

**Lista 6 – Teoria da Complexidade**

INFORMAÇÕES DOCENTE						
CURSO:	DISCIPLINA:	TURNO	MANHÃ	TARDE	NOITE	PERÍODO/SALA:
ENGENHARIA DE SOFTWARE	FUNDAMENTOS DE PROJETO E ANÁLISE DE ALGORITMOS				x	
PROFESSOR (A): João Paulo Carneiro Aramuni						

Lista 6 - Gabarito

Teoria da Complexidade - Algoritmos Polinomiais e Exponenciais

1) Explique a diferença entre algoritmos com complexidade polinomial e algoritmos com complexidade exponencial. Dê exemplos de cada um.

Algoritmos polinomiais têm uma complexidade que pode ser expressa como uma função polinomial do tamanho da entrada (ex:  $O(n)$ ,  $O(n^2)$ ,  $O(n^3)$ ). Já algoritmos exponenciais têm uma complexidade que cresce como uma potência do tamanho da entrada, como  $O(2^n)$  ou  $O(n!)$ .

Exemplo polinomial: ordenação por seleção ( $O(n^2)$ ).

Exemplo exponencial: resolver o problema da mochila (na versão exata) por força bruta ( $O(2^n)$ ).

2) Por que algoritmos exponenciais são considerados inviáveis para problemas de grande escala? Dê um exemplo prático que ilustre essa inviabilidade.

Algoritmos exponenciais são considerados inviáveis para problemas de grande escala porque seu tempo de execução cresce de forma explosiva à medida que o tamanho da entrada aumenta. Isso quer dizer que seu tempo de execução cresce tão rapidamente com a entrada que mesmo pequenos aumentos tornam o algoritmo impraticável.

Em uma função exponencial como  $O(2^n)$  ou  $O(n!)$ , cada pequeno acréscimo em  $n$  pode dobrar ou até multiplicar várias vezes o tempo necessário para concluir o processamento. Isso significa que o algoritmo pode se tornar inutilizável para entradas apenas um pouco maiores.

Por exemplo, um algoritmo  $O(2^n)$  com  $n = 50$  pode exigir mais de um trilhão de operações, o que seria inviável mesmo em computadores modernos.

Por isso, algoritmos exponenciais são considerados teoricamente possíveis, mas praticamente inviáveis em contextos reais com entradas moderadas ou grandes. Para esses problemas, os engenheiros buscam algoritmos aproximados, heurísticos ou versões restritas do problema que possam ser resolvidas em tempo polinomial.

3) Um algoritmo com complexidade  $O(n^3)$  é sempre mais rápido que um com complexidade  $O(2^n)$ ? Justifique com base na análise assintótica e em cenários reais.

Nem sempre. Para entradas muito pequenas, o algoritmo  $O(2^n)$  pode ser mais rápido se sua constante oculta for menor. Porém, conforme  $n$  cresce, o crescimento exponencial sempre supera o crescimento polinomial. A análise assintótica considera o comportamento para  $n$  grandes, onde  $O(n^3)$  será mais eficiente.

4) Como a escolha entre um algoritmo polinomial e um exponencial pode impactar o desempenho de um sistema em produção?

Algoritmos polinomiais tendem a oferecer respostas em tempo razoável mesmo com grandes volumes de dados, enquanto os exponenciais podem travar ou demorar horas, dias ou mais. Assim, escolher um algoritmo ineficiente pode tornar um sistema inutilizável sob carga real.

5) Existem casos em que vale a pena usar um algoritmo exponencial? Em que situações essa escolha seria justificável?

Sim. Em casos onde o tamanho da entrada é pequeno ou onde a precisão total é mais importante que a velocidade, um algoritmo exponencial pode ser adequado. Também são usados quando não existe um algoritmo polinomial conhecido para o problema e é necessário encontrar soluções exatas.

### Teoria da Complexidade - Algoritmos Determinísticos e Não Determinísticos

6) Defina algoritmos determinísticos e não determinísticos. Qual a principal diferença conceitual entre eles?

Algoritmos determinísticos sempre produzem o mesmo resultado para a mesma entrada, seguindo uma única sequência de passos. Já algoritmos não determinísticos podem seguir múltiplos caminhos simultaneamente, como se “adivinhassem” o melhor caminho. A diferença está no comportamento previsível (determinístico) versus exploratório (não determinístico).

7) Como funcionaria um "algoritmo não determinístico" na prática, dado que computadores são determinísticos por natureza?

Na prática, não implementamos algoritmos não determinísticos literalmente. Em vez disso, simulamos seu comportamento usando estratégias como busca exaustiva, algoritmos probabilísticos ou heurísticas. A ideia de não determinismo é teórica e serve para classificar problemas com base na verificabilidade de soluções.

Como simulamos não determinismo na prática?

I) Busca exaustiva (força bruta): Simulamos todas as possíveis soluções manualmente, testando uma a uma até encontrar a correta (caso exista). Isso imita o "teste de todos os caminhos", mas com alto custo computacional.

II) Algoritmos probabilísticos: Utilizam sorteios ou escolhas aleatórias para tomar decisões. Embora não explorem todas as possibilidades, tentam alcançar boas soluções rapidamente com base na chance. Ex: algoritmos de Monte Carlo.

III) Heurísticas e meta-heurísticas: Estratégias como algoritmos genéticos, simulated annealing, busca tabu e outros métodos são usados para aproximar soluções de problemas difíceis sem garantir a melhor solução. Elas tentam simular um "salto inteligente" entre possibilidades.

IV) Algoritmos paralelos (limitados): Embora não consigam simular o não determinismo verdadeiro (infinitas possibilidades ao mesmo tempo), a execução paralela pode acelerar a busca por soluções ao explorar múltiplos caminhos simultaneamente.

Por que isso importa?

Mesmo que o não determinismo seja apenas teórico, ele nos permite entender o que poderia ser resolvido rapidamente se esse tipo de computação existisse. Isso é fundamental para a definição da classe NP (problemas cuja solução pode ser verificada em tempo polinomial) e para entender a diferença entre problemas fáceis de resolver e fáceis de verificar.

Embora não possamos construir algoritmos não determinísticos literalmente, simulamos seu comportamento por meio de técnicas práticas. Isso nos permite atacar problemas complexos e entender seus limites, usando o conceito teórico como uma ferramenta para análise de complexidade e projeto de soluções eficientes.

8) Explique como o conceito de não determinismo é utilizado na definição da classe NP.

A classe NP (Nondeterministic Polynomial time) inclui problemas para os quais uma solução pode ser verificada em tempo polinomial por um algoritmo determinístico. A ideia é que uma "máquina de Turing não determinística" poderia encontrar essa solução em tempo polinomial, mesmo que testando várias possibilidades ao mesmo tempo.

9) Compare a eficiência e previsibilidade de algoritmos determinísticos e não determinísticos. Quando é preferível usar um ou outro?

Determinísticos são previsíveis e replicáveis, ideais para sistemas críticos. Não determinísticos (ou suas simulações) podem ser úteis em problemas complexos onde a busca exaustiva ou a aleatoriedade oferecem melhores resultados práticos. Heurísticas e algoritmos genéticos são exemplos de abordagens inspiradas no não determinismo.

10) O que é uma máquina de Turing não determinística e como ela é usada para definir problemas na classe NP?

É um modelo teórico de computador que, ao invés de seguir um único caminho de execução, pode explorar todas as possibilidades simultaneamente. Problemas na classe NP são aqueles que podem ser resolvidos em tempo polinomial por uma máquina dessas. Esse modelo é usado para entender o limite do que pode ser resolvido eficientemente.

#### Teoria da Complexidade - Classes P, NP, NP-Completo e NP-Difícil

11) Explique o que caracteriza as classes P e NP. Como elas se relacionam entre si?

P é a classe dos problemas que podem ser resolvidos em tempo polinomial por um algoritmo determinístico. NP é a classe dos problemas cujas soluções podem ser verificadas em tempo polinomial. Todos os problemas de P estão em NP, mas não sabemos se todo problema de NP também está em P (essa é a famosa questão  $P = NP?$ ).

12) O que significa um problema ser NP-Completo? Qual a importância desse conceito na computação?

É um problema da classe NP que é tão difícil quanto qualquer outro problema de NP. Ou seja, se conseguirmos resolver qualquer NP-Completo em tempo polinomial, resolveremos todos os problemas de NP. Isso os torna cruciais para a teoria da computação e para entender os limites da computação eficiente.

13) Dê um exemplo de problema NP-Difícil e explique por que ele se enquadra nessa categoria.

O problema do caixeiro-viajante (na versão de otimização) é NP-Difícil porque é tão difícil quanto qualquer problema de NP, mas sua solução não precisa estar em NP (não é necessário que a verificação seja polinomial). NP-Difícil inclui problemas que podem até estar fora de NP.

14) A questão “ $P = NP$ ?” é um dos grandes problemas abertos da ciência da computação. Explique por que essa pergunta é tão importante.

Se  $P = NP$ , significaria que todos os problemas cuja solução pode ser verificada rapidamente também podem ser resolvidos rapidamente. Isso teria impacto direto em criptografia, segurança da informação, otimização, inteligência artificial, entre outros. Resolver essa questão mudaria a base da ciência da computação.

15) Como a redução polinomial é usada para provar que um problema é NP-Completo? Dê um exemplo de uso dessa técnica.

A redução polinomial transforma um problema conhecido (como SAT) em outro problema em tempo polinomial. Se esse novo problema puder resolver o primeiro, então ele também é NP-Completo. Por exemplo, o problema de clique pode ser mostrado como NP-Completo ao reduzi-lo a partir do problema de satisfatibilidade booleana (SAT).

#### Pergunta extra

Como o conhecimento em *Teoria da Complexidade* pode ajudar um engenheiro de software na prática do desenvolvimento de sistemas?

A Teoria da Complexidade fornece ao engenheiro de software uma base sólida para avaliar a eficiência de algoritmos e tomar decisões conscientes sobre desempenho e escalabilidade. Na prática, isso significa que ele pode:

I) Escolher algoritmos mais eficientes: Compreender se um algoritmo é  $O(n^3)$ ,  $O(n \log n)$ ,  $O(2^n)$  etc. ajuda a prever como o sistema se comportará com grandes volumes de dados.

II) Evitar soluções inviáveis: Problemas NP-completos ou exponenciais, se mal tratados, podem tornar um sistema lento ou inutilizável. Um engenheiro consciente disso busca soluções aproximadas, heurísticas ou reformulações viáveis.

III) Tomar decisões de arquitetura com foco em desempenho: Entendendo os limites computacionais, o engenheiro pode optar por paralelismo, distribuição de tarefas, ou técnicas como cache e pré-processamento para melhorar o tempo de resposta.

IV) Comunicar-se melhor com cientistas de dados e profissionais de otimização: Muitas vezes, projetos envolvem equipes multidisciplinares. Conhecer os conceitos de complexidade permite diálogo mais técnico e preciso.

V) Fazer estimativas realistas de custo computacional: Antes de implementar uma funcionalidade, é possível prever seu impacto em termos de tempo e espaço, evitando desperdício de recursos e retrabalho.

O engenheiro de software que domina a teoria da complexidade está melhor preparado para construir sistemas eficientes, escaláveis e sustentáveis, sabendo quando um problema é tratável, quando precisa ser simplificado ou quando não tem solução prática eficiente conhecida.

---