas são rejeitadas.
- Arestas ponderadas: para um par (u, v), pesos iguais não são duplicados; pesos distintos são acumulados na lista
- Consulta de arestas (check\_edge): retorna true somente quando a aresta existe (respeitando a direção).
- Remoção de arestas (remove\_edge): remove a aresta (e a simétrica, se aplicável); em ponderado, remove a relação inteira u ↔ v.
- Rótulos de vértices (setLabel/getLabel): definição durante a inserção e atualização posterior preservadas.

 Casos limite: arestas inexistentes não são removidas; operações com vértices fora do intervalo válido falham de forma controlada.

**Tabela 1.** Síntese dos testes de corretude.

Operação testada	Cenário principal	Resultado
add_vert/all_verts	Capacidade	OK
add_edge (ND/D)	Simetria/direção	OK
add_edge ponderado	Duplicidade de peso	OK
check_edge	Existência da aresta	OK
remove_edge (ND/D)	Remoção e simetria	OK
Rótulos	Set/Get coerentes	OK
Índices inválidos	Tratamento seguro	OK

### 4.2 Desempenho

A representação por listas de adjacência com unordered\_set (não ponderado) e unordered\_map—vector (ponderado) oferece eficiência média amortizada devido ao espalhamento (hashing). As operações fundamentais apresentam as seguintes ordens de complexidade esperadas:

- Inserção/consulta/remoção de aresta: O(1) em média;  $O(\deg(v))$  na prática para percorrer vizinhos quando necessário; pior caso degenerado O(n) se houver colisões.
- Inserção de vértice: O(1) até a capacidade n.
- **Memória**: O(|V| + |E|) no não ponderado; no ponderado,  $O(|V| + |E| + \sum_{i=1}^{n} n^{o}$  de pesos por aresta).

Esses resultados corroboram a escolha da estrutura: boa escalabilidade em grafos esparsos, simplicidade de código e operações de aresta com custo constante na média.

### 5 Conclusão

Os resultados obtidos corroboram a escolha da estrutura proposta: a implementação em C++ com uso da STL mostrouse adequada para grafos esparsos, oferecendo boa escalabilidade, simplicidade de código e operações de aresta com custo constante em média.

Além disso, os testes realizados confirmaram a correção das operações fundamentais (inserção, remoção, verificação de arestas e rotulação), reforçando a robustez da abordagem. Em comparação com matrizes de adjacência, a representação por listas proporcionou ganhos significativos em termos de uso de memória, o que a torna especialmente vantajosa em aplicações que lidam com grandes grafos esparsos.

Como limitações, destaca-se o desempenho inferior em grafos densos, decorrente do overhead do hashing e do maior número de colisões. Ainda assim, os beneficios obtidos justificam a escolha do modelo, particularmente em contextos acadêmicos e aplicações práticas que exigem clareza, eficiência e manutenibilidade do código.

Por fim, como perspectivas futuras, sugere-se a integração desta implementação com algoritmos clássicos de grafos (como Dijkstra, Floyd-Warshall e outros), a comparação

sistemática com diferentes representações e o uso de bibliotecas especializadas, como a Boost Graph Library, de modo a ampliar o potencial da solução desenvolvida.

### **Declarações**

### **Authors' Contributions**

- Laura Menezes heráclito Alves: Pesquisa de artigos, descrição do artigo.
- Vitor de Meira Comes: Descrição do artigo, pesquisa de artigos, desenvolvimento da página de testes do programa.
- Antônio Drumond Cota de Sousa: Implementação da estrutura de grafos.
- Achille: Implementação da estrutura de grafos.
- Davi Ferreira Puddo: Implementação de funcionalidades adicionais (grafos ponderados), tratamento de exceções e correção de erros.

Todos os autores leram e aprovaram o manuscrito final.

### **Competing interests**

Os autores declaram que não possuem conflitos de interesse.

### Availability of data and materials

O software desenvolvido e analisado durante o presente estudo está disponibilizado abertamente no seguinte repositório do GitHub: https://github.com/AntonioDrumond/grafos/tree/main/Trabalho\_1

### Referências

Balatsouras, G. and Smaragdakis, Y. (2016). Structure-sensitive points-to analysis for C and C++. In Halbwachs, N. and Zuck, L. D., editors, *Static Analysis (SAS 2016)*, volume 9837 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 84–104. Springer. DOI: 10.1007/978-3-662-53413-7<sub>5</sub>.

Boost Graph Library (2025). Adjacency list. Acesso em: 07 set. 2025.

Devereaux, A. (2024). Is c still worth picking up for learning in 2025?

Siek, J. G., Lee, L.-Q., and Lumsdaine, A. (2001). *The Boost Graph Library: User Guide and Reference Manual*. Addison-Wesley Professional, 1st edition. eBook edition.