MC458 — Projeto e Análise de Algoritmos I

C.C. de Souza C.N. da Silva O. Lee

Antes de mais nada...

- Uma versão anterior deste conjunto de slides foi preparada por Cid Carvalho de Souza e Cândida Nunes da Silva para uma instância anterior desta disciplina.
- O que vocês tem em mãos é uma versão modificada preparada para atender a meus gostos.
- Nunca é demais enfatizar que o material é apenas um guia e não deve ser usado como única fonte de estudo. Para isso consultem a bibliografia (em especial o CLR ou CLRS).

Orlando Lee

Agradecimentos (Cid e Cândida)

- Várias pessoas contribuíram direta ou indiretamente com a preparação deste material.
- Algumas destas pessoas cederam gentilmente seus arquivos digitais enquanto outras cederam gentilmente o seu tempo fazendo correções e dando sugestões.
- Uma lista destes "colaboradores" (em ordem alfabética) é dada abaixo:
 - Célia Picinin de Mello
 - ▶ José Coelho de Pina
 - Orlando Lee
 - Paulo Feofiloff
 - Pedro Rezende
 - Ricardo Dahab
 - Zanoni Dias





 Dividir para conquistar: uma tática de guerra aplicada ao projeto de algoritmos.

- Dividir para conquistar: uma tática de guerra aplicada ao projeto de algoritmos.
- Um algoritmo de divisão e conquista é aquele que resolve o problema desejado combinando as soluções parciais de (um ou mais) subproblemas, obtidas recursivamente.

- Dividir para conquistar: uma tática de guerra aplicada ao projeto de algoritmos.
- Um algoritmo de divisão e conquista é aquele que resolve o problema desejado combinando as soluções parciais de (um ou mais) subproblemas, obtidas recursivamente.
- É mais um paradigma de projeto de algoritmos baseado no princípio da indução.

- Dividir para conquistar: uma tática de guerra aplicada ao projeto de algoritmos.
- Um algoritmo de divisão e conquista é aquele que resolve o problema desejado combinando as soluções parciais de (um ou mais) subproblemas, obtidas recursivamente.
- É mais um paradigma de projeto de algoritmos baseado no princípio da indução.
- Informalmente, podemos dizer que o paradigma incremental representa o projeto de algoritmos por indução fraca, enquanto o paradigma de divisão e conquista representa o projeto por indução forte.

- Dividir para conquistar: uma tática de guerra aplicada ao projeto de algoritmos.
- Um algoritmo de divisão e conquista é aquele que resolve o problema desejado combinando as soluções parciais de (um ou mais) subproblemas, obtidas recursivamente.
- É mais um paradigma de projeto de algoritmos baseado no princípio da indução.
- Informalmente, podemos dizer que o paradigma incremental representa o projeto de algoritmos por indução fraca, enquanto o paradigma de divisão e conquista representa o projeto por indução forte.
- É natural, portanto, demonstrar a corretude de algoritmos de divisão e conquista por indução.

Algoritmo Genérico

Divisão-e-Conquista(x)

- Saída: Solução y do problema em questão para x
 - 1. **se** \times é suficientemente pequeno
 - 2. **então devolva** Solucao(x)
 - 3. senão
 - 4. decomponha x em instâncias menores x_1, x_2, \dots, x_k
 - 5. para i de 1 até k faça
 - 6. $y_i \leftarrow \text{DIVISÃO-E-CONQUISTA}(x_i)$
 - 7. combine as soluções y_i para obter a solução y de x.
 - 8. **devolva** y

Problema:

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

Problema:

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

Primeira solução, por indução fraca:

Problema:

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

Primeira solução, por indução fraca:

• Caso base: n = 0; $a^0 = 1$.

Problema:

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

Primeira solução, por indução fraca:

- Caso base: n = 0; $a^0 = 1$.
- Hipótese de indução: Suponha que, para qualquer inteiro n > 0 e real a, sei calcular a^{n-1} .

Problema:

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

Primeira solução, por indução fraca:

- Caso base: n = 0; $a^0 = 1$.
- Hipótese de indução: Suponha que, para qualquer inteiro n > 0 e real a, sei calcular a^{n-1} .
- Passo da indução: Queremos agora calcular a^n , para n > 0. Por hipótese de indução, sei calcular a^{n-1} . Então, calculamos a^n multiplicando a^{n-1} por a.

Exemplo 1 - Solução 1 - Algoritmo

- \triangleright **Entrada:** Um número real **a** e um inteiro $n \ge 0$.
- \triangleright **Saída:** O valor de a^n .

EXPONENCIAÇÃO (a, n)

- 1. **se** n = 0
- 2. **então** $an \leftarrow 1 \triangleright caso$ base
- 3. senão
- 4. $an' \leftarrow \text{EXPONENCIAÇÃO}(a, n-1)$
- 5. $an \leftarrow an' * a$
- 6. devolva an

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular a^n .

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular a^n .

Então a relação de recorrência deste algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 0. \end{cases}$$

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular a^n .

Então a relação de recorrência deste algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 0. \end{cases}$$

Neste caso, não é difícil ver que

$$T(n) = \Theta(n)$$
.

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular a^n .

Então a relação de recorrência deste algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 0. \end{cases}$$

Neste caso, não é difícil ver que

$$T(n) = \Theta(n)$$
.

Este algoritmo é linear no tamanho da entrada?

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular a^n .

Então a relação de recorrência deste algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 0. \end{cases}$$

Neste caso, não é difícil ver que

$$T(n) = \Theta(n)$$
.

Este algoritmo é linear no tamanho da entrada?

Não! O tamanho da entrada é $\lg a + \lg n$.

Agora projetaremos um algoritmo para o problema usando indução forte (divisão e conquista).

Agora projetaremos um algoritmo para o problema usando indução forte (divisão e conquista).

Segunda solução, por indução forte:

Agora projetaremos um algoritmo para o problema usando indução forte (divisão e conquista).

Segunda solução, por indução forte:

• Caso base: n = 0; $a^0 = 1$.

Agora projetaremos um algoritmo para o problema usando indução forte (divisão e conquista).

Segunda solução, por indução forte:

- Caso base: n = 0; $a^0 = 1$.
- Hipótese de indução: Suponha que, para qualquer inteiro n > 0 e real a, sei calcular a^k , para todo $k : 0 \le k < n$.

Agora projetaremos um algoritmo para o problema usando indução forte (divisão e conquista).

Segunda solução, por indução forte:

- Caso base: n = 0; $a^0 = 1$.
- **Hipótese de indução:** Suponha que, para qualquer inteiro n > 0 e real a, sei calcular a^k , para todo $k : 0 \le k < n$.
- Passo da indução: Queremos agora calcular aⁿ, para n > 0. Por hipótese de indução sei calcular a^{l n/2}. Então, calculamos aⁿ da seguinte forma:

$$a^{n} = \left\{ \begin{array}{l} \left(a^{\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor}\right)^{2}, & \text{se } n \text{ par;} \\ a \cdot \left(a^{\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor}\right)^{2}, & \text{se } n \text{ impar.} \end{array} \right.$$

Exemplo 1 - Solução 2 - Algoritmo

```
\triangleright Entrada: Um número real a e um inteiro n > 0.
\triangleright Saída: O valor de a^n.
EXPONENCIAÇÃODC(a, n)
1. se n = 0
      então an \leftarrow 1 > caso base
3.
      senão ⊳ divisão
          an' \leftarrow \text{EXPONENCIAÇÃODC}(a, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor) > \text{conquista}
5.
          an \leftarrow an' * an'
6. se n \mod 2 = 1
             an \leftarrow an * a
8. devolva an
```

• Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo de divisão e conquista para calcular a^n .

- Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo de divisão e conquista para calcular a^n .
- Então a relação de recorrência deste algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + \Theta(1), & n > 0, \end{cases}$$

- Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo de divisão e conquista para calcular a^n .
- Então a relação de recorrência deste algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + \Theta(1), & n > 0, \end{cases}$$

• Não é difícil ver que $T(n) = \Theta(\log n)$. Por quê?

Projeto por Divisão e Conquista - Exemplo 2 Busca Binária

Problema:

Dados um vetor ordenado A com n números reais e um real x, determinar a posição $1 \le i \le n$ tal que A[i] = x, ou que não existe tal i.

Projeto por Divisão e Conquista - Exemplo 2 Busca Binária

Problema:

Dados um vetor ordenado A com n números reais e um real x, determinar a posição $1 \le i \le n$ tal que A[i] = x, ou que não existe tal i.

 O projeto de um algoritmo para este problema usando indução simples nos leva a um algoritmo de busca linear de complexidade de pior caso Θ(n). (Como seria a indução?)

Projeto por Divisão e Conquista - Exemplo 2 Busca Binária

Problema:

Dados um vetor ordenado A com n números reais e um real x, determinar a posição $1 \le i \le n$ tal que A[i] = x, ou que não existe tal i.

- O projeto de um algoritmo para este problema usando indução simples nos leva a um algoritmo de busca linear de complexidade de pior caso $\Theta(n)$. (Como seria a indução?)
- Se utilizarmos indução forte para projetar o algoritmo, obtemos o algoritmo de divisão-e-conquista chamado de busca binária.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

• **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Caso base: n = 1 (ou p = r). Se A[p] = x então devolvemos p, senão devolvemos -1.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

• **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Passo de indução: Queremos resolver o problema para A[p..r] e x. Seja $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Passo de indução: Queremos resolver o problema para A[p..r] e x. Seja $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$.

Se $\mathbf{x} < A[\mathbf{i}]$ então \mathbf{x} só pode estar em $A[\mathbf{p} .. \mathbf{i} - 1]$.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Passo de indução: Queremos resolver o problema para A[p..r] e x. Seja $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$.

Se $\mathbf{x} < A[\mathbf{i}]$ então \mathbf{x} só pode estar em $A[\mathbf{p} .. \mathbf{i} - 1]$.

Aplicamos a HI a A[p...,i-1] e x.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Passo de indução: Queremos resolver o problema para A[p..r] e x. Seja $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$.

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Passo de indução: Queremos resolver o problema para A[p..r] e x. Seja $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$.

Se $x \ge A[i]$ então x só pode estar em A[i ... r].

Problema:

Sejam A[p..r] um vetor **ordenado** com n=r-p+1 números reais e x um número real. Queremos projetar um algoritmo que devolve um índice i tal que $p \le i \le r$ e A[i] = x, ou i = -1 se tal índice não existir.

Solução usando indução forte:

- **Hipótese de indução:** Suponha que sabemos resolver o problema para vetores com no máximo n-1 elementos.
- Passo de indução: Queremos resolver o problema para A[p..r] e x. Seja $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$.

Se $x \ge A[i]$ então x só pode estar em A[i ... r].

Aplicamos a HI a A[i...,r] e x.

Eis algumas observações:

• Este algoritmo evita o teste de igualdade até chegar na base.

- Este algoritmo evita o teste de igualdade até chegar na base.
- Com isso, há apenas uma comparação entre elementos em cada nível da recursão.

- Este algoritmo evita o teste de igualdade até chegar na base.
- Com isso, há apenas uma comparação entre elementos em cada nível da recursão.
- Por outro lado, não há modo de parar a busca antes.

- Este algoritmo evita o teste de igualdade até chegar na base.
- Com isso, há apenas uma comparação entre elementos em cada nível da recursão.
- Por outro lado, não há modo de parar a busca antes.
- Outra alternativa, é fazer o teste de igualdade no código o que implica em duas comparações entre elementos por nível de recursão.

- Este algoritmo evita o teste de igualdade até chegar na base.
- Com isso, há apenas uma comparação entre elementos em cada nível da recursão.
- Por outro lado, não há modo de parar a busca antes.
- Outra alternativa, é fazer o teste de igualdade no código o que implica em duas comparações entre elementos por nível de recursão.
- A escolha entre $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$ e $i = \lfloor (p+r)/2 \rfloor$ não afeta a complexidade assintótica do algoritmo.

- Este algoritmo evita o teste de igualdade até chegar na base.
- Com isso, há apenas uma comparação entre elementos em cada nível da recursão.
- Por outro lado, não há modo de parar a busca antes.
- Outra alternativa, é fazer o teste de igualdade no código o que implica em duas comparações entre elementos por nível de recursão.
- A escolha entre $i = \lceil (p+r)/2 \rceil$ e $i = \lfloor (p+r)/2 \rfloor$ não afeta a complexidade assintótica do algoritmo.
- Entretanto é necessário adaptar a base (n = 0 ou n = 1) dependendo da escolha de i (chamada recursiva em um vetor vazio).

Exemplo 2 - Algoritmo

```
\triangleright Entrada: Um vetor ordenado A[p..r] não-vazio e um elemento
Χ.
\triangleright Saída: Índice p \le i \le r tal que A[i] = x ou i = -1.
Busca-Binária(A, p, r, x)
 1. se p = r > n = 1
      então
 3.
         se A[p] = x então devolva p
                       senão devolva -1
 4.
 5.
      senão
 6.
         i \leftarrow \lceil (p+r)/2 \rceil
7. se x < A[i]
 8.
            então devolva Busca-Binária(A, p, i - 1, x)
            senão devolva Busca-Binária(A, i, r, x)
 9.
```

• O número de operações T(n) executadas na busca binária no pior caso é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + \Theta(1), & n > 1, \end{cases}$$

 O número de operações T(n) executadas na busca binária no pior caso é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + \Theta(1), & n > 1, \end{cases}$$

• A solução é $T(n) = \Theta(\log n)$.

• O número de operações T(n) executadas na busca binária no pior caso é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + \Theta(1), & n > 1, \end{cases}$$

- A solução é $T(n) = \Theta(\log n)$.
- O algoritmo de busca binária (divisão e conquista) tem complexidade de pior caso $\Theta(\log n)$, que é assintoticamente melhor que o algoritmo de busca linear (incremental).

• O número de operações T(n) executadas na busca binária no pior caso é:

$$T(n) = \left\{ \begin{array}{ll} \Theta(1), & n = 0 \\ T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + \Theta(1), & n > 1, \end{array} \right.$$

- A solução é $T(n) = \Theta(\log n)$.
- O algoritmo de busca binária (divisão e conquista) tem complexidade de pior caso $\Theta(\log n)$, que é assintoticamente melhor que o algoritmo de busca linear (incremental).
- E se o vetor não estivesse ordenado, qual paradigma nos levaria a um algoritmo assintoticamente melhor?

Aplicações de busca binária

Leiam na seção 6.2 do livro de U. Manber, Algorithms: A Creative Approach, Addison-Wesley (1989), os tópicos:

- Busca binária em uma seqüência ciclicamente ordenada;
- Busca binária para encontrar um índice especial;
- Busca binária em seqüências de tamanhos desconhecidos;
- O problema da subseqüência gaguejante.

Problema:

Problema:

Dado um conjunto S de $n \ge 2$ números reais, determinar o maior e o menor elemento de S.

• Um algoritmo incremental simples para esse problema faz 2n-3 comparações entre elementos. Como?

Problema:

Dado um conjunto S de $n \ge 2$ números reais, determinar o maior e o menor elemento de S.

• Um algoritmo incremental simples para esse problema faz 2n-3 comparações entre elementos. Como? Uma comparação inicial entre dois elementos e 2(n-2) comparações para os demais n-2 elementos.

Problema:

- Um algoritmo incremental simples para esse problema faz 2n 3
 comparações entre elementos. Como?
 Uma comparação inicial entre dois elementos e 2(n 2) comparações para os demais n 2 elementos.
- Será que um algoritmo de divisão e conquista seria melhor?

Problema:

- Um algoritmo incremental simples para esse problema faz 2n 3
 comparações entre elementos. Como?
 Uma comparação inicial entre dois elementos e 2(n 2) comparações para os demais n 2 elementos.
- Será que um algoritmo de divisão e conquista seria melhor?
- Um possível algoritmo de divisão e conquista seria:

Problema:

- Um algoritmo incremental simples para esse problema faz 2n 3
 comparações entre elementos. Como?
 Uma comparação inicial entre dois elementos e 2(n 2) comparações para os demais n 2 elementos.
- Será que um algoritmo de divisão e conquista seria melhor?
- Um possível algoritmo de divisão e conquista seria:
 - ▶ Divida S em dois subconjuntos de (aproximadamente) mesmo tamanho S_1 e S_2 e solucione os subproblemas.

Problema:

- Um algoritmo incremental simples para esse problema faz 2n 3
 comparações entre elementos. Como?
 Uma comparação inicial entre dois elementos e 2(n 2) comparações para os demais n 2 elementos.
- Será que um algoritmo de divisão e conquista seria melhor?
- Um possível algoritmo de divisão e conquista seria:
 - ▶ Divida S em dois subconjuntos de (aproximadamente) mesmo tamanho S_1 e S_2 e solucione os subproblemas.
 - O máximo de S é o máximo dos máximos de S₁ e S₂ e o mínimo de S é o mínimo dos mínimos de S₁ e S₂.

Exemplo 3 - Algoritmo

```
\triangleright Entrada: Um vetor A[p..r] com n=r-p+1>1.
\triangleright Saída: O máximo e o mínimo de A[p..r].
MaxMin(A, p, r)
 1. se p = r
        então devolva A[p], A[p]
 2.
        senão
 3.
             i \leftarrow \lceil (p+r)/2 \rceil
 4.
             \max_{F}, \min_{F} \leftarrow \operatorname{MAXMIN}(A, p, i - 1)
 5.
             \max_{D}, \min_{D} \leftarrow \operatorname{MaxMin}(A, i, r)
 6.
            \max_A \leftarrow \max\{\max_F, \max_D\}
 7.
            \min_{\Delta} \leftarrow \min\{\min_{E}, \min_{D}\}
 8.
            devolva max<sub>4</sub>, min<sub>4</sub>
```

• Estamos interessados no número (exato) T(n) de **comparações entre elementos** feitos pelo algoritmo.

- Estamos interessados no número (exato) T(n) de **comparações** entre elementos feitos pelo algoritmo.
- Qual é o valor de T(n)?

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1. \end{cases}$$

- Estamos interessados no número (exato) T(n) de **comparações** entre elementos feitos pelo algoritmo.
- Qual é o valor de T(n)?

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1. \end{cases}$$

• A solução exata é T(n) = 2(n-1) como mostraremos por indução.

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor) + T(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil) + 2, & n > 1. \end{cases}$$

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1. \end{cases}$$

• Caso base: n = 1. Então T(1) = 0 = 2(n - 1).

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1. \end{cases}$$

- Caso base: n = 1. Então T(1) = 0 = 2(n 1).
- Hipótese de indução: suponha que T(k) = 2(k-1) para k < n.

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1. \end{cases}$$

- Caso base: n = 1. Então T(1) = 0 = 2(n 1).
- Hipótese de indução: suponha que T(k) = 2(k-1) para k < n.
- Passo de indução: queremos mostrar que T(n) = 2(n-1).

$$T(n) = T(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor) + T(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil) + 2$$

$$= 2(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor - 1) + 2(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil - 1) + 2 \text{ (por HI)}$$

$$= 2(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil) - 2$$

$$= 2(n - 1)$$

e o resultado segue.

Exemplo 3 - Algoritmo

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1, \end{cases}$$

Note que para n=2 o algoritmo faz duas comparações quando uma é suficiente!

Exemplo 3 - Algoritmo

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 1, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 1, \end{cases}$$

Note que para n=2 o algoritmo faz duas comparações quando uma é suficiente!

É possível resolver o problema com menos comparações mudando o caso base! Para isso, supomos que $n \geq 2$ e tomamos como casos bases n = 2, 3. Para n = 2 basta uma comparação e para n = 3 bastam três comparações.

Exemplo 3 - Algoritmo

 \triangleright Entrada: Um vetor A[p..r] com n=r-p+1>2. \triangleright Saída: O máximo e o mínimo de A[p..r]. MaxMin(A, p, r)1. se $p \le r - 2$ então $\triangleright n \le 3$ 2. ⊳ Complete o código! 3. $i \leftarrow \lceil (p+r)/2 \rceil$ 4. $\max_{F}, \min_{F} \leftarrow \operatorname{MAXMIN}(A, p, i - 1)$ 5. \max_{D} , $\min_{D} \leftarrow \operatorname{MaxMin}(A, i, r)$ 6. $\max_A \leftarrow \max\{\max_F, \max_D\}$ 7. $\min_A \leftarrow \min\{\min_F, \min_D\}$ 10. **devolva** max_A , min_A

• Qual o número de comparações T(n) efetuado por este algoritmo?

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 2, \\ 3, & n = 3, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 3. \end{cases}$$

• Qual o número de comparações T(n) efetuado por este algoritmo?

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 2, \\ 3, & n = 3, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 3. \end{cases}$$

• Supondo que $n \ge 2$ é uma potência de 2, temos:

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 2, \\ 2T(\frac{n}{2}) + 2, & n = 4, 8, \dots, 2^k, \dots \end{cases}$$

• Qual o número de comparações T(n) efetuado por este algoritmo?

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 2, \\ 3, & n = 3, \\ T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 2, & n > 3. \end{cases}$$

• Supondo que $n \ge 2$ é uma potência de 2, temos:

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 2, \\ 2T(\frac{n}{2}) + 2, & n = 4, 8, \dots, 2^k, \dots \end{cases}$$

• Neste caso, podemos provar que $T(n) = \frac{3}{2}n - 2$ usando o método da substituição!

• Caso Base: $T(2) = 1 = \frac{3}{2}2 - 2$.

- Caso Base: $T(2) = 1 = \frac{3}{2}2 2$.
- **Hipótese de Indução:** Suponha que $T(n) = \frac{3}{2}n 2$ onde $n = 2^{k-1}$ para algum $k \ge 2$.

- Caso Base: $T(2) = 1 = \frac{3}{2}2 2$.
- **Hipótese de Indução:** Suponha que $T(n) = \frac{3}{2}n 2$ onde $n = 2^{k-1}$ para algum $k \ge 2$.
- Passo de Indução: Queremos provar que $T(n) = \frac{3}{2}n 2$ onde $n = 2^k$ para algum $k \ge 2$.

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

= $2(\frac{3}{4}n - 2) + 2$ (por HI)
= $\frac{3}{2}n - 2$.

- Caso Base: $T(2) = 1 = \frac{3}{2}2 2$.
- **Hipótese de Indução:** Suponha que $T(n) = \frac{3}{2}n 2$ onde $n = 2^{k-1}$ para algum $k \ge 2$.
- Passo de Indução: Queremos provar que $T(n) = \frac{3}{2}n 2$ onde $n = 2^k$ para algum $k \ge 2$.

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

= $2(\frac{3}{4}n - 2) + 2$ (por HI)
= $\frac{3}{2}n - 2$.

É possível provar que T(n) = \[3n/2 \] - 2 para n qualquer, mas é um pouco mais complicado (Exercício!)
 Há uma versão iterativa que faz o mesmo número de comparações.

• Assintoticamente, os dois algoritmos para este problema são equivalentes, ambos $\Theta(n)$.

- Assintoticamente, os dois algoritmos para este problema são equivalentes, ambos $\Theta(n)$.
- No entanto, o algoritmo de divisão e conquista faz menos comparações. A estrutura hierárquica de comparações no retorno da recursão evita comparações desnecessárias.

Leitura adicional

Dois exemplos de problemas de estatísticas de ordem nas seções 6.5.1 e 6.11.2 do livro de U. Manber, Algorithms: A Creative Approach, Addison-Wesley (1989):

- Determinação do maior e do menor elemento de um conjunto de n números reais (outra solução);
 veja também a Seção 9.1 do CLRS;
- Determinação dos dois maiores elementos de um conjunto de n números reais.