

Algoritmos e Estrutura de Dados II (AE23CP-3CP)

Aula #02 - Complexidade de Algoritmos - Parte I

Prof^a Luciene de Oliveira Marin
lucienemarin@utfpr.edu.br

Complexidade de Algoritmos - Parte I

Complexidade de Algoritmos

Por que estudar a complexidade dos algoritmos?

Por estamos interessados em algoritmos “eficientes”.

Programa \times Algoritmo:

Programa	Algoritmo
Linguagem concreta (C, Java, PHP)	Linguagem Abstrata (pseudo-código)
Dependente de SO	Independente de SO
Dependente de compilador	Independe de compilador
Dependente de máquina	Independe de máquina
Avaliação de tempo real (empírica)	Avaliação por estimativa (assintótica)

Complexidade de Algoritmos

Por que estudar a complexidade dos algoritmos?

Por estamos interessados em algoritmos “eficientes”.

Programa \times Algoritmo:

Programa	Algoritmo
Linguagem concreta (C, Java, PHP)	Linguagem Abstrata (pseudo-código)
Dependente de SO	Independente de SO
Dependente de compilador	Independente de compilador
Dependente de máquina	Independente de máquina
Avaliação de tempo real (empírica)	Avaliação por estimativa (assintótica)

O que é um algoritmo (computacional?)

É uma ferramenta para resolver um **problema computacional**.
Ou seja, é um procedimento computacional bem definido que:

- recebe um conjunto de valores como **entrada**,
- produz um conjunto de valores como **saída**,
- através de uma sequência de passos em um **modelo computacional**

Exemplos de problemas (1/2)

Teste de primalidade:

Problema: determinar se um dado número é primo.

Exemplo:

Entrada: 9411461

Saída: É primo.

Exemplo:

Entrada: 8411461

Saída: Não é primo.

Exemplos de problemas (2/2)

Ordenação:

Definição: um vetor $A[1 \dots n]$ é **crescente** se $A[1] \leq \dots \leq A[n]$.

Problema: reorganizar um vetor $A[1 \dots n]$ de modo que fique crescente.

Entrada:

1										n
33	55	33	44	33	22	11	99	22	55	77

Saída:

1										n
11	22	22	33	33	33	44	55	55	77	99

Instância de um problema

Uma **instância de um problema** é um conjunto de valores que serve de entrada para esse.

Exemplo:

Os números 9411461 e 8411461 são instâncias do problema de **primalidade**.

Exemplo:

O vetor

1											n
33	55	33	44	33	22	11	99	22	55	77	

é uma instância do problema de **ordenação**.

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontram as aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projeto de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores
- comércio eletrônico
- planejamento de produção de indústrias
- logística de distribuição
- games e filmes
- ...

Objetivo de estudar complexidade de algoritmos

Por que analisar a complexidade dos algoritmos?

Para projetar algoritmos, é preferível:

- Se preocupar com o projeto de um algoritmo **eficiente**, desde sua concepção, do que
- Desenvolver um algoritmo e só depois analisar sua complexidade para verificar sua eficiência.

Dificuldade intrínseca de problemas (1/4)

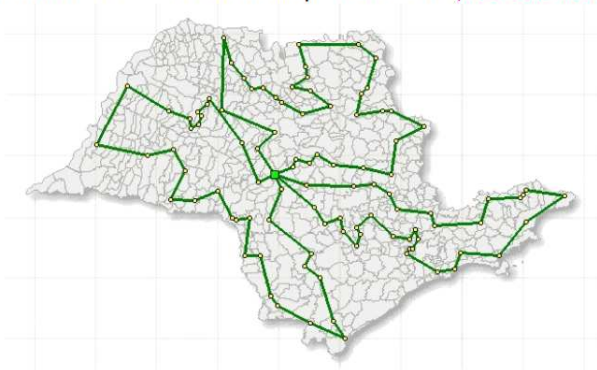
- Infelizmente, existem certos problemas para os quais **não se conhece** algoritmos eficientes capazes de resolvê-los. Exemplos são os **problemas NP-completos**.
Curiosamente, **não foi provado** que tais algoritmos não existem! **Interprete isso como um desafio da inteligência humana**.
- Esses problemas tem a característica notável de que se um deles admitir um algoritmo “eficiente” então todos admitem algoritmos “eficientes”.

Por que devo me preocupar com **problemas NP-completos**?

Problemas dessa classe surgem em inúmeras situações práticas, como problemas **NP-difíceis**.

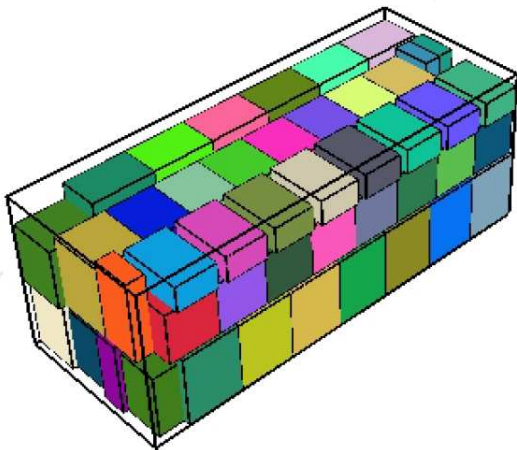
Dificuldade intrínseca de problemas (2/4)

Exemplo de problema \mathcal{NP} -difícil: calcular as rotas dos caminhões de entrega de uma distribuidora de bebidas em São Paulo, minimizando a distância percorrida. (vehicle routing)



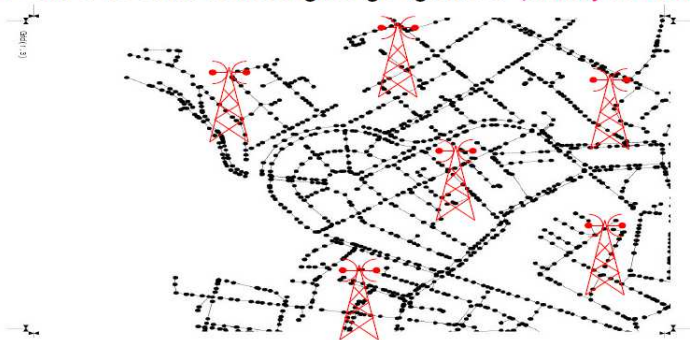
Dificuldade intrínseca de problemas (3/4)

Exemplo de problema \mathcal{NP} -difícil: calcular o número mínimo de *containers* para transportar um conjunto de caixas com produtos. (bin packing 3D)



Dificuldade intrínseca de problemas (4/4)

Exemplo de problema \mathcal{NP} -difícil: calcular a localização e o número mínimo de antenas de celulares para garantir a cobertura de uma certa região geográfica. (facility location)



e muito mais...

É importante saber identificar quando estamos lidando com um problema \mathcal{NP} -difícil!

O Éden:

os computadores têm velocidade de processamento e memória infinita.

Neste caso, qualquer algoritmo é igualmente bom e esta disciplina é inútil!

O mundo real:

há computadores com velocidade de processamento na ordem de bilhões por segundo e trilhões de bytes em memória.

Mas ainda sim temos uma limitação na velocidade de processamento e memória dos computadores.

Conclusão:

Neste caso faz muita diferença ter um bom algoritmo.

Para um dado problema considere dois algoritmos que o resolvem:

- Seja n um parâmetro que caracteriza o tamanho da entrada do algoritmo.

Por exemplo, ordenar n números ou multiplicar duas matrizes $n \times n$ (cada uma com n^2 elementos).

- **Como comparar os dois algoritmos para escolher o melhor?**

Exemplo: ordenação de um vetor de n elementos

- Suponha que os computadores A e B executam $1G$ e $10M$ instruções por segundo, respectivamente. Ou seja, **A é 100 vezes mais rápido que B** .
- **Algoritmo 1**: implementado em A por um excelente programador em linguagem de máquina (ultra-rápida). Executa $2n^2$ instruções.
- **Algoritmo 2**: implementado na máquina B por um programador mediano em linguagem de alto nível dispondo de um compilador “meia-boca”. Executa $50n \log n$ instruções.

Complexidade de algoritmos - eficiência

- O que acontece quando ordenamos um vetor de **um milhão de elementos**? **Qual algoritmo é mais rápido?**
- Algoritmo 1 na máquina A:
$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ instruções}}{10^9 \text{ instruções/segundo}} \approx 2000 \text{ segundos}$$
- Algoritmo 2 na máquina B:
$$\frac{50 \cdot (10^6 \log 10^6) \text{ instruções}}{10^7 \text{ instruções/segundo}} \approx 100 \text{ segundos}$$
- Ou seja, **B foi VINTE VEZES** mais rápido do que A!
- Se o vetor tiver **10 milhões de elementos**, esta razão será de **2.3 dias** para **20 minutos**!

E se tivermos os tais problemas \mathcal{NP} -difíceis ?

$f(n)$	$n = 20$	$n = 40$	$n = 60$	$n = 80$	$n = 100$
n	$2,0 \times 10^{-11}$ seg	$4,0 \times 10^{-11}$ seg	$6,0 \times 10^{-11}$ seg	$8,0 \times 10^{-11}$ seg	$1,0 \times 10^{-10}$ seg
n^2	$4,0 \times 10^{-10}$ seg	$1,6 \times 10^{-9}$ seg	$3,6 \times 10^{-9}$ seg	$6,4 \times 10^{-9}$ seg	$1,0 \times 10^{-8}$ seg
n^3	$8,0 \times 10^{-9}$ seg	$6,4 \times 10^{-8}$ seg	$2,2 \times 10^{-7}$ seg	$5,1 \times 10^{-7}$ seg	$1,0 \times 10^{-6}$ seg
n^5	$2,2 \times 10^{-6}$ seg	$1,0 \times 10^{-4}$ seg	$7,8 \times 10^{-4}$ seg	$3,3 \times 10^{-3}$ seg	$1,0 \times 10^{-2}$ seg
2^n	$1,0 \times 10^{-6}$ seg	1,0 seg	13,3 dias	$1,3 \times 10^5$ séc	$1,4 \times 10^{11}$ séc
3^n	$3,4 \times 10^{-3}$ seg	140,7 dias	$1,3 \times 10^7$ séc	$1,7 \times 10^{19}$ séc	$5,9 \times 10^{28}$ séc

Supondo um computador com velocidade de 1 Terahertz (mil vezes mais rápido que um computador de 1 Gigahertz).

E se usarmos um super-computador para resolver os problemas \mathcal{NP} -difíceis ?

$f(n)$	Computador atual	$100\times$ mais rápido	$1000\times$ mais rápido
n	N_1	$100N_1$	$1000N_1$
n^2	N_2	$10N_2$	$31.6N_2$
n^3	N_3	$4.64N_3$	$10N_3$
n^5	N_4	$2.5N_4$	$3.98N_4$
2^n	N_5	$N_5 + 6.64$	$N_5 + 9.97$
3^n	N_6	$N_6 + 4.19$	$N_6 + 6.29$

Fixando o tempo de execução: Não iremos resolver problemas muito maiores.

Exemplo: Cálculo do determinante de uma matriz $n \times n$:

- A tabela abaixo mostra o desempenho de dois algoritmos, considerando-se os tempos de operações de um computador real:

n	Método de Cramer	Método de Gauss
2	22 μ s	50 μ s
3	102 μ s	159 μ s
4	456 μ s	353 μ s
5	2,35 ms	666 μ s
10	1,19 min	4,95 ms
20	15 225 séculos	38,63 ms
40	$5 \cdot 10^{33}$ séculos	0,315 s

Exemplo: Métodos de Ordenação. Qual implementar?

- Bolha
- Insertsort
- Shellsort
- Quicksort
- Mergesort
- Heapsort

Exemplo: Métodos de Busca. Qual utilizar? Por que?

- Busca Sequencial
- Busca Binária;
- Árvores de Pesquisa

- O uso de um **algoritmo adequado** pode levar a ganhos extraordinários de **desempenho**.
- Isso pode ser tão importante quanto o projeto de *hardware*.
- A melhora obtida pode ser tão significativa que não poderia ser obtida simplesmente com o avanço da tecnologia.
- As melhorias nos algoritmos produzem avanços em outras componentes básicas das aplicações (pense nos compiladores, buscadores na internet, etc).

Complexidade de um algoritmo

Reflete o **esforço computacional** requerido para executá-lo.

Esforço computacional

Mede a quantidade de trabalho, em termos de **tempo de execução** ou de **quantidade de memória** requerida.

- Complexidade de tempo
 - Exemplo: tempo de execução de um método de ordenação como bolha ou quicksort.
- Complexidade de espaço
 - Exemplo: algoritmos de grafos, data mining, bioinformática

Algoritmos

- são o cerne da computação
- um programa codifica um algoritmo a ser executado em um computador para resolver determinado problema.

Projeto e Análise de Algoritmos

- É extremamente importante pois visa produzir soluções com o menor dispêncio possível de **tempo** e **memória**.

Critérios de Complexidade

Operação fundamental:

Operação escolhida para medir a quantidade de trabalho realizado por um algoritmo

- Às vezes, é necessária mais de uma operação fundamental e com pesos diferentes: **custo**

Exemplo:

Para um **algoritmo de ordenação**, a operação fundamental é a **comparação** entre elementos.

Cr terios de Complexidade

Tamanho da entrada:

Est  associado ao tamanho das estruturas de dados do algoritmo:

- Quantidade de bits para representar um n mero;
- Quantidade de n s e arestas em um grafo;
- **Exemplo:**

Exemplo:

Tamanho do vetor em um problema de ordena  o ou pesquisa.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- A complexidade de tempo (= eficiência) de um algoritmo é o número de instruções básicas que ele executa em função do tamanho da entrada.
- Adota-se uma “atitude pessimista” e faz-se uma análise de pior caso.
Determina-se o tempo máximo necessário para resolver uma instância de um certo tamanho.
- Além disso, a análise concentra-se no comportamento do algoritmo para entradas de tamanho GRANDE = análise assintótica.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

Como exemplo, considere o número de operações de cada um dos dois algoritmos que resolvem o mesmo problema, como função de n .

- Algoritmo 1: $f_1(n) = 2n^2 + 5n$ operações
- Algoritmo 2: $f_2(n) = 500n + 4000$ operações

Dependendo do valor de n , o Algoritmo 1 pode requerer mais ou menos operações que o Algoritmo 2.

(Compare as duas funções para $n = 10$ e $n = 100$.)

Comportamento assintótico

- Algoritmo 1: $f_1(n) = 2n^2 + 5n$ operações
- Algoritmo 2: $f_2(n) = 500n + 4000$ operações

Um caso de particular interesse é quando n tem valor muito grande ($n \rightarrow \infty$), denominado *comportamento assintótico*.

Os termos inferiores e as constantes multiplicativas contribuem pouco na comparação e podem ser descartados.

O importante é observar que $f_1(n)$ cresce com n^2 ao passo que $f_2(n)$ cresce com n . Um crescimento quadrático é considerado pior que um crescimento linear. Assim, vamos preferir o Algoritmo 2 ao Algoritmo 1.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- Um algoritmo é chamado **eficiente** se a função que mede sua **complexidade de tempo** é limitada por um **polinômio** no tamanho da entrada.

Por exemplo: n , $3n - 7$, $4n^2$, $143n^2 - 4n + 2$, n^5 .

- Mas por que **polinômios**?

Resposta padrão: (polinômios são funções bem “comportadas”).

Medidas de complexidade:

- Melhor Caso
- Pior Caso
- Caso Médio

- Pouca utilidade prática
- Fornece um cálculo muito otimista sobre o comportamento do algoritmo.
- Exemplo: busca sequencial
- Objetivo: encontrar o elemento 5 no vetor

5	150	31	10	17	18	45	98	101	200
---	-----	----	----	----	----	----	----	-----	-----

- O elemento é encontrado após 1 execução da operação fundamental, ou seja, a melhor situação possível.

- É a complexidade pessimista, mede o esforço máximo necessário para resolver um problema de tamanho n .
- É fácil de calcular
- **Exemplo:** Encontrar o elemento 200 ou 1.000 no vetor

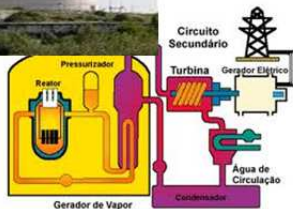
5	150	31	10	17	18	45	98	101	200
---	-----	----	----	----	----	----	----	-----	-----

- É útil quando precisamos dar garantias sobre o desempenho do algoritmo.

Pior Caso - Cenário 1: controlador de voo



Pior Caso - Cenário 2: controle de processo



- Calcula-se a complexidade de todas as entradas possíveis e extrai-se a sua média.
- Exemplo da pesquisa sequencial:
 1. complexidade do elemento estar na 1ª posição
 2. complexidade do elemento estar na 2ª posição...
 - n. complexidade do elemento estar na n^{a} posição.
- complexidade final é a média de todos os cálculos.
- **Muitas vezes é muito difícil de ser calculada.**

Método de análise de complexidade proposto: (1/2)

Vantagens:

- O modelo é robusto pois permite **prever** o comportamento de um algoritmo para instâncias **GRANDES**
- O modelo permite **comparar** algoritmos que resolvem um mesmo problema.
- A análise é mais robusta em relação às evoluções tecnológicas.

Método de análise de complexidade proposto: (2/2)

Desvantagens:

- Fornece um limite de **complexidade** pessimista sempre considerando o **pior caso**.
- Em uma aplicação real, nem todas as instâncias ocorrem com a mesma frequência e é possível que as **“instâncias ruins”** ocorram raramente.
- Não fornece nenhuma informação sobre o comportamento do algoritmo no **caso médio**.
- A análise de **complexidade de algoritmos** no **caso médio** é complicada e depende do conhecimento da distribuição das instâncias.

Lista de exercícios APS#02 - Métodos de ordenação e desempenho

- [Vide moodle da disciplina.](#)