Estrutura de Dados Prof. Tatiane Fernandes



Análise de Algoritmos

- A análise de algoritmos estuda a correção e o desempenho de algoritmos.
- Em outras palavras, a análise de algoritmos procura respostas para perguntas do seguinte tipo:

"Este algoritmo resolve o meu problema?

"Quanto tempo o algoritmo consome para processar uma 'entrada' de tamanho n?"

 A resposta à segunda pergunta é necessariamente um tanto grosseira, algo como "o consumo de tempo é proporcional a nº log n no pior caso".)

Análise assintótica

- Ao ver uma expressão como n+10 ou n²+1, a maioria das pessoas pensa automaticamente em valores pequenos de n.
- A análise de algoritmos faz exatamente o contrário: <u>ignora</u> os valores pequenos e <u>concentra-se nos valores enormes</u> de n.
- Para valores enormes de n, as funções:
 - n2, $(3/2)n^2$, $9999n^2$, $n^2/1000$, n^2+100n , etc.

crescem todas com a mesma velocidade e portanto são todas "equivalentes".

Análise assintótica

- Esse tipo de matemática, interessado somente em valores enormes de n, é chamado <u>assintótico</u>.
- Nessa matemática, as funções são classificadas em "ordens" (como as ordens religiosas da Idade Média);
- Todas as funções de uma mesma ordem são "equivalentes".
- As cinco funções apresentadas, por exemplo, pertencem à mesma ordem.

Ordem O

 Convém restringir a atenção a funções assintoticamente <u>não negativas</u>, ou seja, funções f tais que f(n) ≥ 0 para todo n suficientemente grande.

 Mais explicitamente: f é assintoticamente não negativa se existe no tal que f(n) ≥ 0 para todo n maior que no.

Ordem O

- Definição: Dadas funções assintoticamente não negativas f e g, dizemos que f está na ordem O de g e escrevemos f = O(g) se f(n) ≤ c · g(n) para algum c positivo e para todo n suficientemente grande.
 - \rightarrow Em outras palavras, existe um número positivo c e um número n0 tais que f(n) \leq c · g(n) para todo n maior que n0.

Exemplos

Exemplo: Suponha que f(n) = 2n² + 3n + 4 e
 g(n) = n². Observe que:

$$f(n) \le c g(n)$$

2n2 + 3n + 4 <= c n2

$$2n^2 + 3n + 4 \le 2n^2 + 3n^2 + 4n^2 = 9n^2$$

desde que $n \ge 1$. Resumindo, $f(n) \le 9 g(n)$ para todo $n \ge 1$. Portanto, f(n) = O(g(n)).

Exercício 1: 100n está em O(n²)

- Exercício 1: 100n está em O(n²)
 - → Para todo n≥ 100

```
f(n) \ll c \cdot g(n)
```

$$= n^2$$

$$= 1 \cdot n2$$

Exercício 1: 2n³ + 100n está em O(n³)

- Exercício 1: 2n³ + 100n está em O(n³)
 - \rightarrow Para todo n ≥ 1

 $f(n) \ll c n3$

$$2n^3 + 100n \le 2n^3 + 100n^3$$

 $\le 102n^3$

Analisando Algoritmos

<u>PROBLEMA DA ORDENAÇÃO</u>: Rearranjar um vetor A[1..n] de modo que ele fique em ordem <u>crescente</u>.

```
ORDENAÇÃO-POR-INSERÇÃO (A, n)

1 para j crescendo de 2 até n faça

2 x \leftarrow A[j]

3 i \leftarrow j-1

4 enquanto i > 0 e A[i] > x faça

5 A[i+1] \leftarrow A[i]

6 i \leftarrow i-1

7 A[i+1] \leftarrow x
```

A pergunta fundamental da análise de algoritmos é *quanto tempo o algoritmo* consome? À primeira vista, a pergunta não faz sentido porque o tempo depende:

- 1- da instância do problema, ou seja, do particular vetor A[1..n] sendo ordenado e
- 2 -da máquina (computador) sendo usada.

- Para responder à primeira objeção, digo que estou interessado no pior caso: para cada valor de n, considero a instância A[1..n] para a qual o algoritmo consome mais tempo. Vamos denotar esse tempo por T(n).
- Para responder à segunda objeção, observo que o tempo não depende tanto assim do computador. Ao mudar de um computador para outro, o consumo de tempo do algoritmo é apenas multiplicado por uma constante.
 - \rightarrow Por exemplo, se $T(n) = 250n^2$ em um computador, então $T(n) = 500n^2$ em um computador duas vezes mais lento e $T(n) = 25n^2$ em um computador dez vezes mais rápido.

Podemos tratar então da determinação de T(n) para o algoritmo de inserção. A coluna direita da figura abaixo registra o número de execuções de cada linha no pior caso.

```
ORDENAÇÃO-POR-INSERÇÃO (A, n)

1 para j crescendo de 2 até n faça n

2 x \leftarrow A[j] n-1

3 i \leftarrow j-1 n-1

4 enquanto i > 0 e A[i] > x faça 2+3+...+n

5 A[i+1] \leftarrow A[i] 1+2+3+...+n-1

6 i \leftarrow i-1 1+2+3+...+n-1

7 A[i+1] \leftarrow x n-1
```

 Suponha agora que a execução de qualquer das linha do código consome 1 unidade de tempo. Então o tempo no pior caso será a soma da coluna direita da figura:

$$T(n) = (3/2)n^2 + (7/2)n - 4.$$

 Se tivéssemos levado em conta o tempo exato de execução de cada linha, obteríamos coeficientes diferentes de 3/2, 7/2 e −4, mas a expressão de T(n) ainda seria da forma an² + bn + c.

O coeficiente 3/2 de n² não é importante: ele não depende do algoritmo mas de nossa hipótese "1 unidade de tempo por linha". Já o "n²" é fundamental: ele é característico do algoritmo em si e não depende nem do computador nem dos detalhes da implementação do algoritmo. Em resumo, a única parte importante em T(n) é o "n2". Dizemos que a quantidade de tempo que o algoritmo Ordenação-Por-Inserção consome no pior caso é Θ(n²).

Dizemos que o algoritmo é quadrático.

Ordem Omega

A expressão "f = O(g)" tem o mesmo sabor que "f \leq g". Agora precisamos de um conceito que tenha o sabor de " $f \geq g$ ".

Definição: Dadas funções assintoticamente não negativas f e g, dizemos que f está na ordem Omega de g e escrevemos $f = \Omega(g)$ se $f(n) \ge c \cdot g(n)$ para algum c positivo e para todo n suficientemente grande. Em outras palavras, existe um número positivo c e um número n0 tais que $f(n) \ge c \cdot g(n)$ para todo n maior que n0.

Ordem Teta

Além dos conceitos que têm o sabor de " $f \le g$ " e de " $f \ge g$ ", precisamos de um que tenha o sabor de "f = g".

Definição: Dizemos que f e g estão na mesma e escrevemos $f = \Theta(g)$ se f = O(g) e $f = \Omega(g)$. Trocando em miúdos, $f = \Theta(g)$ significa que existe números positivos c e d tais que c $g(n) \le f(n) \le g(n)$ para todo n suficientemente grande.

Exemplo: As funções abaixo pertencem todas à ordem Θ(n2):

 n^2 , $(3/2)n^2$, $9999n^2$, $n^2/1000$, n^2+100n

Algoritmos de ordenação

Mergesort

- → Mergesort é um algoritmo de ordenação recursivo;
- → Ele recursivamente ordena as duas metades do vetor;
- → Usa a estratégia de divisão e conquista;
- → Mergesort é um algoritmo eficiente;
- → Tem tempo de execução O (n log n);

Método de Divisão e Conquista

- **Divisão:** Divida o problema em duas ou mais partes, criando subproblemas menores;
- Conquista: Os subproblemas são resolvidos recursivamente usando divisão e conquista. Caso os subproblemas sejam suficientemente pequenos resolva-os de forma direta;
- Combina: Tome cada uma das partes e junte-as todas de forma a resolver o problema original;

Mergesort

Caso o tamanho do vetor seja maior que 1:

- 1. divida o vetor no meio;
- 2. ordene a primeira metade recursivamente;
- 3. ordene a segunda metade recursivamente;
- 4. intercale as duas metades se possível: senão devolva o elemento.

Intercalação

- A intercalação de dois vetores ordenados pode ser feito em tempo linear;
- Uma variável em cada vetor indica o próximo elemento a ser inserido a lista intercalada;
- Enquanto ambas os vetores tiverem elementos;
- Coloque o menor entre os dois elemento indicados no vetor intercalado e incremente índice respectivo;
- Quando um dois vetores não tiver mais elementos, concatene o outro no final do vetor intercalado.

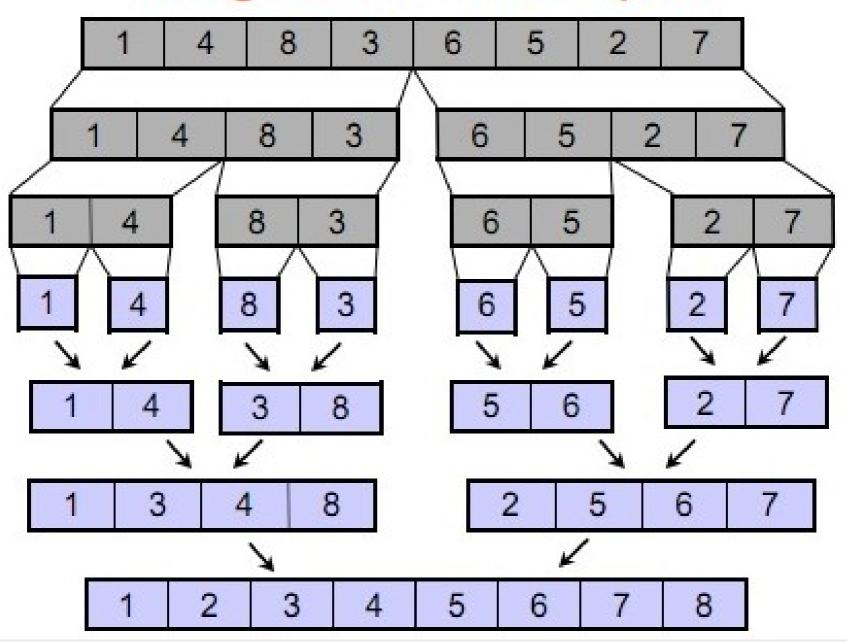
Mergesort

Problema: Dados $A[p \dots q]$ e $A[q+1 \dots r]$ crescentes, rearranjar $A[p \dots r]$ de modo que ele fique em ordem crescente.

Entrada:

Saída:

MergeSort - Exemplo



Mergesort

```
MERGESORT (A, p, r)

1 se p < r então

2 q \leftarrow \lfloor (p+r)/2 \rfloor

3 MERGESORT (A, p, q)

4 MERGESORT (A, q+1, r)

5 INTERCALA (A, p, q, r)
```

```
INTERCALA (A, p, q, r)
      para i crescendo de p até q faça
         B[i] \leftarrow A[i]
      para j crescendo de q+1 até r faça
 9
         B[r+q+1-j] \leftarrow A[j]
10 i \leftarrow p
    j \leftarrow r
11
12
      para k crescendo de p até r faça
13
          se B[i] \leq B[j]
              então A[k] \leftarrow B[i]
14
                      i \leftarrow i+1
15
              senão A[k] \leftarrow B[j]
16
17
                      j \leftarrow j-1
```