## Medida do Tempo de Execução de um Programa

Livro "Projeto de Algoritmos" – Nívio Ziviani

Capítulo 1 – Seção 1.3

http://www2.dcc.ufmg.br/livros/algoritmos/

## Projeto de Algoritmos

- Projeto de algoritmos
  - 1. Análise do problema
  - 2. Decisões de projeto
  - 3. Algoritmo a ser utilizado de acordo com seu comportamento.
- Comportamento depende de
  - tempo de execução
  - espaço ocupado.

### Análise de Algoritmos

- Análise de um algoritmo particular.
  - Qual é o custo de usar um dado algoritmo para resolver um problema específico?

# Tipos de Problemas na Análise de Algoritmos

- Análise de um algoritmo particular.
  - Qual é o custo de usar um dado algoritmo para resolver um problema específico?
  - Características que devem ser investigadas:
    - Análise do número de vezes que cada parte do algoritmo deve ser executada,
    - Estudo da quantidade de memória necessária.

## Tipos de Problemas na Análise de Algoritmos

- Análise de uma classe de algoritmos.
  - Qual é o algoritmo de menor custo possível para resolver um problema particular?
  - Toda uma família de algoritmos é investigada.
  - Procura-se identificar um que seja o melhor possível.
  - Coloca-se limites para a complexidade computacional dos algoritmos pertencentes à classe.

#### Custo de um Algoritmo

- Determinando o menor custo possível para resolver problemas de uma dada classe, temos a medida da dificuldade inerente para resolver o problema.
- Quando o custo de um algoritmo é igual ao menor custo possível, o algoritmo é ótimo para a medida de custo considerada.
- Podem existir vários algoritmos para resolver o mesmo problema.
- Se a mesma medida de custo é aplicada a diferentes algoritmos, então é possível compará-los e escolher o mais adequado.

#### Medida do Custo pela Execução do Programa

- Medidas são bastante inadequadas :
  - os resultados são dependentes do compilador;
  - os resultados dependem do hardware;
  - quando grandes quantidades de memória são utilizadas, as medidas de tempo podem depender deste aspecto.
- Apesar disso, há argumentos a favor de se obterem medidas reais de tempo.
  - Ex.: quando há vários algoritmos distintos para resolver um mesmo tipo de problema, todos com um custo de execução dentro de uma mesma ordem de grandeza.
  - Nesse caso, tanto os custos reais das operações como os custos não aparentes, tais como alocação de memória, indexação, carga, são considerados.

    Algoritmos e Estrutura de Dados II

## Medida do Custo por meio de um Modelo Matemático

- Usa um modelo matemático baseado em um computador idealizado.
- Deve ser especificado o conjunto de operações e seus custos de execuções.
  - É mais usual ignorar o custo de algumas das operações e considerar apenas as operações mais significativas.
- Ex.: algoritmos de ordenação. Consideramos o número de comparações entre os elementos do conjunto a ser ordenado e ignoramos as operações aritméticas, de atribuição e manipulações de índices, caso existam.

#### Função de Complexidade

- O custo de execução de um algoritmo é dado por função de custo ou função de complexidade f.
- f(n) é a medida do tempo necessário para executar um algoritmo para um problema de tamanho n.
- Função de complexidade de tempo:
  - f(n) mede o tempo necessário para executar um algoritmo em um problema de tamanho n.
- Função de complexidade de espaço
  - f(n) mede a memória necessária para executar um algoritmo em um problema de tamanho n.

#### Função de Complexidade

- Nas aulas, f denota uma função de complexidade de tempo
  - Apesar do nome, ela n\u00e3o representa tempo diretamente
  - Representa o número de vezes que determinada operação considerada relevante é executada.

 Considere o algoritmo para encontrar o maior elemento de um vetor de inteiros A[n]; n ≥ 1.

```
int Max(int A[n]) {
   int i, Temp;

Temp = A[0];
  for (i = 1; i < n; i++)
        if (Temp < A[i])
        Temp = A[i];
   return Temp;
}</pre>
```

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de comparações entre os elementos de A, se A contiver n elementos.
- Qual a função f(n)?

 Considere o algoritmo para encontrar o maior elemento de um vetor de inteiros A[n]; n ≥ 1.

```
int Max(int A[n]) {
   int i, Temp;

Temp = A[0];
  for (i = 1; i < n; i++)
    if (Temp < A[i])
      Temp = A[i];
  return Temp;
}</pre>
```

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de comparações entre os elementos de A, se A contiver n elementos.
- Logo f(n) = n 1

Teorema: Qualquer algoritmo para encontrar o maior elemento de um conjunto com n elementos, n ≥ 1, faz pelo menos n -1 comparações.

- Teorema: Qualquer algoritmo para encontrar o maior elemento de um conjunto com n elementos, n ≥ 1, faz pelo menos n -1 comparações.
- **Prova**: Cada um dos n 1 elementos tem de ser testado, por meio de comparações, se é menor do que algum outro elemento.

- Teorema: Qualquer algoritmo para encontrar o maior elemento de um conjunto com n elementos, n ≥ 1, faz pelo menos n -1 comparações.
- **Prova**: Cada um dos n 1 elementos tem de ser testado, por meio de comparações, se é menor do que algum outro elemento.
  - □ Logo, n-1 comparações são necessárias

- Teorema: Qualquer algoritmo para encontrar o maior elemento de um conjunto com n elementos, n ≥ 1, faz pelo menos n -1 comparações.
- **Prova**: Cada um dos n 1 elementos tem de ser testado, por meio de comparações, se é menor do que algum outro elemento.
  - □ Logo, n-1 comparações são necessárias

O teorema acima nos diz que, se o número de comparações for utilizado como medida de custo, então a função Max do programa anterior é **ótima**.

#### Tamanho da Entrada de Dados

- A medida do custo de execução de um algoritmo depende principalmente do tamanho da entrada dos dados.
- Para alguns algoritmos, o custo de execução é uma função da entrada particular dos dados, não apenas do tamanho da entrada.

#### Tamanho da Entrada de Dados

- A medida do custo de execução de um algoritmo depende principalmente do tamanho da entrada dos dados.
- Para alguns algoritmos, o custo de execução é uma função da entrada particular dos dados, não apenas do tamanho da entrada.
  - No caso da função Max do programa do exemplo, o custo é uniforme sobre todos os problemas de tamanho n.
  - Para um algoritmo de ordenação isso não ocorre

#### Tamanho da Entrada de Dados

- A medida do custo de execução de um algoritmo depende principalmente do tamanho da entrada dos dados.
- Para alguns algoritmos, o custo de execução é uma função da entrada particular dos dados, não apenas do tamanho da entrada.
  - No caso da função Max do programa do exemplo, o custo é uniforme sobre todos os problemas de tamanho n.
  - Para um algoritmo de ordenação isso não ocorre
  - se os dados de entrada já estiverem quase ordenados, então o algoritmo pode ter que trabalhar menos.

#### Melhor Caso, Pior Caso e Caso Médio

- Melhor caso: menor tempo de execução sobre todas as entradas de tamanho n.
- **Pior caso**: maior tempo de execução sobre todas as entradas de tamanho n.
  - Se f é uma função de complexidade baseada na análise de pior caso, o custo de aplicar o algoritmo nunca é maior do que f(n).
- Caso médio (ou caso esperado): média dos tempos de execução de todas as entradas de tamanho n.

# Análise de Melhor Caso, Pior Caso e Caso Médio

- Na análise do caso médio esperado, supõe-se uma distribuição de probabilidades sobre o conjunto de entradas de tamanho n e o custo médio é obtido com base nessa distribuição.
- A análise do caso médio é geralmente muito mais difícil de obter do que as análises do melhor e do pior caso.
- É comum supor uma distribuição de probabilidades em que todas as entradas possíveis são igualmente prováveis.
  - Na prática isso nem sempre é verdade.

- Considere o problema de acessar os registros de um arquivo.
- Cada registro contém uma chave única que é utilizada para recuperar registros do arquivo.
- O problema: dada uma chave qualquer, localize o registro que contenha esta chave.
- O algoritmo de pesquisa mais simples é o que faz a pesquisa sequencial.

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de registros consultados no arquivo (número de vezes que a chave de consulta é comparada com a chave de cada registro).
  - melhor caso:

pior caso:

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de registros consultados no arquivo (número de vezes que a chave de consulta é comparada com a chave de cada registro).
  - melhor caso:
    - □ registro procurado é o primeiro consultado
  - pior caso:

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de registros consultados no arquivo (número de vezes que a chave de consulta é comparada com a chave de cada registro).
  - melhor caso:
    - □ registro procurado é o primeiro consultado
    - $\Box f(n) = 1$
  - pior caso:

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de registros consultados no arquivo (número de vezes que a chave de consulta é comparada com a chave de cada registro).
  - melhor caso:
    - registro procurado é o primeiro consultado
    - $\Box f(n) = 1$
  - pior caso:
    - registro procurado é o último consultado ou não está presente no arquivo;
  - caso médio:

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de registros consultados no arquivo (número de vezes que a chave de consulta é comparada com a chave de cada registro).
  - melhor caso:
    - registro procurado é o primeiro consultado
    - $\Box f(n) = 1$
  - pior caso:
    - registro procurado é o último consultado ou não está presente no arquivo;
    - $\Box f(n) = n$
  - caso médio:

- No estudo do caso médio, vamos considerar que toda pesquisa recupera um registro.
- Se p<sub>i</sub> for a probabilidade de que o i-ésimo registro seja procurado, e considerando que para recuperar o i-ésimo registro são necessárias i comparações, então:

$$f(n) = 1 x p_1 + 2 x p_2 + 3 x p_3 + \dots + n x p_n$$

- Para calcular f(n) basta conhecer a distribuição de probabilidades p<sub>i</sub>.
- Se cada registro tiver a mesma probabilidade de ser acessado que todos os outros, então

$$p_i = 1/n, \ 1 \le i \le n$$

- Para calcular f(n) basta conhecer a distribuição de probabilidades p<sub>i</sub>.
- Se cada registro tiver a mesma probabilidade de ser acessado que todos os outros, então

$$p_i = 1/n, \ 1 \le i \le n$$

Nesse caso:

$$f(n) = \frac{1}{n}(1+2+3+\cdots+n) = \frac{1}{n}\left(\frac{n(n+1)}{2}\right) = \frac{n+1}{2}$$

A análise do caso esperado revela que uma pesquisa com sucesso examina aproximadamente metade dos registros.

- Seja f uma função de complexidade tal que f(n) é o número de registros consultados no arquivo (número de vezes que a chave de consulta é comparada com a chave de cada registro).
  - melhor caso:

$$\Box f(n) = 1$$

pior caso:

$$\Box f(n) = n$$

$$\neg f(n) = (n + 1)/2.$$

## Exemplo - Maior e Menor Elemento (1)

Problema: encontrar o maior e o menor elemento de um vetor de inteiros A[n]; n ≥ 1.

#### Exemplo - Maior e Menor Elemento (1)

- Problema: encontrar o maior e o menor elemento de um vetor de inteiros A[n]; n ≥ 1.
- Um algoritmo simples pode ser derivado do algoritmo apresentado no programa para achar o maior elemento.

```
void MaxMin1(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

   *Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

## Qual a função de complexidade para MaxMin1?

```
void MaxMin1(int A[n], int *Max, int *Min) {
  int i;

  *Max = A[0];
  *Min = A[0];
  for (i = 1; i < n; i++) {
     if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
     if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
  }
}</pre>
```

## Qual a função de complexidade para MaxMin1?

```
void MaxMin1(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

   *Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

- Seja f(n) o número de comparações entre os elementos de A, se A contiver n elementos.
- Logo f(n) = 2(n-1) para n > 1, para o melhor caso, pior caso e caso médio.

### Exemplo - Maior e Menor Elemento (2)

MaxMin1 pode ser facilmente melhorado: a comparação A[i] < Min só é necessária quando a comparação A[i] > Max dá falso. void MaxMin2(int A[n], int \*Max, int \*Min) { int i; \*Max = A[0];\*Min = A[0];for (i = 1; i < n; i++) { if (A[i] > \*Max) \*Max = A[i];else if (A[i] < \*Min) \*Min = A[i];

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

*Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;
   *Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
```

Melhor caso:

Pior caso:

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

   *Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

### Melhor caso:

quando os elementos estão em ordem crescente;

Pior caso:

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

*Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i]; (n-1)
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

### Melhor caso:

- quando os elementos estão em ordem crescente;
- f(n) = n-1

#### Pior caso:

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

*Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

### Melhor caso:

- quando os elementos estão em ordem crescente;
- $\neg f(n) = n 1$

#### Pior caso:

quando os elementos estão em ordem decrescente;

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

*Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i]; (n-1)
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i]; (n-1)
}
</pre>
```

#### Melhor caso:

- quando os elementos estão em ordem crescente;
- $\neg f(n) = n 1$

#### Pior caso:

- quando os elementos estão em ordem decrescente;

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

*Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
   }
}</pre>
```

#### Melhor caso:

- quando os elementos estão em ordem crescente;
- $\neg f(n) = n 1$

#### Pior caso:

- quando os elementos estão em ordem decrescente;
- f(n) = 2(n-1)

### Caso médio:

No caso médio, A[i] é maior do que Max a metade das vezes.

```
void MaxMin2(int A[n], int *Max, int *Min) {
   int i;

*Max = A[0];
   *Min = A[0];
   for (i = 1; i < n; i++) {
      if (A[i] > *Max) *Max = A[i]; (n-1)
      else if (A[i] < *Min) *Min = A[i]; (n-1)/2
   }
}</pre>
```

#### Melhor caso:

- quando os elementos estão em ordem crescente;
- $\neg f(n) = n-1$

#### Pior caso:

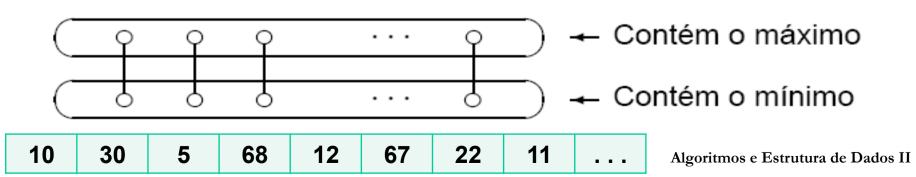
- quando os elementos estão em ordem decrescente;
- $\neg f(n) = 2(n-1)$

- No caso médio, A[i] é maior do que Max a metade das vezes.
- f(n) = n 1 + (n 1)/2 = 3n/2 3/2

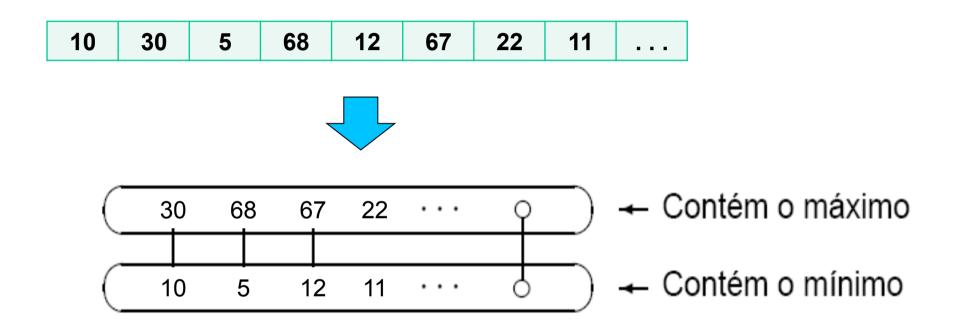
Podemos fazer melhor ainda para encontrar o mínimo e o máximo?

10 30 5 68 12 67 22 11 .
--------------------------

- Considerando o número de comparações realizadas, existe a possibilidade de obter um algoritmo mais eficiente:
  - 1. Compare os elementos de A aos pares, separando-os em dois subconjuntos (maiores em um e menores em outro), a um custo de [n/2] comparações.
  - 2. O máximo é obtido do subconjunto que contém os maiores elementos, a um custo de [n/2] -1 comparações
  - 3. O mínimo é obtido do subconjunto que contém os menores elementos, a um custo de [n/2] -1 comparações



10 30 5 68 12 67 22 11 ...



# Qual a função de complexidade para este novo algoritmo?

- Os elementos de A são comparados dois a dois. Os elementos maiores são comparados com *Max* e os elementos menores são comparados com *Min*.
- Quando n é ímpar, o elemento que está na posição A[n-1] é duplicado na posição A[n] para evitar um tratamento de exceção.
- Para esta implementação:

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

no pior caso, melhor caso e caso médio

```
void MaxMin3(int n, Vetor A, int *Max, int *Min) {
   int i, FimDoAnel;
   if ((n % 2) > 0) {
      A[n] = A[n - 1];
     FimDoAnel = n;
   }
   else FimDoAnel = n - 1;
   if (A[0] > A[1]) {
      *Max = A[0]; *Min = A[1];
   }
   else {
      *Max = A[1]; *Min = A[0];
   i = 3:
   while (i <= FimDoAnel) {</pre>
      if (A[i - 1] > A[i]) {
         if (A[i - 1] > *Max) *Max = A[i - 1];
         if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
      }
      else {
         if (A[i - 1] < *Min) *Min = A[i - 1];
         if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      i += 2;
```

```
void MaxMin3(int n, Vetor A, int *Max, int *Min) {
   int i, FimDoAnel;
   if ((n % 2) > 0) {
      A[n] = A[n - 1];
      FimDoAnel = n;
                                          10
                                                  30
                                                          5
                                                                        12
                                                                               67
   }
                                                                68
   else FimDoAnel = n - 1;
   if (A[0] > A[1]) {
      *Max = A[0]; *Min = A[1];
   }
   else {
      *Max = A[1]; *Min = A[0];
   }
   i = 3;
   while (i <= FimDoAnel) {</pre>
      if (A[i - 1] > A[i]) {
         if (A[i - 1] > *Max) *Max = A[i - 1];
         if (A[i] < *Min) *Min = A[i];
      }
      else {
         if (A[i - 1] < *Min) *Min = A[i - 1];
         if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
      i += 2;
   }
                                                              Algoritmos e Estrutura de Dados II
```

}

```
void MaxMin3(int n, Vetor A, int *Max, int *Min) {
  int i, FimDoAnel;
  if ((n % 2) > 0) {
     A[n] = A[n - 1];
     FimDoAnel = n;
                                    10
                                          30
                                                 5
                                                             12
                                                                   67
                                                       68
  else FimDoAnel = n - 1;
  *Max = A[0]; *Min = A[1];
  else {
     *Max = A[1]; *Min = A[0];
  i = 3;
  while (i <= FimDoAnel) {</pre>
     if (A[i-1] > A[i]) { Comparação 2 (n/2) - 1
                                                  \longrightarrow Comparação 3 (n/2) - 1
        if (A[i - 1] > *Max) *Max = A[i - 1];
        if (A[i] < *Min) *Min = A[i];</pre>
                                                    Comparação 4 (n/2) - 1
     else {
        if (A[i-1] < *Min) *Min = A[i-1]; Comparação 3
        if (A[i] > *Max) *Max = A[i];
                                                  Comparação 4
     i += 2;
                                                     Algoritmos e Estrutura de Dados II
```

Quantas comparações são feitas em MaxMin3?

- Quantas comparações são feitas em MaxMin3?
  - □ 1<sup>a</sup>. comparação feita 1 vez
  - □ 2ª. comparação feita n/2 1 vezes
  - □ 3ª. e 4ª. comparações feitas n/2 1 vezes

- Quantas comparações são feitas em MaxMin3?
  - □ 1ª. comparação feita 1 vez
  - □ 2ª. comparação feita n/2 1 vezes
  - □ 3ª. e 4ª. comparações feitas n/2 1 vezes

$$f(n) = 1 + n/2 - 1 + 2 * (n/2 - 1)$$
  
$$f(n) = (3n - 6)/2 + 1$$
  
$$f(n) = 3n/2 - 3 + 1 = 3n/2 - 2$$

## Comparação entre os Algoritmos

- A tabela apresenta uma comparação entre os algoritmos dos programas MaxMin1, MaxMin2 e MaxMin3, considerando o número de comparações como medida de complexidade.
- Os algoritmos MaxMin2 e MaxMin3 são superiores ao algoritmo MaxMin1 de forma geral.
- O algoritmo MaxMin3 é superior ao algoritmo MaxMin2 com relação ao pior caso e bastante próximo quanto ao caso médio.

Os três	f(n)		
algoritmos	Melhor caso	Pior caso	Caso médio
MaxMin1	2(n-1)	2(n-1)	2(n-1)
MaxMin2	n-1	2(n-1)	3n/2 - 3/2
MaxMin3	3n/2 - 2	3n/2 - 2	3n/2 - 2

## Exemplo

Qual é a função de complexidade f(n) para o algoritmo abaixo?

```
Void funcao(int A[n], int B[n]) {
  int i, j;

  for (i = 0; i < n; i++) {
    for (j = 0; j < n; j++) {
       if (A[i] > B[j])
            A[i] = A[i] + B[j];
       else
            B[j] = B[j] - A[i];
    }
}
```

### Limite Inferior - Uso de um Oráculo

- Existe possibilidade de obter um algoritmo MaxMin mais eficiente?
- Para responder temos de conhecer o limite inferior para essa classe de algoritmos.
- Como? Uso de um oráculo.
- Dado um modelo de computação que expresse o comportamento do algoritmo, o oráculo informa o resultado de cada passo possível (no caso, o resultado de cada comparação).
- Para derivar o limite inferior, o oráculo procura sempre fazer com que o algoritmo trabalhe o máximo, escolhendo como resultado da próxima comparação aquele que cause o maior trabalho possível necessário para determinar a resposta final.

■ Teorema: Qualquer algoritmo para encontrar o maior e o menor elemento de um conjunto com n elementos não ordenados, n>1, faz pelo menos [3n/2]- 2 comparações.

- Prova: A técnica utilizada define um oráculo que descreve o comportamento do algoritmo utilizando:
  - um conjunto de n-tuplas,
  - um conjunto de regras associadas que mostram as tuplas possíveis (estados) que um algoritmo pode assumir a partir de uma dada tupla e uma única comparação.

- Para o problema do maior e menor elemento, utilizamos uma 4-tupla, representada por (a; b; c; d), onde os elementos de:
  - a: número de elementos nunca comparados;
  - b: foram vencedores e nunca perderam em comparações realizadas (máximo);
  - c: foram perdedores e nunca venceramem comparações realizadas (mínimo);
  - d: foram vencedores e perdedores em comparações realizadas (elementos intermediários).
- O algoritmo inicia no estado (n, 0, 0, 0) e termina com (0, 1, 1, n 2).

■ Após cada comparação, (a; b; c; d) assume um dentre os 6 estados possíveis abaixo:

```
□ (a - 2, b + 1, c + 1, d) se a ≥ 2 (2 elementos de a são comparados)
```

```
 (a - 1, b + 1, c, d) ou 
 (a - 1, b, c + 1, d) ou 
 (a - 1, b, c, d + 1) 
 se a ≥ 1 (1 elemento de a comparado com 1 de b ou 1 de c)
```

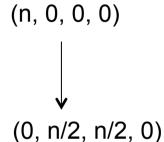
- a, b 1, c, d + 1) se b ≥ 2 (2 elementos de b são comparados)
- a, b, c 1, d + 1) se c ≥ 2 (2 elementos de c são comparados)

(a, b, c, d)

(n, 0, 0, 0)

(0, 1, 1, n-2)

(a, b, c, d)



comparação de 2 a 2 elementos de a (caminho mais rápido para zerar a).

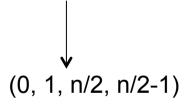
(0, 1, 1, n-2)

(a, b, c, d)

(n, 0, 0, 0)

comparação de 2 a 2 elementos de a (caminho mais rápido para zerar a).

(0, n/2, n/2, 0)



comparação de elementos em **b** para encontrar o máximo

(0, 1, 1, n-2)

(a, b, c, d)

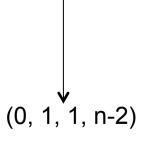
(n, 0, 0, 0)

comparação de 2 a 2 elementos de a (caminho mais rápido para zerar a).

(0, n/2, n/2, 0)

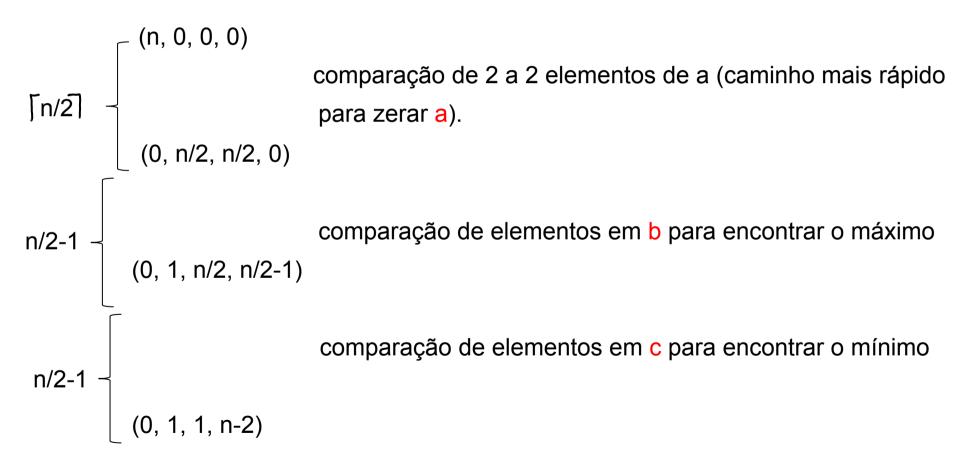
comparação de elementos em b para encontrar o máximo

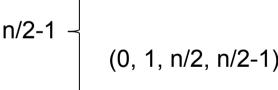
(0, 1, n/2, n/2-1)

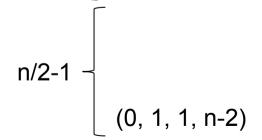


comparação de elementos em c para encontrar o mínimo

(a, b, c, d)







- O passo 1 requer necessariamente a manipulação do componente
   a.
  - □ O caminho mais rápido para levar **a** até zero requer |n/2| mudanças de estado e termina com a tupla (0, n/2, n/2, 0) (por meio de comparação dos elementos de **a** dois a dois).
- A seguir, para reduzir o componente b até um são necessárias n/2
   1 e mudanças de estado (mínimo de comparações necessárias para obter o maior elemento de b).
- Idem para c, com n/2 1 mudanças de estado.
- Logo, para obter o estado (0, 1, 1, n 2) a partir do estado (n, 0, 0,
   são necessárias

$$[n/2] + n/2 - 1 + n/2 - 1 = [3n/2] - 2$$
 comparações.

 O teorema nos diz que se o número de comparações entre os elementos de um vetor for utilizado como medida de custo, então o algoritmo MaxMin3 é ótimo.

# Solução

# Solução (cont)

$$(n,0,0,0)$$
  $\rightarrow (0, \frac{n}{2}, \frac{n}{2}, 0) \rightarrow (0, 1, 1, \frac{n-2}{2})$ 

$$\frac{n}{2} - 1 \qquad \frac{n}{2} - 1$$

$$\frac{n}{2} - 1 \qquad \frac{n}{2} - 1$$

$$\frac{n}{2} - 1 \qquad \frac{n}{2} - 2$$