

# Algoritmos de Engenharia

Programa de Pós-Graduação em  
Engenharia Elétrica e de Computação  
Centro de Tecnologia – UFRN

# 1. Fundamentos - Introdução

- Capítulo 1

# O que é um algoritmo?

- **Definição formal:** Um procedimento computacional bem definido que recebe entrada e produz saída em um período finito de tempo. É uma sequência de etapas computacionais para transformar entrada em saída.
- **Uma ferramenta para resolução de problemas:** Um algoritmo é um procedimento específico para alcançar uma relação de entrada / saída desejada para todas as instâncias de um problema computacional bem especificado.
- **Principais propriedades de um algoritmo correto:**
- **Interrupções:** Termina em um período finito de tempo para cada instância de entrada.
- **Correção:** gera a solução correta para cada instância de entrada.
- *Ponto de discussão:* algoritmos incorretos podem ser úteis? Sim, se sua taxa de erro puder ser controlada (por exemplo, na localização de grandes números primos).

# O problema de ordenação: um exemplo clássico

- **Definição do problema:**

- **Entrada:** Uma sequência de  $n$  números:  $\langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle$ .
- **Saída:** Uma permutação (reordenação) da sequência de entrada  $\langle a_1', a_2', \dots, a_n' \rangle$  tal que  $a_1' \leq a_2' \leq \dots \leq a_n'$ .

- **Por que a ordenação é importante?** É uma operação fundamental na ciência da computação e frequentemente usada como uma etapa intermediária em programas mais complexos.
- **Escolhendo o "Melhor" Algoritmo:** A escolha ideal depende de fatores como o número de itens, a ordenação deles e a arquitetura do computador.

# Aplicações onipresentes de algoritmos

- **Bioinformática:** O Projeto Genoma Humano usa algoritmos sofisticados para identificação de genes, análise de sequência e armazenamento de dados, muitas vezes empregando técnicas como programação dinâmica.
- **Internet e redes:** Os algoritmos são essenciais para encontrar rotas de dados eficientes e para alimentar os mecanismos de pesquisa.
- **Comércio eletrônico e segurança:** As principais tecnologias dependem de criptografia de chave pública e assinaturas digitais, que são baseadas em algoritmos numéricos.
- **Alocação de recursos:** Resolvido modelando problemas como programas lineares, usados em indústrias de empresas petrolíferas a companhias aéreas para maximizar o lucro ou a eficiência.
- **Problemas de caminho mais curto:** Encontrar a rota mais curta em um mapa é um problema algorítmico clássico com aplicações diretas em transporte e roteamento de rede.

# Algoritmos como tecnologia: o argumento da eficiência

- **O argumento central:** Mesmo com computadores infinitamente rápidos, ainda precisaríamos de algoritmos para garantir que nossos métodos terminassem com a resposta correta. Na realidade, o tempo de computação é um recurso precioso e limitado.
- **A eficiência é mais importante do que o hardware:** A escolha do algoritmo pode ter um impacto muito maior no desempenho do que as diferenças na velocidade do hardware.
- **Exemplo ilustrativo:** ordenação de inserção vs. ordenação de mesclagem
  - ordenação de inserção: Leva aproximadamente  $c_1 n^2$  tempo.
  - Mesclar ordenação: Leva aproximadamente  $c_2 n \lg n$  tempo.
  - **A lição:** Para uma grande entrada de 10 milhões de números, um computador mais lento executando o algoritmo mais eficiente (Merge Sort) foi mais de 17 vezes mais rápido do que um computador 1000 vezes mais poderoso executando o menos eficiente (Insertion Sort). A escolha do algoritmo é uma tecnologia crítica.

# Tópicos avançados e contexto mais amplo

- **Problemas difíceis (NP-Completeness):**

- Uma classe de problemas para os quais não existe nenhum algoritmo eficiente conhecido.
- **Uma propriedade chave:** Se um algoritmo eficiente é encontrado para um problema NP-completo, existem algoritmos eficientes para todos eles.
- **Exemplo:** O "problema do caixeiro viajante".
- **Abordagem prática:** Quando um problema é mostrado como NP-completo, podemos nos concentrar em encontrar um algoritmo de aproximação eficiente - um que forneça uma solução boa, mas não necessariamente perfeita.

- **Estruturas de dados:**

- Uma maneira de armazenar e organizar dados para facilitar o acesso e as modificações.
- A escolha apropriada da estrutura de dados é uma parte crucial do design do algoritmo.

- **Modelos de computação alternativos:**

- **Algoritmos paralelos:** Projetado para processadores *multi-core* para realizar mais cálculos por segundo.
- **Algoritmos online:** processa a entrada que chega ao longo do tempo, sem saber quais serão os dados futuros (por exemplo, agendamento de trabalhos em um data center ou roteamento do tráfego da Internet).

# 1. Fundamentos - Introdução

- Capítulo 2



# Ordenação de inserção: uma abordagem incremental

- **A analogia:** Ordenando uma mão de cartas de baralho. Você pega uma carta de cada vez e a insere na posição correta em sua mão já ordenada.
- **O algoritmo:**
  - Itere do segundo elemento até o final da vetor.
  - Para cada elemento (*chave*), compare-o com os elementos no subvetor ordenado à sua esquerda.
  - Desloque todos os elementos maiores para a direita para criar um espaço.
  - Insira a *chave* na posição correta.
- **Característica principal:** É um algoritmo *in-place*, eficiente para ordenar um pequeno número de elementos.

# Provendo a corretude com invariantes de laço

- **O que é um invariante de laço?** Uma propriedade que é verdadeira antes e depois de cada iteração de um laço. É uma maneira formal de raciocinar sobre a correção de um algoritmo.
- **Três propriedades essenciais a serem comprovadas:**
  - **Inicialização:** A invariante é verdadeira antes da primeira iteração do loop.
  - **Manutenção:** Se a invariante for verdadeira antes de uma iteração, ela permanecerá verdadeira antes da próxima.
  - **Terminação:** Quando o loop termina, a invariante (junto com a condição de término) fornece uma propriedade útil que ajuda a mostrar que o algoritmo está correto.
- **Para ordenação de inserção:** A invariante de laço é que, no início de cada iteração, o subvetor à esquerda do elemento atual consiste nos elementos originais, mas em ordem.

# Analizando o desempenho de algoritmos

- **Objetivo:** Prever os recursos (especialmente o tempo) que um algoritmo requer.
- **Modelo de Computação:** Usamos o modelo de **Máquina de Acesso Aleatório** (RAM).
  - As instruções são executadas uma após a outra (sem simultaneidade).
  - Cada instrução "simples" (aritmética, movimentação de dados, controle) leva um tempo constante.
- **Métricas-chave:**
  - **Tamanho da entrada ( $n$ ):** o número de itens na entrada.
  - **Tempo de execução  $T(n)$ :** O número de instruções executadas em função do tamanho da entrada.

# Análise da ordenação de inserção

- **Melhor caso:** A matriz já está ordenada.
  - A condição do laço `while` interno sempre falha imediatamente.
  - O tempo de execução é uma função linear de  $n$ .  $T(n) = \Theta(n)$ .
- **Pior caso:** A matriz é ordenada na ordem inversa.
  - Cada elemento deve ser comparado com todos os outros elementos no subvetor ordenado.
  - O tempo de execução é uma função quadrática de  $n$ .  $T(n) = \Theta(n^2)$ .
- **Caso médio:** Supondo que todas as permutações sejam igualmente prováveis, o tempo de execução também é quadrático.  $T(n) = \Theta(n^2)$ .
- **Concentre-se no pior caso:** fornece um limite superior no tempo de execução, o que é uma garantia crucial.

# Projeto de algoritmo: dividir e conquistar

- Um poderoso paradigma de projeto recursivo.
- **Três etapas:**
  - **Dividir:** Divida o problema em vários subproblemas menores e independentes que são instâncias menores do problema original.
  - **Conquistar:** Resolva os subproblemas recursivamente. Se eles forem pequenos o suficiente (caso base), resolva-os diretamente.
  - **Combinar:** Mescle as soluções dos subproblemas para criar uma solução para o problema original.

# Merge Sort: um exemplo de dividir e conquistar

- O algoritmo:
  - **Dividir:** Divida a matriz de  $n$  elementos em dois subvetores de  $n/2$  elementos cada.
  - **Conquistar:** Ordene os dois subvetores recursivamente usando merge sort.
  - **Combinar:** mescle os dois subvetores ordenados para produzir o vetor ordenado final.
- **O procedimento MERGE:** O núcleo do algoritmo. Ele pega dois subvetores ordenados e os combina em um único vetor ordenado em tempo linear,  $\Theta(n)$ .

# Analysis of Merge Sort

- O tempo de execução pode ser descrito por uma equação de recorrência.
- **Recorrência para o Merge Sort:**
  - **Dividir:** Leva tempo constante,  $\Theta(1)$ .
  - **Conquistar:** Duas chamadas recursivas em problemas de tamanho  $n/2$ , contribuindo com  $2T(n/2)$ .
  - **Combinar:** O procedimento MERGE leva tempo linear,  $\Theta(n)$ .
  - **Total:**  $T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$
- **Solução:** O pior caso de tempo de execução para o Merge Sort é  $\Theta(n \log n)$ . Esta é uma melhoria significativa em relação ao  $\Theta(n^2)$  do Insertion Sort para entradas grandes.

# 1. Fundamentos - Introdução

- Capítulo 3



# Além do benchmarking: por que precisamos de análise assintótica

- **O problema com os tempos brutos:** Executar um algoritmo e cronometrá-lo com um cronômetro não é confiável. O resultado depende do hardware específico, da linguagem de programação, do compilador e até mesmo de outros processos em execução na máquina.
- **O objetivo:** Precisamos de uma maneira de falar sobre a "escalabilidade" e a eficiência de um algoritmo que seja independente dos detalhes da implementação. Queremos responder: "Como o esforço necessário para resolver um problema cresce à medida que o problema aumenta?"
- **Eficiência assintótica:** Nós nos concentramos na ordem de crescimento do tempo de execução. Isso nos informa a tendência de desempenho para grandes entradas, o que é crítico para aplicações de engenharia do mundo real.

# A Linguagem do Crescimento: Notações Assintóticas

- Usamos uma notação especial para descrever a taxa de crescimento das funções. Pense neles como classificações para o desempenho do algoritmo.
- **As três classificações principais:**
  - **Notação  $O$  (Big-O):** Fornece um **limite superior** (um teto). "O tempo de execução não cresce mais rápido do que isso."
  - **Notação  $\Omega$  (Big-Omega):** Fornece um **limite inferior** (um piso). "O tempo de execução cresce pelo menos tão rápido quanto isso."
  - **Notação  $\Theta$  (Big-Theta):** Fornece um limite apertado. "O tempo de execução cresce exatamente nessa taxa."

# O-Notation (Big-O): a garantia do "pior caso"

- **Analogia:** Um limite de tempo. Se o limite de tempo for de 100 h, é garantido que você não levará mais tempo, mas poderá levar menos.
- **Significado:**  $T(n)=O(n^2)$  significa que, para uma entrada  $n$  grande o suficiente, o tempo de execução do algoritmo não excederá algum múltiplo constante de  $n^2$ .
- **Uso prático:** Dá-nos um piso de desempenho. Sabemos que o algoritmo nunca terá um desempenho pior do que esse limite. É a notação mais comumente usada porque geralmente nos preocupamos com o desempenho do pior caso.

# Notação $\Omega$ (Big-Omega): A garantia do "melhor caso"

- **Analogia:** Um tempo mínimo necessário. Se você precisar levar pelo menos 50 h, é garantido que não levará menos, mas poderá levar muito mais tempo.
- **Significado:**  $T(n) = \Omega(n)$  significa que, para qualquer entrada grande, o algoritmo levará pelo menos um tempo linear. Isso não pode ser feito mais rápido.
- **Uso prático:** Diz-nos a complexidade mínima inerente de uma tarefa.

# Notação $\Theta$ (Big-Theta): O "Desempenho Típico"

- **Analogia:** Dirigir a uma velocidade fixa. Se o seu controle de cruzeiro estiver ajustado para 80 km/h, você está indo exatamente nessa velocidade (dentro de uma margem muito pequena).
- **Significado:**  $T(n) = \Theta(n \log n)$  significa que a taxa de crescimento do algoritmo está com limites apertados. Seu melhor e pior caso crescem na mesma proporção.
- **Uso prático:** Esta é a caracterização mais precisa e desejável. Ela informa exatamente como um algoritmo deve ser dimensionado. Por exemplo, Merge Sort é sempre  $\Theta(n \log n)$ , tornando seu desempenho altamente previsível.

# Regras práticas

- Ao examinar uma função de tempo de execução, você pode simplificá-la para encontrar seu limite assintótico.
  1. **Mantenha o termo de crescimento mais rápido:** Em uma expressão como  $4n^2 + 100n + 500$ , o termo  $4n^2$  dominará para  $n$  grande. Os outros termos tornam-se insignificantes.
  2. **Descarte os coeficientes constantes:** A diferença entre  $4n^2$  e  $n^2$  é um fator constante. A notação assintótica ignora isso, concentrando-se puramente na ordem de crescimento.
- **Exemplo:** A função  $4n^2 + 100n + 500$  é simplificada para  $\Theta(n^2)$ .

# A hierarquia das taxas de crescimento comuns

- É crucial reconhecer quais funções crescem mais rápido. Aqui estão eles, da melhor para a pior escalabilidade:
  - **$\Theta(1)$  - Constante:** Não afetado pelo tamanho da entrada. (Excelente)
  - **$\Theta(\log n)$  - Logarítmico:** Crescimento muito lento. (Excelente)
  - **$\Theta(n)$  - Linear:** Escala diretamente com o tamanho de entrada. (Muito bom)
  - **$\Theta(n \log n)$  - Log-linear:** Muito comum para um processamento eficiente. (Bom)
  - **$\Theta(n^2)$  - Quadrático:** Torna-se lento para entradas grandes. (Ok para pequenas entradas)
  - **$\Theta(n^3)$  - Cúbico:** O desempenho se degrada rapidamente. (Use com cuidado)
  - **$\Theta(2^n)$  - Exponencial:** Torna-se inutilizável mesmo para entradas de tamanho moderado. (Evite se possível)

# A conclusão prática

- A análise assintótica é uma ferramenta crítica para **prever escalabilidade**.
- Ele ajuda você a escolher o algoritmo certo antes de investir tempo na implementação.
- Para problemas pequenos e de tamanho fixo, um algoritmo com um tempo de execução assintótico "pior" (por exemplo,  $\Theta(n^2)$ ) pode ser mais rápido devido a fatores constantes menores.
- Para sistemas de grande escala (big data, simulações complexas, processamento de alta frequência), o algoritmo com a melhor taxa de crescimento assintótico **sempre** vencerá.



# Lista de exercícios de Fundamentos

1. (Exercício 2.1-3 do livro do Cormen) Escreva um pseudocódigo para a busca linear e mostre, usando invariância de laço, que o seu algoritmo está correto.
2. Implemente o algoritmo de ordenação por inserção e crie uma cópia anotada dele que mede o número de operações no modelo da *Random Access Machine* (RAM, seção 2.2 livro do Cormen). Usando entradas de tamanho crescente, mostre em um gráfico quando o tempo de execução no modelo RAM diverge de medições feitas em uma máquina real.
3. Mostre numericamente com suas implementações dos algoritmos de *insertion-sort* e *merge-sort* como se comporta o desempenho de cada algoritmo utilizando entradas de tamanho crescente, considerando entradas de pior caso, melhor caso e caso médio. Analise, para cada tipo de entrada, se existe algum ponto a partir do qual um algoritmo passa a ser mais rápido que o outro.