# Aula 05 – Custo de um Algoritmo e Complexidade

Norton Trevisan Roman norton@usp.br

28 de agosto de 2018

 Analisar um algoritmo significa prever os recursos de que ele vai precisar

- Analisar um algoritmo significa prever os recursos de que ele vai precisar
  - No tempo: quanto tempo vai demorar para encontrar a solução do problema

- Analisar um algoritmo significa prever os recursos de que ele vai precisar
  - No tempo: quanto tempo vai demorar para encontrar a solução do problema
  - No espaço: quanto de memória será necessário para encontrar a solução

- Analisar um algoritmo significa prever os recursos de que ele vai precisar
  - No tempo: quanto tempo vai demorar para encontrar a solução do problema
  - No espaço: quanto de memória será necessário para encontrar a solução
- Projetar algoritmos implica analisar o seu comportamento conforme essas variáveis

- Analisar um algoritmo significa prever os recursos de que ele vai precisar
  - No tempo: quanto tempo vai demorar para encontrar a solução do problema
  - No espaço: quanto de memória será necessário para encontrar a solução
- Projetar algoritmos implica analisar o seu comportamento conforme essas variáveis
- O estudo da eficiência de algoritmos (seja no tempo ou no espaço), é chamado análise de algoritmos

### Temos dois problemas distintos:

Análise de um algoritmo particular

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

- Análise de um algoritmo particular
  - Qual é o custo de usar um dado algoritmo para resolver um problema específico?
  - Respondido com base numa análise do número de vezes que cada parte desse algoritmo vai ser executada
    - Ou seja, do número de operações executadas

- Análise de um algoritmo particular
  - Qual é o custo de usar um dado algoritmo para resolver um problema específico?
  - Respondido com base numa análise do número de vezes que cada parte desse algoritmo vai ser executada
    - Ou seja, do número de operações executadas
  - Seguida do estudo de quanto de memória será necessária

#### Temos dois problemas distintos:

Análise de uma classe de algoritmos

- Análise de uma classe de algoritmos
  - Qual é o algoritmo de menor custo possível para resolver um problema específico?

- Análise de uma classe de algoritmos
  - Qual é o algoritmo de menor custo possível para resolver um problema específico?
  - Isto implica investigar toda uma família de algoritmos

- Análise de uma classe de algoritmos
  - Qual é o algoritmo de menor custo possível para resolver um problema específico?
  - Isto implica investigar toda uma família de algoritmos
    - Buscamos identificar um que seja o melhor possível

- Análise de uma classe de algoritmos
  - Qual é o algoritmo de menor custo possível para resolver um problema específico?
  - Isto implica investigar toda uma família de algoritmos
    - Buscamos identificar um que seja o melhor possível
    - Ao encontrá-lo, seu custo será uma medida da dificuldade inerente para resolver problemas da mesma classe.

#### Temos dois problemas distintos:

 Isso também significa colocar limites para a complexidade dos algoritmos:

- Isso também significa colocar limites para a complexidade dos algoritmos:
  - Exemplo: podemos estimar o número mínimo de comparações necessárias para ordenar n números por meio de comparações sucessivas

- Isso também significa colocar limites para a complexidade dos algoritmos:
  - Exemplo: podemos estimar o número mínimo de comparações necessárias para ordenar n números por meio de comparações sucessivas
  - Logo, nenhum algoritmo vai fazer melhor que isto ⇒ menor custo possível

- Isso também significa colocar limites para a complexidade dos algoritmos:
  - Exemplo: podemos estimar o número mínimo de comparações necessárias para ordenar n números por meio de comparações sucessivas
  - Logo, nenhum algoritmo vai fazer melhor que isto ⇒ menor custo possível
  - Menor custo possível ⇒ medida de dificuldade.

- Isso também significa colocar limites para a complexidade dos algoritmos:
  - Exemplo: podemos estimar o número mínimo de comparações necessárias para ordenar n números por meio de comparações sucessivas
  - Logo, nenhum algoritmo vai fazer melhor que isto ⇒ menor custo possível
  - Menor custo possível ⇒ medida de dificuldade.
- Se o custo do algoritmo A for o menor custo possível, então A é ótimo.

 Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real
    - Problemas: depende do compilador; depende do hardware;

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real
    - Problemas: depende do compilador; depende do hardware;
    - Medidas de tempo podem ser influenciadas pela memória disponível.

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real
    - Problemas: depende do compilador; depende do hardware;
    - Medidas de tempo podem ser influenciadas pela memória disponível.
  - Medir com base em um computador ideal, em que cada instrução tem seu custo bem definido

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real
    - Problemas: depende do compilador; depende do hardware;
    - Medidas de tempo podem ser influenciadas pela memória disponível.
  - Medir com base em um computador ideal, em que cada instrução tem seu custo bem definido
    - Estima-se o número de operações por ele realizadas

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real
    - Problemas: depende do compilador; depende do hardware;
    - Medidas de tempo podem ser influenciadas pela memória disponível.
  - Medir com base em um computador ideal, em que cada instrução tem seu custo bem definido
    - Estima-se o número de operações por ele realizadas
    - Em geral, considera-se apenas as operações mais significativas, ignorando as demais

- Como medir o custo de um algoritmo? Como comparar o custo de vários algoritmos que resolvem um problema?
  - Medição direta do tempo de execução em um computador real
    - Problemas: depende do compilador; depende do hardware;
    - Medidas de tempo podem ser influenciadas pela memória disponível.
  - Medir com base em um computador ideal, em que cada instrução tem seu custo bem definido
    - Estima-se o número de operações por ele realizadas
    - Em geral, considera-se apenas as operações mais significativas, ignorando as demais
    - Exemplo: Ordenação ⇒ número de comparações



 Para medir o custo de execução de um algoritmo, definimos uma função de custo ou complexidade f(n):

- Para medir o custo de execução de um algoritmo, definimos uma função de custo ou complexidade f(n):
  - f(n) é a medida do tempo ou espaço necessário para executar um algoritmo para uma entrada de tamanho n

- Para medir o custo de execução de um algoritmo, definimos uma função de custo ou complexidade f(n):
  - f(n) é a medida do tempo ou espaço necessário para executar um algoritmo para uma entrada de tamanho n
  - Se for de tempo, então f(n) é chamada de função de complexidade de tempo ou temporal do algoritmo.

- Para medir o custo de execução de um algoritmo, definimos uma função de custo ou complexidade f(n):
  - f(n) é a medida do tempo ou espaço necessário para executar um algoritmo para uma entrada de tamanho n
  - Se for de tempo, então f(n) é chamada de função de complexidade de tempo ou temporal do algoritmo.
  - Se for da memória necessária (espaço) para executar o algoritmo, então f(n) é a função de complexidade espacial.

 Se nada for dito, entende-se f(n) como complexidade de tempo.

- Se nada for dito, entende-se f(n) como complexidade de tempo.
  - Lembre que isso n\u00e3o representa o tempo diretamente, mas o n\u00e1mero de vezes que determinada opera\u00e7\u00e3o, considerada relevante, \u00e9 executada.

- Se nada for dito, entende-se f(n) como complexidade de tempo.
  - Lembre que isso n\u00e3o representa o tempo diretamente, mas o n\u00e1mero de vezes que determinada opera\u00e7\u00e3o, considerada relevante, \u00e9 executada.
- Mas e isso funciona?
- Por que n\u00e3o condicionar apenas ao hardware, ou o tempo utilizado?

- Se nada for dito, entende-se f(n) como complexidade de tempo.
  - Lembre que isso n\u00e3o representa o tempo diretamente, mas o n\u00e1mero de vezes que determinada opera\u00e7\u00e3o, considerada relevante, \u00e9 executada.
- Mas e isso funciona?
- Por que n\u00e3o condicionar apenas ao hardware, ou o tempo utilizado?
  - Porque não conseguiremos garantir as mesmas condições para toda e qualquer entrada

- Suponha dois algoritmos com duas funções de complexidade:
  - $f_1(n) = c_1 n^2$
  - $f_2(n) = c_2 log_{10}(n)$

- Suponha dois algoritmos com duas funções de complexidade:
  - $f_1(n) = c_1 n^2$
  - $f_2(n) = c_2 log_{10}(n)$
- Suponha dois computadores:
  - A: 1.000.000.000 de instruções por segundo
  - B: 10.000.000 de instruções por segundo (100 vezes mais lento)

- Agora suponha dois compiladores
  - Um ótimo, usado no primeiro algoritmo, resultando em uma constante  $c_1 = 2 \ (f_1(n) = 2n^2)$
  - Um bem pior, usado no segundo algoritmo, resultando em uma  $c_2 = 50 \; (f_2(n) = 50 \log_{10}(n))$

- Agora suponha dois compiladores
  - Um ótimo, usado no primeiro algoritmo, resultando em uma constante  $c_1 = 2 \ (f_1(n) = 2n^2)$
  - Um bem pior, usado no segundo algoritmo, resultando em uma  $c_2 = 50 \ (f_2(n) = 50 \log_{10}(n))$
- Fazemos então o algoritmo  $f_1$  rodar no computador mais rápido e o  $f_2$  no mais lento
  - f<sub>1</sub> não somente tem a máquina mais rápida, como o melhor compilador
  - f<sub>2</sub> ficou com o pior dos dois mundos

- Para uma entrada de 1.000 elementos:
  - $F_1 = 2 \times (1.000)^2 = 2.000.000$  instruções  $2.000.000 \div 1.000.000.000 = 2$  ms

- Para uma entrada de 1.000 elementos:
  - $F_1 = 2 \times (1.000)^2 = 2.000.000$  instruções  $2.000.000 \div 1.000.000.000 = 2$  ms
  - $f_2 = 50 \times log_{10}(1.000) = 150$  instruções  $150 \div 10.000.000 = 0,015$  ms

- Para uma entrada de 1.000 elementos:
  - $F_1 = 2 \times (1.000)^2 = 2.000.000$  instruções  $2.000.000 \div 1.000.000.000 = 2$  ms
  - $f_2 = 50 \times log_{10}(1.000) = 150$  instruções  $150 \div 10.000.000 = 0,015$  ms
- Mesmo tendo o pior compilador e a pior máquina, para apenas 1.000 elementos já rodou  $\approx$  133 vezes mais rápido

#### Exemplo

 Encontrar o maior elemento de um arranjo de inteiros A

```
int maxArray(int[] A) {
   int i, max;
   max = A[0];
   for(i=1; i<A.length; i++)
      if(max < A[i])
      max = A[i];
   return max;
}</pre>
```

```
int maxArray(int [] A) {
  int i, max;
  max = A[0];
  for(i=1; i<A.length; i++)
    if(max < A[i])
      max = A[i];
  return max;
}</pre>
```

- Seja f(n) uma função de complexidade
  - f(n) é o número de comparações para um arranjo A de tamanho n
- Como seria f(n)?

```
int maxArray(int [] A) {
  int i, max;
  max = A[0];
  for(i=1; i<A.length; i++)
    if(max < A[i])
      max = A[i];
  return max;
}</pre>
```

- Seja f(n) uma função de complexidade
  - f(n) é o número de comparações para um arranjo A de tamanho n
- Como seria f(n)?
  - f(n) = n 1, para n > 0.

```
int maxArray(int [] A) {
  int i, max;
  max = A[0];
  for(i=1; i<A.length; i++)
    if(max < A[i])
      max = A[i];
  return max;
}</pre>
```

- Seja f(n) uma função de complexidade
  - f(n) é o número de comparações para um arranjo A de tamanho n
- Como seria f(n)?
  - f(n) = n 1, para n > 0.
- Será que o algoritmo apresentado é ótimo?

#### Exemplo – Prova

#### Teorema:

• Qualquer algoritmo para encontrar o maior elemento de um conjunto de n elementos,  $n \geq 1$ , faz ao menos n-1 comparações

#### Prova:

- Cada um dos n-1 elementos tem que ser verificado, por meio de comparações, que é menor do que algum outro elemento. Logo, n-1 comparações são necessárias.
- Como maxArray() possui complexidade igual ao limite inferior de custo, então seu algoritmo é ótimo.

 Normalmente, a medida de custo de execução depende do tamanho da entrada

- Normalmente, a medida de custo de execução depende do tamanho da entrada
  - Mas este não é o único fato que influencia o custo

- Normalmente, a medida de custo de execução depende do tamanho da entrada
  - Mas este não é o único fato que influencia o custo
- O tipo de entrada pode também influenciar o custo

- Normalmente, a medida de custo de execução depende do tamanho da entrada
  - Mas este não é o único fato que influencia o custo
- O tipo de entrada pode também influenciar o custo
  - No caso de maxArray(), a entrada não influencia
  - Para um algoritmo de ordenação, por exemplo, menos tempo será gasto se a entrada já estiver quase ordenada

- Normalmente, a medida de custo de execução depende do tamanho da entrada
  - Mas este não é o único fato que influencia o custo
- O tipo de entrada pode também influenciar o custo
  - No caso de maxArray(), a entrada não influencia
  - Para um algoritmo de ordenação, por exemplo, menos tempo será gasto se a entrada já estiver quase ordenada
- Considere um outro método para obter o máximo e o mínimo de um arranjo.

#### Exemplo

 Qual a função de complexidade de maxMin1?

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (max < A[i]) max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

- Qual a função de complexidade de maxMin1?
- Depende:
  - Se o arranjo já estiver ordenado em ordem crescente:

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (max < A[i]) max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

- Qual a função de complexidade de maxMin1?
- Depende:
  - Se o arranjo já estiver ordenado em ordem crescente:

```
f(n) = n - 1
```

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (max < A[i]) max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

#### Exemplo

- Qual a função de complexidade de maxMin1?
- Depende:
  - Se o arranjo já estiver ordenado em ordem crescente:

```
f(n) = n - 1
Só o if será ativ
```

Só o if será ativado (conto só comparações)

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if(max < A[i]) max = A[i];
    else
      if(A[i] < min) min = A[i]:
  System.out.print("Minimo = "
                          + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                          + max);
```

- Qual a função de complexidade de maxMin1?
- Depende:
  - Se o arranjo já estiver ordenado em ordem decrescente:

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (max < A[i]) max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

- Qual a função de complexidade de maxMin1?
- Depende:
  - Se o arranjo já estiver ordenado em ordem decrescente:

```
f(n) = 2(n-1)
```

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (max < A[i]) max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

#### Exemplo

- Qual a função de complexidade de maxMin1?
- Depende:
  - Se o arranjo já estiver ordenado em ordem decrescente:

```
f(n) = 2(n-1)
```

Ambos ifs são ativados }

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if(max < A[i]) max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];</pre>
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

#### Exemplo

```
void maxMin1(int □ A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (\max < A[i]) \max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i]:
  System.out.print("Minimo = "
                           + min);
  System.out.print(", Máximo = "
                          + max):
```

Se A[i] > max metade das vezes

#### Exemplo

```
void maxMin1(int [] A) {
  int i, max, min;
  \max = \min = A[0];
  for(i=1; i < A.length; ++i) {</pre>
    if (\max < A[i]) \max = A[i]:
    else
      if(A[i] < min) min = A[i];
  System.out.print("Minimo = "
                           + min):
  System.out.print(", Máximo = "
                           + max);
```

• Se A[i] > max metade das vezes

$$f(n) = \frac{(n-1) + 2(n-1)}{2}$$
$$= 3\frac{n}{2} - \frac{3}{2}, \text{ para } n > 0$$

#### Três cenários podem ser observados

- Melhor caso: já ordenado crescentemente
  - Menor tempo de execução dentre as entradas de tamanho n

#### Três cenários podem ser observados

- Melhor caso: já ordenado crescentemente
  - Menor tempo de execução dentre as entradas de tamanho n
- Pior caso: já ordenado decrescentemente
  - Maior tempo de execução dentre as entradas de tamanho n

#### Três cenários podem ser observados

- Melhor caso: já ordenado crescentemente
  - Menor tempo de execução dentre as entradas de tamanho n
- Pior caso: já ordenado decrescentemente
  - Maior tempo de execução dentre as entradas de tamanho n
- Caso médio: um elemento A[i] tem 50% de chance de ser maior ou menor que max
  - Média dos tempos de execução de todas as entradas de tamanho n

#### Caso Médio

- Supõe uma distribuição de probabilidades sobre o conjunto de entradas de tamanho n
  - O custo médio é obtido com base nessa distribuição.

#### Caso Médio

- Supõe uma distribuição de probabilidades sobre o conjunto de entradas de tamanho n
  - O custo médio é obtido com base nessa distribuição.
- Normalmente, o caso médio é muito mais difícil de determinar do que o melhor e o pior caso
  - Comumente, supõe-se que todas as entradas têm a mesma chance de ocorrer → equiprováveis.
  - Nem sempre isto é verdade. Por isso, o caso médio é determinado apenas se fizer sentido.

- Busca seqüencial em um vetor de tamanho n
- Qual o melhor caso?

- Busca seqüencial em um vetor de tamanho n
- Qual o melhor caso?
  - ullet O valor procurado é o primeiro o 1 comparação

- Busca seqüencial em um vetor de tamanho n
- Qual o melhor caso?
  - O valor procurado é o primeiro ightarrow 1 comparação
  - f(n) = 1

#### Caso Médio – Exemplo

• Qual o pior caso?

- Qual o pior caso?
  - O valor procurado é o último ou não está em A

#### Caso Médio – Exemplo

- Qual o pior caso?
  - O valor procurado é o último ou não está em A
  - f(n) = n

#### Caso Médio – Exemplo

- Melhor caso:
  - f(n) = 1
- Pior caso:
  - f(n) = n
- Caso médio:

#### Caso Médio – Exemplo

- Melhor caso:
  - f(n) = 1
- Pior caso:
  - f(n) = n
- Caso médio:
  - $f(n) = \frac{1+n}{2}$

### Caso Médio – Exemplo

- Melhor caso:
  - f(n) = 1
- Pior caso:
  - f(n) = n
- Caso médio:

$$f(n) = \frac{1+n}{2}$$

```
return(-1);
}
```

 Mas isso supondo uma distribuição uniforme de casos...

Cálculo da função de complexidade:

#### Cálculo da função de complexidade:

 Identifique o tempo de execução de cada comando no algoritmo

#### Cálculo da função de complexidade:

- Identifique o tempo de execução de cada comando no algoritmo
- Selecione apenas os comandos relacionados com o tamanho da entrada
  - Ex: aqueles que irão ser executados um número de vezes proporcional a esse tamanho

#### Cálculo da função de complexidade:

- Identifique o tempo de execução de cada comando no algoritmo
- Selecione apenas os comandos relacionados com o tamanho da entrada
  - Ex: aqueles que irão ser executados um número de vezes proporcional a esse tamanho
- A soma dos tempos de execução de cada um desses comandos corresponde ao tempo de execução do algoritmo

#### Exemplo

 Determine a função de complexidade do algoritmo de ordenação por inserção no pior caso para um vetor de tamanho n

```
static void insercao(int∏ v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i]:
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

#### Exemplo

• Qual o pior caso?

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i];
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[i] = v[i-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

#### Exemplo

- Qual o pior caso?
  - O caso em que todo laço será executado até o fim

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i]:
    int j = i;
    while ((j > 0) &&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[i] = v[i-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

#### Exemplo

- Qual o pior caso?
  - O caso em que todo laço será executado até o fim
  - Ex: v ordenado em ordem inversa ou desordenado de modo a que essa condição ocorra

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i]:
    int j = i;
    while ((j > 0) &&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[i] = v[i-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int □ v) {
 for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
    int j = i;
   while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
   v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int □ v) {
 for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                        n-1
    int j = i;
   while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
   v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {
                                           n-1
    int aux = v[i]:
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                   (aux < v[i-1])) {
                                          O laço executa
      v[j] = v[j-1];
                                          n-1 repetições
                                          desse comando
      j--;
    v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int □ v) {
 for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                        n-1
                                        n-1
    int j = i;
   while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
   v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int □ v) {
 for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                        n-1
                                        n-1
    int j = i;
   while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
                                         777
      j--;
   v[j] = aux;
```

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[j-1])) {
    v[j] = v[j-1];
    j--;
  v[i] = aux;
```

 Vejamos as iterações do while mais de perto

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[j-1])) {
    v[j] = v[j-1];
    j--;
  v[i] = aux;
```

- Vejamos as iterações do while mais de perto
- No pior caso, essaparte não nos ajudará

27 / 34

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                             iterações
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[i-1])) {
    v[j] = v[j-1];
  v[j] = aux;
```

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                             iterações
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[i-1])) {
    v[j] = v[j-1];
  v[j] = aux;
```

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                             iterações
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[j-1])) {
    v[j] = v[j-1];
  v[j] = aux;
```

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                             iterações
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[j-1])) {
    v[j] = v[j-1];
  v[j] = aux;
```

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                             iterações
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[i-1])) {
    v[j] = v[j-1];
  v[j] = aux;
```

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                             iterações
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[i-1])) {
    v[j] = v[j-1];
                                     n-1
    j--;
  v[j] = aux;
```

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
                                           iterações
  int j = i;
 while ((j > 0) \&\&
             (aux < v[j-1])) {
    v[j] = v[j-1];
                                    n-1 n-1
    j--;
 v[j] = aux;
```

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
for (int i=1; i<v.length; i++)
  int aux = v[i]:
  int j = i;
  while ((j > 0) \&\&
              (aux < v[j-1])) {
    v[j] = v[j-1];
  v[j] = aux;
```

Então, temos

$$1+2+\ldots+(n-1)$$

$$=\frac{n(n-1)}{2}$$

repetições dos comandos no while

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                        n-1
                                        n-1
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[i] = v[i-1];
    v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                           n-1
                                           n-1
    int j = i;
    while ((i > 0) \&\&
                   (aux < v[j-1])) {
                                           \frac{n(n-1)}{2}
      v[i] = v[i-1];
    v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                        n-1
                                        n-1
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[i] = v[i-1];
    v[j] = aux;
```

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {
    int aux = v[i]:
                                        n-1
                                        n-1
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                 (aux < v[j-1])) {
      v[i] = v[i-1];
    v[j] = aux;
                                        n-1
```

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i];
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

• E juntando tudo teremos  $3(n-1) + 2\frac{n(n-1)}{2}$ 

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i]:
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

• E juntando tudo teremos

$$3(n-1) + 2\frac{n(n-1)}{2}$$

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i];
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

• E juntando tudo teremos

```
3(n-1) + 2\frac{n(n-1)}{2}
```

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i];
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

• E juntando tudo teremos  $3(n-1) + 2\frac{n(n-1)}{2}$ = 3(n-1) + n(n-1)

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
static void insercao(int[] v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i];
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

• E juntando tudo teremos  $3(n-1) + 2\frac{n(n-1)}{2}$ = 3(n-1) + n(n-1) $= 3n - 3 + n^2 - n$ 

### Exemplo – Contemos as operações |v| = n

```
static void insercao(int □ v) {
  for (int i=1; i<v.length; i++) {</pre>
    int aux = v[i];
    int j = i;
    while ((j > 0) \&\&
                  (aux < v[j-1])) {
      v[j] = v[j-1];
      j--;
    v[j] = aux;
```

• E juntando tudo teremos  $3(n-1) + 2\frac{n(n-1)}{2}$  = 3(n-1) + n(n-1)  $= 3n - 3 + n^2 - n$  $= n^2 + 2n - 3$ 

- Naturalmente, os coeficientes de  $f(n) = n^2 + 2n 3$  dependem de quais operações (e como) contamos
- Em nosso caso:

- Naturalmente, os coeficientes de  $f(n) = n^2 + 2n 3$  dependem de quais operações (e como) contamos
- Em nosso caso:
  - Contamos aux = v[i] e j = i, não apenas comparações (como aux < v[j-1], por exemplo)</li>

- Naturalmente, os coeficientes de  $f(n) = n^2 + 2n 3$  dependem de quais operações (e como) contamos
- Em nosso caso:
  - Contamos aux = v[i] e j = i, não apenas comparações (como aux < v[j-1], por exemplo)</li>
- Nada disso importa

- Naturalmente, os coeficientes de  $f(n) = n^2 + 2n 3$  dependem de quais operações (e como) contamos
- Em nosso caso:
  - Contamos aux = v[i] e j = i, não apenas comparações (como aux < v[j-1], por exemplo)</li>
- Nada disso importa
  - O que nos importa é que, no todo, nosso algoritmo varia quadraticamente  $(n^2)$  com o tamanho da entrada

- Naturalmente, os coeficientes de  $f(n) = n^2 + 2n 3$  dependem de quais operações (e como) contamos
- Em nosso caso:
  - Contamos aux = v[i] e j = i, não apenas comparações (como aux < v[j-1], por exemplo)</li>
- Nada disso importa
  - O que nos importa é que, no todo, nosso algoritmo varia quadraticamente  $(n^2)$  com o tamanho da entrada
  - Os coeficientes variarão conforme a implementação, <u>mas não</u> seu comportamento quadrático

#### Em suma...

- Problemas requerem algoritmos que os solucionem
- O algoritmo adequado depende do seu comportamento
  - Complexidade temporal e espacial
- Algoritmo ótimo
  - Soluciona o problema com o menor custo possível
- Função de complexidade
  - Melhor caso, pior caso e caso médio

#### Referências

- Ziviani, Nivio. Projeto de Algoritmos: com implementações em Java e C++. Cengage. 2007.
- Cormen, Thomas H., Leiserson, Charles E., Rivest, Ronald L., Stein, Clifford. Introduction to Algorithms. 2a ed. MIT Press, 2001.
- Gersting, Judith L. Fundamentos Matemáticos para a Ciência da Computação. 3a ed. LTC. 1993.