# Técnicas de Projeto (Parte 2) Projeto e Análise de Algoritmo

#### Felipe Cunha

Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais

## Técnicas de Projeto

1) Divisão e Conquista

#### Divisão e Conquista

- Consiste em dividir o problema em partes menores, encontrar soluções para essas partes (supostamente mais fá cil), e combina-las em uma solução global.
  - Geralmente leva a soluções eficientes e elegantes, principalmente se forem recursivas.
- Basicamente essa técnica consiste das seguintes fases (executadas nesta ordem):
  - Divisão (particionamento) do problema original em sub-problemas similares ao original mas que são menores em tamanho;
  - Resolução de cada sub-problema sucessivamente e independentemente (em geral de forma recursiva);
  - Combinação das soluções individuais em uma solução global para todo o problema.

#### Divisão e Conquista

 Um algoritmo de "divisão e conquista" é normalmente relacionado a uma equação de recorrência que contém termos referentes ao próprio problema.

$$T(n) = aT(\frac{n}{b}) + f(n)$$

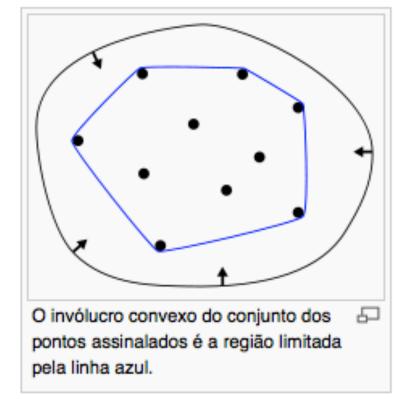
onde a indica o número de sub-problemas gerados, b o tamanho de cada um deles e f(n) o custo para fazer a divisão.

#### Divisão e Conquista

- Paradigma bastante usado em Ciência da Computação em problemas como:
  - Ordenação: Mergesort, Quicksort (Tecnicamente falando, o
     Quicksort poderia ser chamado de um algoritmo conquista e divisão);
  - Pesquisa: Pesquisa Binária;
  - Algoritmos aritméticos: multiplicação de inteiros, multiplicação de matrizes,
  - FFT (Fast Fourier Transform);
  - Algoritmos geométricos: Convex Hull, Par mais próximo;
  - 0 ...

#### **Convex Hull**

- É o menor polígono formado pelas linhas limítrofes de uma rede de Delaunay, capaz de conter todos os v értices dessa rede.
- Para objetos planos, isto é, restritos ao plano, a envoltória convexa pode ser facilmente visualizada de uma tira elástica que ao ser esticada envolva todo o objeto dado, quando ela é solta, ela assumirá a forma requerida da envoltória convexa.



#### **Convex Hull**

#### • Gift wrapping aka Jarvis march — O(nh)

One of the simplest (although not the most time efficient in the worst case) planar algorithms. Discovered independently by Chand & Kapur in 1970 and R. A. Jarvis in 1973. It has O(nh) time complexity, where n is the number of points in the set, and h is the number of points in the hull. In the worst case the complexity is  $\Theta(n^2)$ .

Graham scan — O(n log n)

A slightly more sophisticated, but much more efficient algorithm, published by Ronald Graham in 1972. If the points are already sorted by one of the coordinates or by the angle to a fixed vector, then the algorithm takes O(n) time.

#### QuickHull

Discovered independently in 1977 by W. Eddy and in 1978 by A. Bykat. Just like the quicksort algorithm, it has the expected time complexity of  $O(n \log n)$ , but may degenerate to  $O(n \log n)$  in the worst case.

- Divide and conquer O(n log n)
  - Another O(n log n) algorithm, published in 1977 by Preparata and Hong. This algorithm is also applicable to the three dimensional case.
- Monotone chain aka Andrew's algorithm— O(n log n)

Published in 1979 by A. M. Andrew. The algorithm can be seen as a variant of Graham scan which sorts the points lexicographically by their coordinates. When the input is already sorted, the algorithm takes O(n) time.

Incremental convex hull algorithm — O(n log n)
 Published in 1984 by Michael Kallay.

#### **Convex Hull**



 Seja A um vetor de inteiros, A[1..n], n ≥ 1 que não está ordenado.

- Pede-se:
  - Determine o maior e o menor elementos desse vetor usando divisão e conquista;
  - Determine o custo (número de comparações) para achar esses dois elementos supondo que A possui n elementos.

Cada chamada de MaxMin4 atribui às variáveis Max e Min o maior e o menor elementos em A[Linf]..A[Lsup].

```
MAXMIN4(Linf, Lsup, Max, Min)

    ∨ Variáveis auxiliares: Max1, Max2, Min1, Min2, Meio

    if (Lsup - Linf) < 1
                                                                  Condição da parada recursiva
      then if A[Linf] < A[Lsup]
 3
              then Max \leftarrow A[Lsup]
                    Min \leftarrow A[Linf]
              else Max \leftarrow A[Linf]
                    Min \leftarrow A[Lsup]
 6
      else Meio \leftarrow \lfloor \frac{Linf + Lsup}{2} \rfloor
                                            > Acha o menor e maior elementos de cada partição
 8
            MAXMIN4(Linf, Meio, Max1, Min1)
            MAXMIN4(Meio+1, Lsup, Max2, Min2)
            if Max1 > Max2
10
11
              then Max ← Max1
12
              else Max ← Max2
13
            if Min1 < Min2
              then Min ← Min1
14
              else Min ← Min2
15
```

#### Análise:

Seja f(n) o número de comparações entre os elementos de A, que possui n elementos.

$$f(n)=1,$$
 para  $n\leq 2,$   $f(n)=f(\lfloor n/2 \rfloor)+f(\lceil n/2 \rceil)+2,$  para  $n>2.$ 

Quando  $n=2^i$  para algum inteiro positivo i, temos que:

$$f(n) = 2f(\frac{n}{2}) + 2$$

#### Análise:

Resolvendo esta equação de recorrência (em função de n e i), temos:

Fazendo a expansão desta equação temos:

$$2^{i-2}f(2^2) = 2^{i-1} + 2^{i-1}$$

$$2^{i-3}f(2^3) = 2^{i-1} + 2^{i-1} + 2^{i-2}$$

$$\vdots$$

$$2^2f(2^{i-2}) + 2^2 = 2^{i-1} + 2^{i-1} + 2^{i-2} + \dots + 2^3$$

$$2f(2^{i-1}) + 2 = 2^{i-1} + 2^{i-1} + 2^{i-2} + \dots + 2^3 + 2^2$$

$$f(2^i) = 2^{i-1} + 2^{i-1} + 2^{i-2} + \dots + 2^3 + 2^2 + 2$$

$$= 2^{i-1} + \sum_{k=1}^{i-1} 2^k = 2^{i-1} + 2^i - 2$$

$$f(n) = \frac{n}{2} + n - 2 = \frac{3n}{2} - 2.$$

Logo, f(n) = 3n/2 - 2 para o melhor caso, pior caso e caso médio.

- Conforme mostrado anteriormente, o algoritmo apresentado neste exemplo é ótimo.
- Entretanto, ele pode ser pior do que os já apresentados, pois, a cada chamada recursiva, salva Linf, Lsup, Max e Min, al ém do endereço de retorno da chamada para o procedimento.
- Além disso, uma comparação adicional é necessária a cada chamada recursiva para verificar se Lsup – Linf ≤ 1 (condição de parada).
- O valor de n + 1 deve ser menor do que a metade do maior inteiro que pode ser representado pelo compilador, para não provocar overflow na operação Linf + Lsup.

# Exemplo: Exponenciação

Problema: Calcular  $a^n$ , para todo real a e inteiro  $n \ge 0$ .

Primeira solução (incremental):

- Caso base: n = 0;  $a^0 = 1$ .
- Hipótese de indução: Suponha que, para qualquer inteiro k < n e real a, sei calcular a<sup>k</sup>.
- Passo da indução: Queremos provar que conseguimos calcular a<sup>k</sup>, para k=n. Por hipótese de indução, sei calcular a<sup>n-1</sup>. Então, calculo a<sup>n</sup> multiplicando a<sup>n-1</sup> por a.

# Exemplo: Exponenciação

```
Exponenciação(a, n)
se n = 0 então retorne(1)
senão an:=Exponenciação(a, n - 1)
an := an * a
retorne(an)
```

#### Análise:

Vamos agora projetar um algoritmo para o problema usando o método de divisão e conquista.

# Exemplo: Exponenciação

```
ExponenciaçãoDC(a, n)
se n = 0 então retorne(1)
senão
an := ExponenciaçãoDC(a, n/2)
an := an * an
se (n mod 2) = 1 an := an * a
retorne(an)
```

#### Análise:

Colocar 2 condições de contorno: n=0, n=1

#### Exemplo: Busca Binária

```
BuscaBinaria (A, e, d, x)
Entrada: Vetor A, delimitadores e e d do subvetor e
X.
Saída: Indice 1 \le i \le n tal que A[i] = x ou i = 0.
      se e = d então
      se A[e] = x então retorne(e) senão retorne(-1)
      senão
        i := (e + d)/2
        se A[i] = x então retorne(i)
        senão se A[i] > x
        i := BuscaBinaria(A, e, i - 1, x)
      senão
        i := BuscaBinaria(A, i + 1, d, x)
      retorne(i)
```

## Exemplo: Busca Binária

- Análise:
- Caso médio:
  - Cada elemento tem probabilidade 1/n de ser o valor procurado.
  - Usar uma árvore para análise.

#### **Exercícios:**

 Proponha versões não recursivas para os exemplos acima. A eliminação da recursividade altera a complexidade das soluções?

## **Exemplo: QuickSort**

- Algoritmo de ordenação baseado na estratégia de Dividir e Conquistar
- Em contraste ao Mergesort, no Quicksort é a operação de divisão a mais custosa: depois de escolhemos o pivot, temos que separar os elementos do vetor maiores que o pivot dos menores que o pivot.

# **Exemplo: QuickSort**

- Conseguimos fazer essa divisão com Θ(n) operações: basta varrer o vetor com dois apontadores, um varrendo da direita para a esquerda e outro da esquerda para a direita, em busca de elementos situados na parte errada do vetor, e trocar um par de elementos de lugar quando encontrado.
- Após essa etapa, basta ordenarmos os dois trechos do vetor recursivamente para obtermos o vetor ordenado, ou seja, a conquista é imediata.

# **Exemplo: QuickSort**

```
Quicksort(A, esq, dir)
// Entrada: Vetor A de inteiros e os índices esq e dir que delimitam início e
fim do subvetor a ser ordenado.
//Saída: Subvetor de A de esq a dir ordenado.
início
   i=esq
   j=dir
   pivô=A[dir]
   repita
      enquanto (A[i] < pivo) faça i= i + 1</pre>
      enquanto (A[j] > pivo) faça j= j-1
      se (i <= j) então
         troca (A[i], A[j])
         i = i + 1
         j = j - 1
   até que (i > j)
   se (j > esq) então QuickSort(A, esq, j)
   se (i < dir) então QuickSort(A, i, dir)</pre>
fim
```

## **Exemplo: Quicksort**

- Análise do pior caso:
- Quantas comparações e quantas trocas o algoritmo Quicksort executa no pior caso?
- Certamente a operação de divisão tem complexidade  $\Theta(n)$ , mas o tamanho dos dois subproblemas depende do pivot escolhido.
- No pior caso, cada divisão sucessiva do Quicksort separa um único elemento dos demais, recaindo na recorrência:

» 
$$T(n) = 0, n = 1$$
  
»  $T(n) = T(n - 1) + n, n > 1,$ 

- Portanto, Θ(n²) comparações e trocas são executadas no pior caso.
- Então, o algoritmo Quicksort é assintoticamente menos eficiente que o Mergesort no pior caso.
- Veremos que, no caso médio, o Quicksort efetua Θ(n log n) comparações e trocas.
- Assim, na prática, o Quicksort é bastante eficiente, com uma vantagem adicional em relação ao Mergesort: é in place, isto é, não utiliza um vetor auxiliar.

## **Exemplo: Quicksort**

- Análise do caso médio:
- Considere que i é o índice da posição do pivot escolhido no vetor ordenado.
- Supondo que qualquer elemento do vetor tem igual probabilidade de ser escolhido como o pivot
- Então, na média, o tamanho dos subproblemas resolvidos em cada divisão sucessiva será (n>=2):

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (T(i-1) + T(n-i))$$

#### **Exemplo: Quicksort**

Supondo T(o)=o, Não é difícil ver que:

$$\sum_{i=1}^{n} T(i-1) = \sum_{i=1}^{n} T(n-i) = \sum_{i=1}^{n-1} T(i)$$

 Assim, no caso médio, o número de operações efetuadas pelo Quicksort é dado pela recorrência:

$$T(n) = \begin{cases} 0, n < 2 \\ \frac{2}{n} \sum_{i=1}^{n-1} T(i) + n - 1, n \ge 2 \end{cases}$$

• Esta recorrência é  $\Theta(n \log n)$ . Portanto, na média, o Quicksort executa  $\Theta(n \log n)$  trocas e comparações.

## **Considerações Finais**

- Este paradigma não é aplicado apenas a problemas recursivos.
- Existem pelo menos três cenários onde divisão e conquista é aplicado:
  - 1. Processar independentemente partes do conjunto de dados.
    - Exemplo: Mergesort.
  - 2. Eliminar partes do conjunto de dados a serem examinados.
    - Exemplo: Pesquisa binária.
  - 3. Processar separadamente partes do conjunto de dados mas onde a solução de uma parte influencia no resultado da outra.
    - Exemplo: Somador apresentado.

## **Considerações Finais**

- O projeto de algoritmos, é importante procurar sempre manter o balanceamento na sub-divisão de um problema em partes menores.
- Divisão e conquista não é a única técnica em que balanceamento é útil.
- Exemplo:
  - Pior caso do quicksort.