

---

# Projeto e Análise de Algoritmos

---

Prof. Dr. Ednaldo B. Pizzolato

# Análise de Algoritmos

---

Framework

---

# Eficiência de tempo e de espaço

- Complexidade temporal
- Complexidade espacial
  
- Evolução dos computadores, a questão espacial foi bem atenuada.

# Tamanho da entrada

- Algoritmos demoram mais quando têm que trabalhar com maiores quantidades de dados.
- Como medir o tamanho da entrada?
  - ❑ Matriz  $n \times n$ 
    - Ordem  $n$
    - Tamanho  $N = n \times n$
  - ❑ Verificação ortográfica
    - Número de palavras?
    - Número de letras?

# Tamanho da entrada

- Conhecer um pouco melhor o problema permitirá avaliar o tamanho da entrada
  - ▣ Número primo

# Tamanho da entrada

- Conhecer um pouco melhor o problema permitirá avaliar o tamanho da entrada

- Número primo

O que importa neste caso é a magnitude do número.

Uma possível medida é o número de bits em sua representação binária.

---

# Comparações

- **Benchmark (prática)**

- Quando se compara 2 ou mais programas projetados para resolver a mesma tarefa, normalmente um conjunto padrão de dados é reservado para avaliar o desempenho da solução. Isso significa que este conjunto deve ser representativo do universo de dados aos quais o programa estará exposto e pode servir como referência de teste para outras soluções.

- **Análise teórica**

- Exemplos : reconhecimento de face, fala...
-

# Comparações

- Benchmark (tempo)
- Análise teórica - Operações básicas
  - ❑ Uma possibilidade: contar quantas vezes cada operação básica é executada → muito detalhista
  - ❑ Normalmente os maiores custos estão nos loops mais internos



## Regra 90-10

- Muitos programas executam um pequeno conjunto de instruções muitas vezes (90% do tempo de execução em 10% do código).

---

# O que é complexidade?

A complexidade de um algoritmo consiste na quantidade de "trabalho" necessária para a sua execução, expressa em função das operações fundamentais, as quais variam de acordo com o algoritmo, e em função do volume de dados.

---

---

# O que é complexidade?

- Ou seja, normalmente, programas demoram mais para executar de acordo com sua estruturação de instruções e na medida em que se aumenta a quantidade de dados de entrada.
  - Esta “demora” pode ser linearmente proporcional, quadrática...
  - Em alguns casos, o tempo de execução não depende somente da quantidade de dados, mas sim de sua forma.
-

---

# Para que?

Para permitir a comparação teórica de soluções diferentes para o mesmo problema e identificar as melhores soluções (eficiência).

---

# Unidades para medir tempo de execução

- $T(n) \approx c_{op} \cdot C(n)$
- $c_{op}$  é o custo da operação  $op$
- $C(n)$  é o número de vezes que ela é repetida
- $T(n)$  é a estimativa do tempo de execução

# Ordem de Crescimento

- A diferença em tempo de execução para entradas pequenas não é o que irá distinguir um algoritmo eficiente de um ineficiente.

entrada	Log n	N	N log N	N <sup>2</sup>	N <sup>3</sup>	2 <sup>n</sup>	N!
10	3.3	10	33	10 <sup>2</sup>	10 <sup>3</sup>	10 <sup>3</sup>	3.6 10 <sup>6</sup>
10 <sup>2</sup>	6.6	10 <sup>2</sup>	660	10 <sup>4</sup>	10 <sup>6</sup>	1.3 10 <sup>30</sup>	9.3 10 <sup>157</sup>
10 <sup>3</sup>	10	10 <sup>3</sup>	10 <sup>4</sup>	10 <sup>6</sup>	10 <sup>9</sup>		
10 <sup>4</sup>	13	10 <sup>4</sup>	1.3 10 <sup>5</sup>	10 <sup>8</sup>	10 <sup>12</sup>		

# Ordem de Crescimento

- Algoritmos que requerem um número exponencial de operações são práticos para resolver apenas problemas de pequeno porte.

---

# Perspectivas de análise

- Pior caso
  - Caso médio
  - Melhor caso
-



# Perspectivas de análise

## Pior caso

Este método é normalmente representado por  $O(\cdot)$ . Por exemplo, se dissermos que um determinado algoritmo é representado por  $g(x)$  e a sua complexidade no pior caso é  $n$ , será representada por  $g(x) = O(n)$ .

Consiste, basicamente, em assumir o pior dos casos que podem acontecer, sendo muito usado e sendo normalmente o mais fácil de se determinar.

---

# Perspectivas de análise

## **Caso médio**

Representa-se por  $\theta()$ .

Este método é, dentre os três, o mais difícil de se determinar pois necessita de análise estatística (muitos testes). No entanto, é muito usado pois é também o que representa mais corretamente a complexidade do algoritmo.

---

---

# Perspectivas de análise

## **Melhor caso**

Representa-se por  $\Omega ( )$

Método que consiste em assumir que vai acontecer o melhor. Pouco usado. Tem aplicação em poucos casos.

---

# Limite Superior

Seja dado um problema, por exemplo, multiplicação de duas matrizes quadradas de ordem  $n$  ( $n \times n$ ). Conhecemos um algoritmo para resolver este problema (pelo método trivial) de complexidade  $O(n^3)$ . Sabemos assim que a complexidade deste problema não deve superar  $O(n^3)$ , uma vez que existe um algoritmo desta complexidade que o resolve. Um limite superior (upper bound) deste problema é  $O(n^3)$ . O limite superior de um algoritmo pode mudar se alguém descobrir um algoritmo melhor. Isso de fato aconteceu com o algoritmo de Strassen que é de  $O(n^{\log_2 7})$ . Assim o limite superior do problema de multiplicação de matrizes passou a ser  $O(n^{\log_2 7}) \approx O(n^{2.807})$ . Outros pesquisadores melhoraram ainda mais este resultado. Atualmente, o melhor resultado é o de Coppersmith e Winograd:

$$O(n^{2.376}).$$

---

# Limite Superior

O limite superior de um algoritmo é parecido com o record mundial de uma modalidade de atletismo. Ele é estabelecido pelo melhor atleta (algoritmo) do momento. Assim como o record mundial o limite superior pode ser melhorado por um algoritmo (atleta) mais veloz.

---

# Limite Inferior

Às vezes é possível demonstrar que para um dado problema, qualquer que seja o algoritmo a ser usado o problema requer pelo menos um certo número de operações. Essa complexidade é chamada Limite inferior (Lower Bound). Veja que o limite inferior depende do problema mas não do particular algoritmo. Usamos a letra  $\Omega$  em lugar de  $O$  para denotar um limite inferior.

Para o problema de multiplicação de matrizes de ordem  $n$ , apenas para ler os elementos das duas matrizes de entrada leva  $O(n^2)$ . Assim uma cota inferior trivial é  $\Omega(n^2)$ .

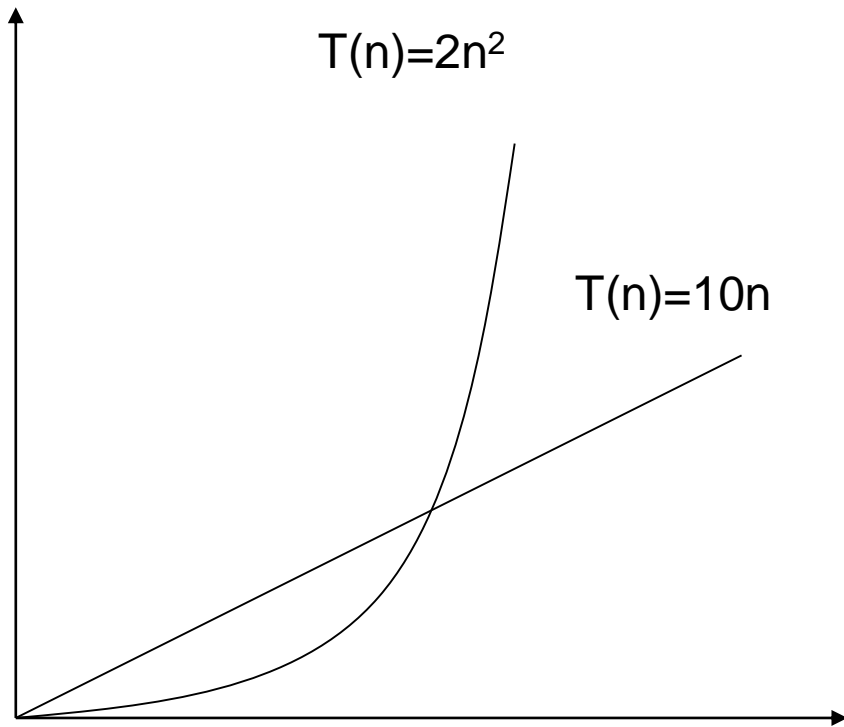
# Limite Inferior

Na analogia anterior, um limite inferior de uma modalidade de atletismo não dependeria mais do atleta. Seria algum tempo mínimo que a modalidade exige, qualquer que seja o atleta. Um limite inferior trivial para os 100 metros seria o tempo que a velocidade da luz leva a percorrer 100 metros no vácuo.

Se um algoritmo tem uma complexidade que é igual ao limite inferior do problema então o algoritmo é ótimo.

O algoritmo de CopperSmith e Winograd é de  $O(n^{2.376})$  mas o limite inferior é de  $\Omega(n^2)$ . Portanto não é ótimo. É possível que este limite superior possa ainda ser melhorado.

# Comparando



Tempo	Tam. A	Tam. B
1s	10	22
10s	100	70
100s	1.000	223
1.000s	10.000	707



**THE END**