



Unidade 3 – Função de Complexidade de Algoritmos e notação Big(O)



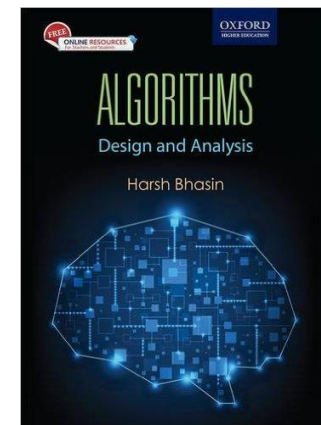
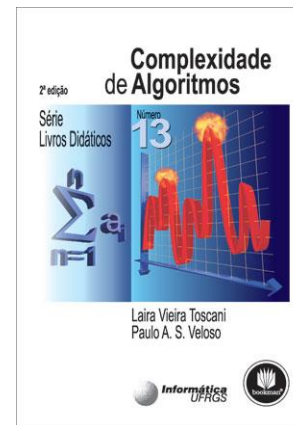
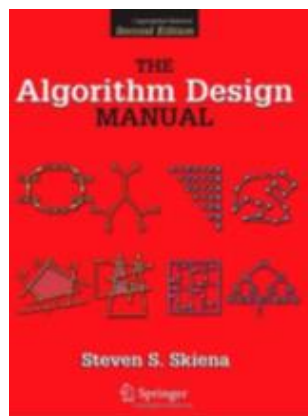
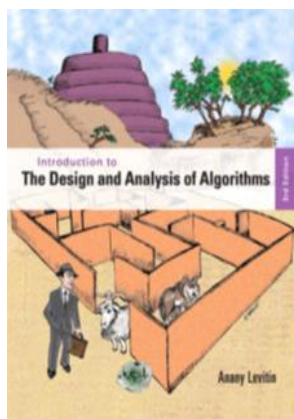
Prof. Aparecido V. de Freitas
Doutor em Engenharia
da Computação pela EPUSP
aparecidovfreitas@gmail.com





Bibliografia

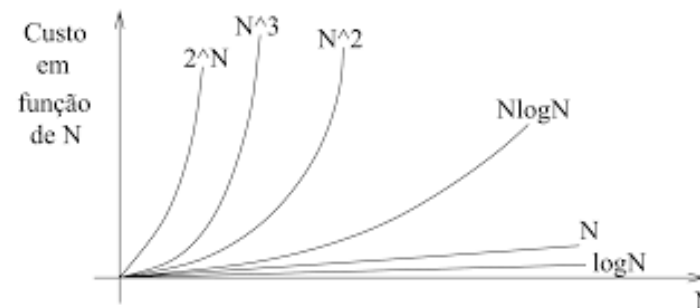
- Algorithm Design and Applications – Michael T. Goodrich, Roberto Tamassia, Wiley, 2015
- Introduction to the Design and Analysis of Algorithms – Anany Levitin, Pearson, 2012
- The Algorithm Design Manual – Steven S. Skiena, Springer, 2008
- Complexidade de Algoritmos – Série Livros Didáticos – UFRGS
- Algorithms – Design and Analysis – Harsh Bhasin – Oxford University Press - 2015





Função de Complexidade

- ✓ Para medir o custo de execução de um algoritmo é comum definir uma função de **custo** ou função de **complexidade** f .
- ✓ 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 .
- ✓ A complexidade de tempo na realidade não representa tempo diretamente, mas o número de vezes que determinada operação considerada relevante é executada.



Exemplo: Maior elemento de um array de inteiros

Principal.java

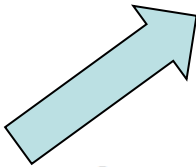
```
1 package br.com.qualitsys;
2
3 import java.util.Arrays;
4
5 public class Principal {
6
7     public static void main(String[] args) {
8
9         int n = 100;
10
11         int[] array = new int[n];
12
13         for (int i = 0; i < array.length; i++)
14             array[i] = (int) (1000.0 * Math.random());
15
16         System.out.println("Maximo valor do array: " + Max(array));
17
18     }
```



Exemplo: Maior elemento de um array de inteiros

```
public static int Max(int[] array) {  
    System.out.println(Arrays.toString(array));  
    int contador = 0;  
    int n = array.length;  
  
    int Max = array[0];  
    for (int i = 1; i < n ; i++) {  
        if (array[i] >= Max)  
            Max = array[i];  
        contador++;  
    }  
    System.out.println("Contador:" + contador);  
    return Max;  
}
```

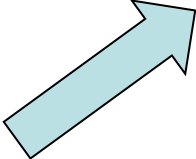
}





Exemplo: Maior elemento de um array de inteiros

Trace de Execução



```
Problems | Javadoc | Declaration | Console X
<terminated> Principal (1) [Java Application] C:\Program Files\Java\jre1.8.0_181\bin\javaw.exe (Mar 6, 2019, 6:20:10 PM)
[587, 616, 841, 177, 162, 347, 412, 478, 657, 355, 485, 690, 675, 234, 310, 194, 814, 76]
Contador:99
Maximo valor do array: 990
```

- ✓ O array tem **100** elementos e foram executadas **99** comparações
- ✓ Assim, se o array tiver **n** elementos, serão executadas **n-1** comparações . . .





Exemplo: Maior elemento de um array de inteiros

- Seja f um função de complexidade tal que $f(n)$ corresponda ao número de comparações entre os elementos do array, considerando que o array tenha n elementos;
- $f(n) = n - 1$, para $n > 0$;
- Logo, $n - 1$ comparações são necessárias.





Exemplo: Maior elemento de um array de inteiros

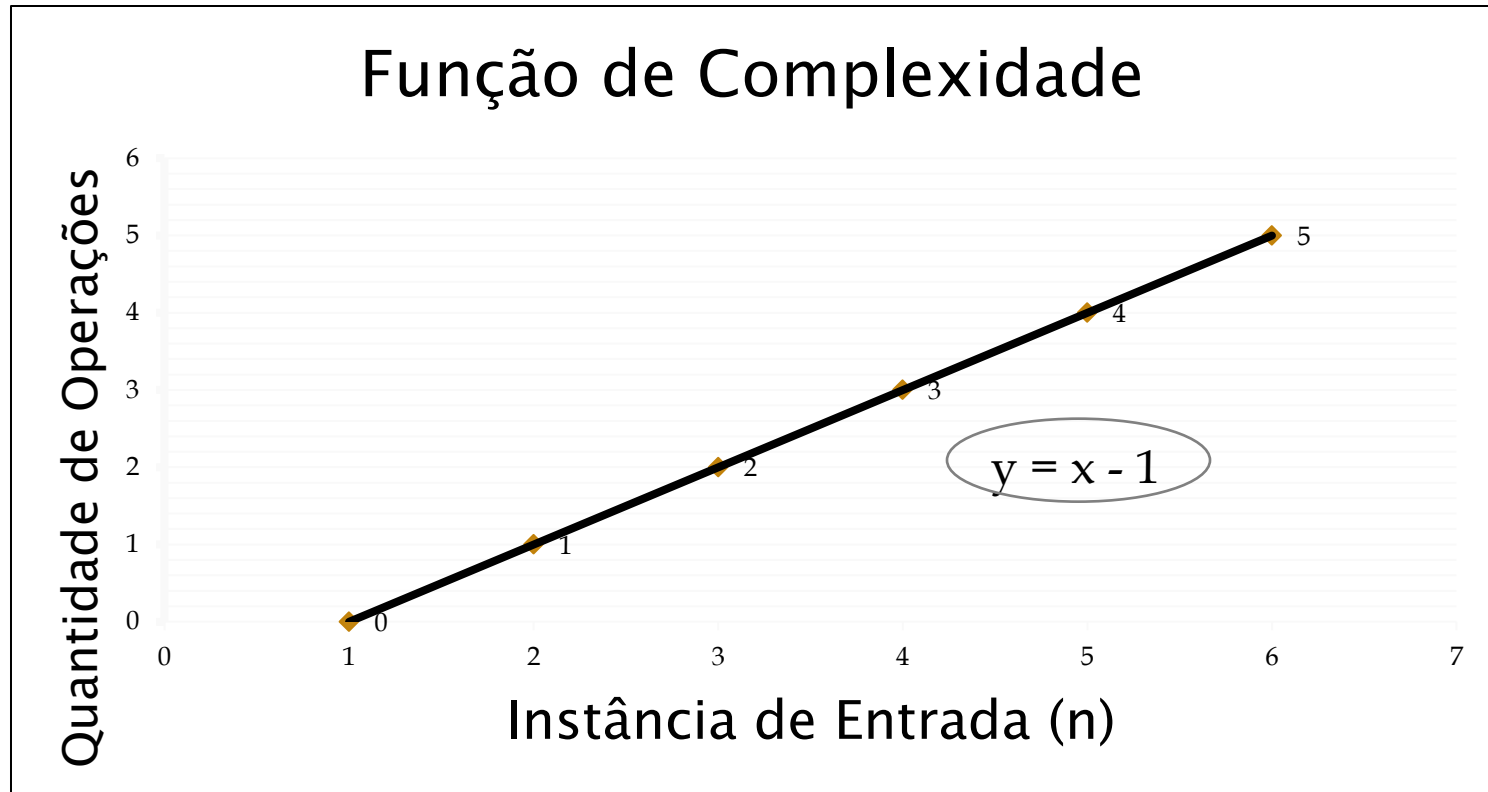
Função de Complexidade

n	$f(n) = n - 1$
1	0
2	1
3	2
4	3
10	9
20	19





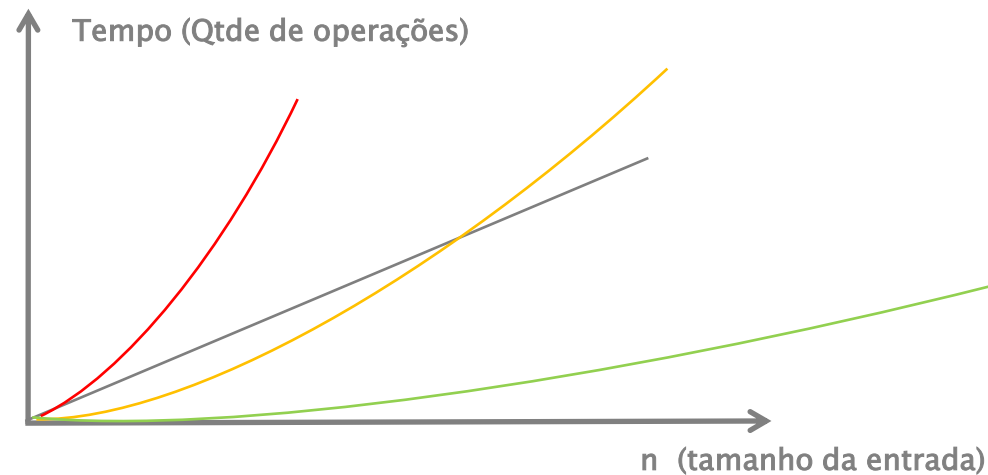
Exemplo: Maior elemento de um vetor de inteiros





Tamanho da entrada de dados (Instância)

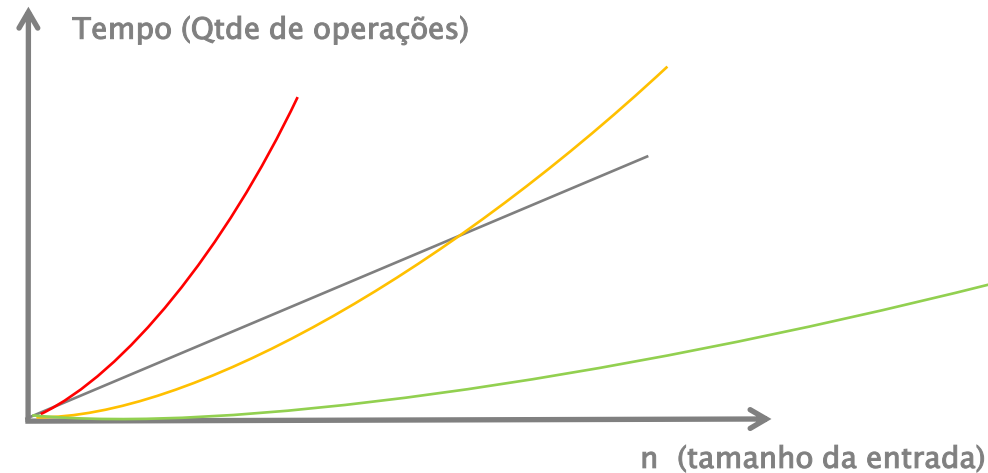
- A medida do custo de execução de um algoritmo depende principalmente do tamanho da entrada dos dados;
- É comum considerar o tempo de execução de um programa como uma função do tamanho da entrada.





Tamanho da entrada de dados (Instância)

- A medida do custo de execução de um algoritmo depende principalmente do tamanho da entrada dos dados;
- É comum considerar o tempo de execução de um programa como uma função do tamanho da entrada.





Tamanho da entrada de dados

- No caso do método **max** do programa do exemplo, o custo é proporcional à entrada de dados submetida ao algoritmo;
- Já para um algoritmo de ordenação isso não ocorre: se os dados de entrada já estiverem quase ordenados, então o algoritmo irá trabalhar menos.

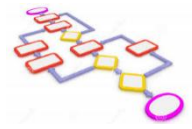




Atividade 1

Considere dois algoritmos **A** e **B** com complexidades respectivamente iguais a $8n^2$ e n^3 . Qual o maior valor de n , para o qual o algoritmo B é mais eficiente que o algoritmo A ?

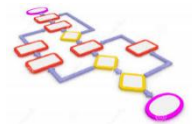




Função de Complexidade $8n^2$

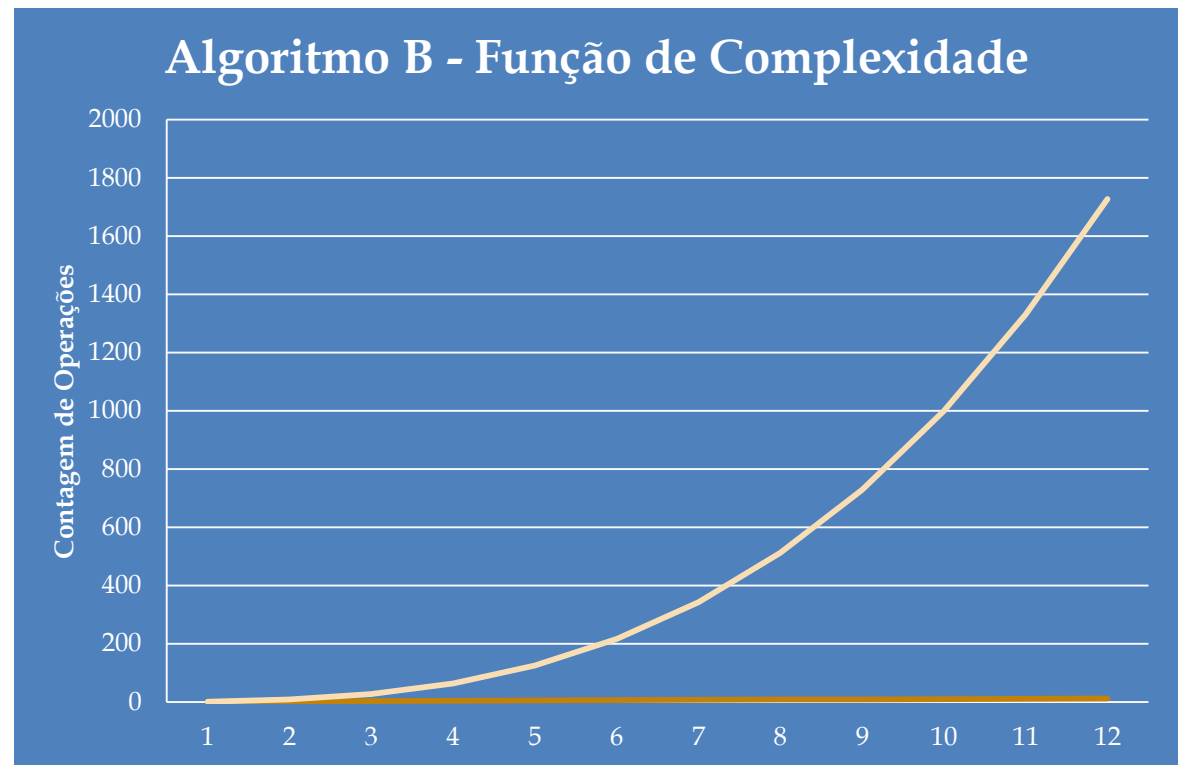
n	$8n^2$
1	8
2	32
3	72
4	128
5	200
6	288
7	392
8	512
9	648
10	800
11	968
12	1152





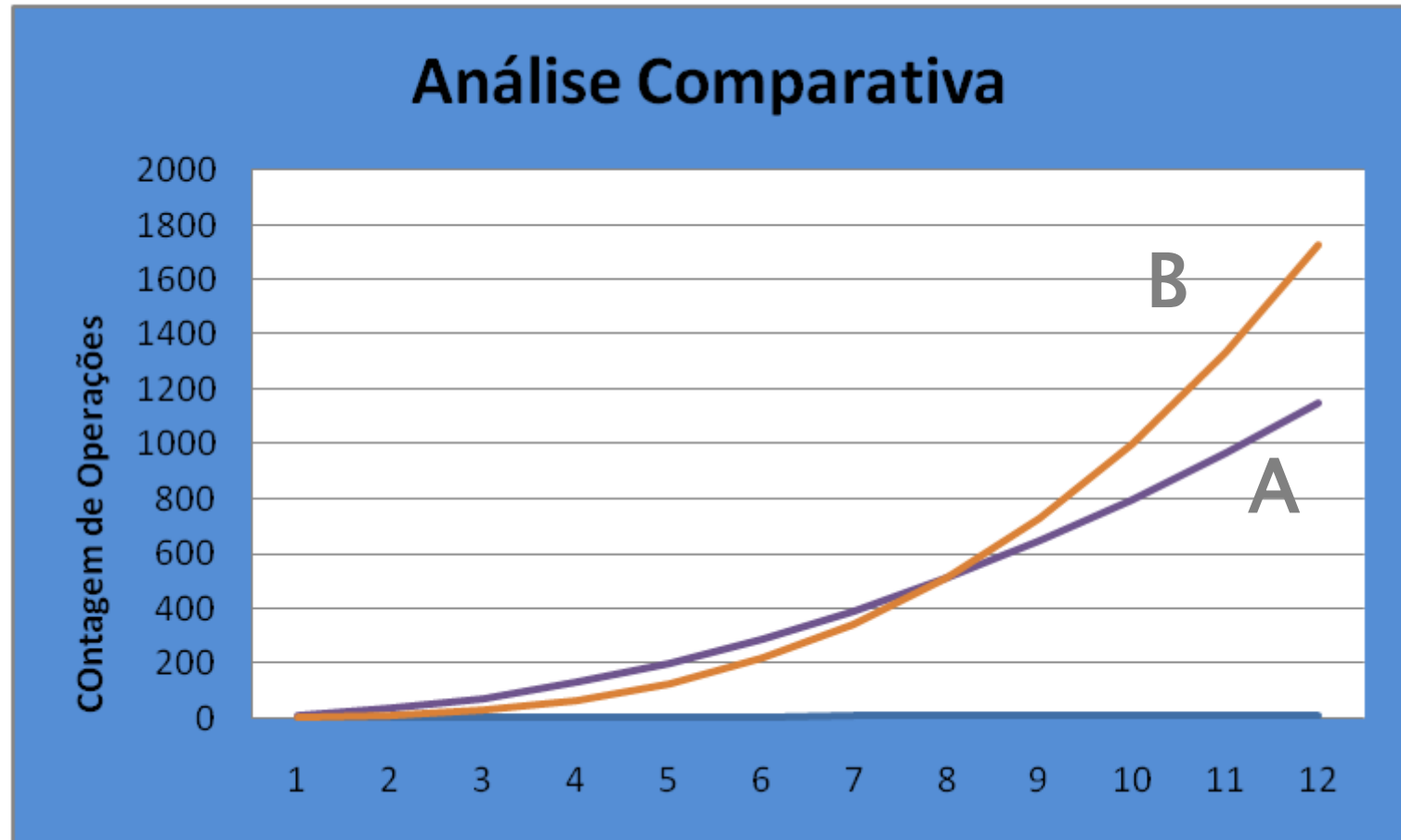
Função de Complexidade n^3

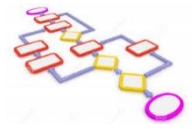
n	n^3
1	1
2	8
3	27
4	64
5	125
6	216
7	343
8	512
9	729
10	1000
11	1331
12	1728





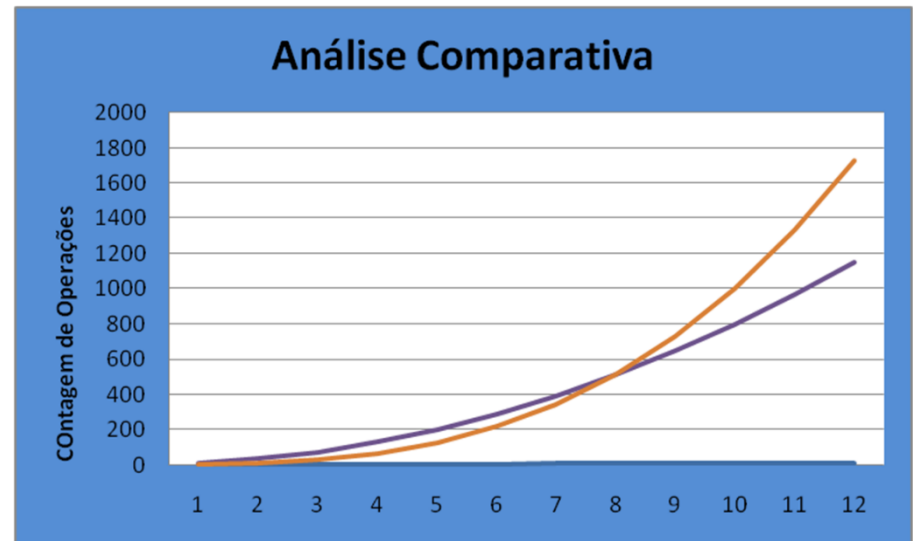
Análise Gráfica





Atividade 1

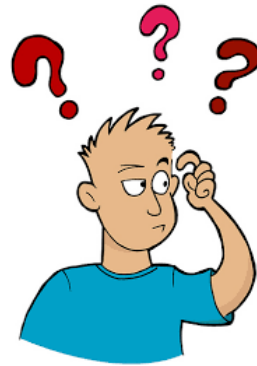
- ✓ Até um determinado valor de instância de entrada, o algoritmo B é melhor.
- ✓ A partir de um certo valor de n , o algoritmo A passa a ser melhor.
- ✓ O ponto de equilíbrio ocorre quando: $n^3 = 8n^2 \Rightarrow n^3 - 8n^2 = 0 \Rightarrow n^2 (n - 8) = 0$
- ✓ Assim, $n = 0$ ou $n - 8 = 0$. Portanto, o ponto de equilíbrio é $n = 8$
- ✓ Assim, o algoritmo B é mais eficiente até $n = 7$.





Atividade – 2

- a) Um algoritmo tem complexidade $2n^2$. Num certo computador, num tempo t , o algoritmo resolve um problema de tamanho 25. Imagine agora que se tenha disponível um computador 100 vezes mais rápido. Qual o tamanho máximo de problema que o mesmo algoritmo resolve no mesmo tempo t no computador mais rápido ?
- b) Considere o mesmo problema para um algoritmo de complexidade 2^n .



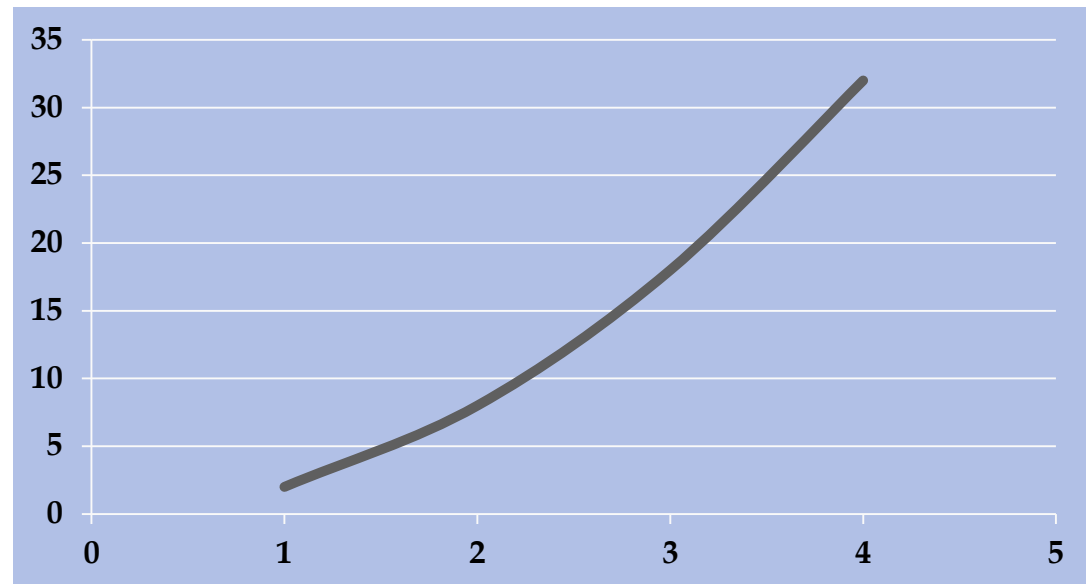


Atividade – 2a

Função de Complexidade $2n^2$

n	$2n^2$
1	2
2	8
3	18
4	32
5	50
10	200
25	1250

Qtde. de Operações



Instância de Entrada (n)





Atividade – 2a

- ✓ Analisando-se o comportamento da função de complexidade, pode-se afirmar que para $n=25$, são necessárias 1250 operações;
- ✓ Estas operações são executadas no computador antigo em um determinado tempo t ;
- ✓ No computador novo as operações são executadas **100** vezes mais rápidas ;
- ✓ Assim, no computador novo (no mesmo tempo t) pode-se executar $1250 \cdot 100 =$ **125.000** operações.





Atividade – 2a

- ✓ Como o algoritmo é o mesmo (tanto no computador novo quando no antigo), a função de complexidade é a mesma ($f(n) = 2n^2$).
- ✓ Assim, no mesmo tempo t , o computador novo executa 125.000 operações, o que representa (certamente) uma instância maior.
- ✓ Teremos então: $f(n) = 2n^2 \Rightarrow 125000 = 2n^2$

$$\Rightarrow 62500 = n^2$$

$$\Rightarrow n = 250$$

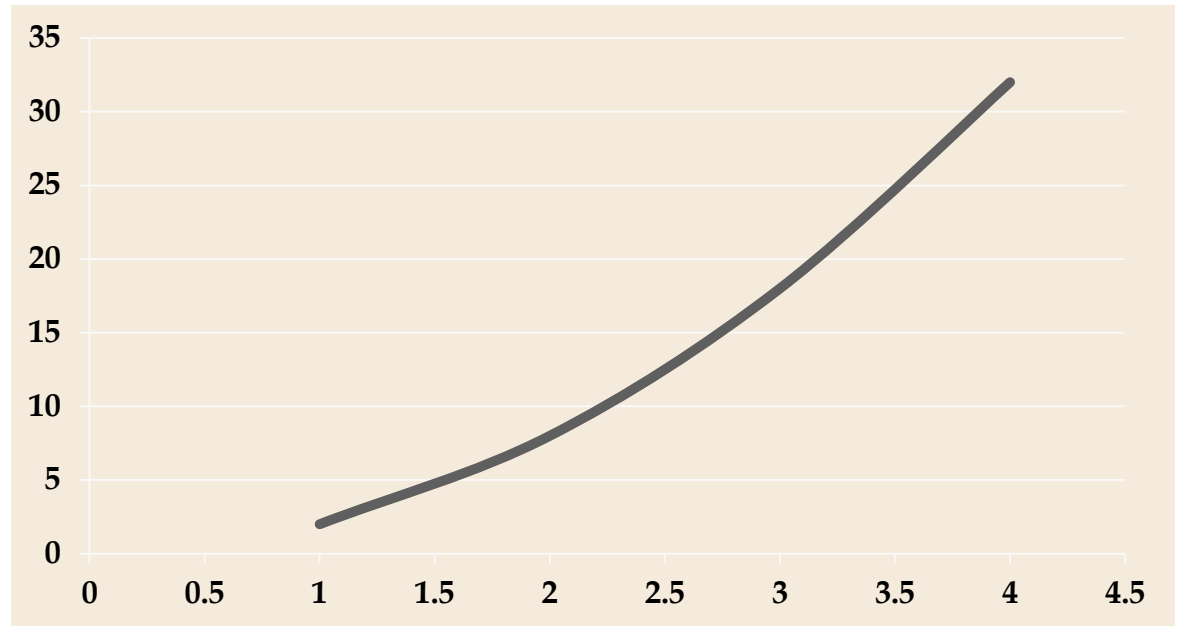
- ✓ Resposta: O tamanho máximo de problema que o mesmo algoritmo resolve no tempo t (no computador mais rápido) é 250.
- ✓ Observação: Embora o computador mais novo seja 100 vezes mais rápido, o tamanho do problema aumentou apenas 10 vezes (de 25 para 250).



Função de Complexidade 2^n

n	2ⁿ
1	2
2	4
3	8
4	16
5	32
10	1024
25	33554432

Qtde. de Operações



Instância de Entrada (n)





Atividade – 2b

- ✓ Analisando-se o comportamento da função de complexidade, podemos afirmar que para $n=25$, são necessárias 33.554.432 operações.
- ✓ Estas operações são executadas no computador antigo em um determinado tempo t .
- ✓ No computador novo as operações são executadas **100** vezes mais rápidas.
- ✓ Assim, no computador novo (no mesmo tempo t) podem-se executar $33.554.432 * 100 = 3.355.443.200$ operações.





Atividade – 2b

- ✓ Como o algoritmo é o mesmo (tanto no computador novo quando no antigo), a função de complexidade é a mesma ($f(n) = 2^n$).
- ✓ Assim, no mesmo tempo t , o computador novo executa 3.355.443.200 operações, o que representa (certamente) uma instância maior.
- ✓ Teremos então: $f(n) = 2^n \Rightarrow 2^n = 3355443200$

$$\log_2 2^n = \log_2 3355443200$$

$$n = 31$$

- ✓ Resposta: O tamanho máximo de problema que o mesmo algoritmo resolve no tempo t (no computador mais rápido) é 31.
- ✓ Observação: Embora o computador mais novo seja 100 vezes mais rápido, o tamanho do problema aumentou apenas 1,24 vezes (de 25 para 31) .





Atividade – 3

- a) Suponha que uma empresa utiliza um algoritmo de complexidade n^2 que, em um tempo t , na máquina disponível, resolve um problema de tamanho x . Suponha que o tamanho do problema a ser resolvido aumentou em 20%, mas o tempo de resposta deve ser mantido. Para isso, a empresa pretende trocar a máquina por uma mais rápida. Qual percentual de melhoria no tempo de execução das operações básicas é necessário para atingir sua meta?
- b) Suponha que no problema anterior, ainda se queira reduzir em 50% o tempo de resposta. Qual a melhoria esperada para a nova máquina?





Atividade – 3a

Máquina Velha

Qtde. de Operações

$$x^2$$

Tempo de cada Operação

$$t_v$$

Tempo Total

$$tt_v = x^2 \cdot t_v$$

Máquina Nova

Qtde. de Operações

$$(1.2x)^2$$

Tempo de cada Operação

$$t_n$$

Tempo Total

$$tt_n = 1.44x^2 \cdot t_n$$





Atividade – 3a

- ✓ O problema afirma que o tempo total da máquina nova deve ser igual ao tempo total da máquina velha;
- ✓ Assim, $tt_n = tt_v$
- ✓ Portanto, como: $tt_v = x^2 \cdot t_v$ e $tt_n = 1.44 \cdot x^2 \cdot t_n$
- ✓ Teremos: $x^2 \cdot t_v = 1.44 \cdot x^2 \cdot t_n$
- ✓ Portanto: $t_v = 1.44 \cdot t_n$
- ✓ Assim: $t_v = 1.44 \cdot t_n \Rightarrow t_v = 1 \cdot t_n + 0.44 t_n \Rightarrow t_v = t_n + 44/100 \cdot t_n$

A máquina velha é 44% mais lenta que a nova, ou
A máquina nova é 44% mais rápida que a velha





Atividade – 3b

Máquina Velha

Qtde. de Operações

$$x^2$$

Tempo de cada Operação

$$t_v$$

Tempo Total

$$tt_v = x^2 \cdot t_v$$

Máquina Nova

Qtde. de Operações

$$(1.2x)^2$$

Tempo de cada Operação

$$t_n$$

Tempo Total

$$tt_n = 1.44x^2 \cdot t_n$$





Atividade – 3b

- ✓ O problema afirma que o tempo total da máquina nova deve ser 50% inferior ao tempo total da máquina velha.
- ✓ Assim, $tt_n = (50\%) tt_v \Rightarrow tt_n = 0,5 tt_v$
- ✓ Portanto, como: $tt_v = x^2 \cdot t_v$ e $tt_n = 1,44 \cdot x^2 \cdot t_n$
- ✓ Teremos: $1,44 \cdot x^2 \cdot t_n = 0,5 \cdot x^2 \cdot t_v$
- ✓ Portanto: $1,44 \cdot t_n = 0,5 \cdot t_v$
- ✓ Assim: $2,88 \cdot t_n = t_v \Rightarrow t_v = t_n + 1,88 \cdot t_n \Rightarrow t_v = t_n + 188/100 \cdot t_n$

A máquina velha é 188% mais lenta que a nova, ou
A máquina nova é 188% mais rápida que a velha





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 .
- ✓ **Caso médio** (ou caso esperado): média dos tempos de execução de todas as entradas de tamanho n .





Análise do Caso Médio

- ✓ Na análise do caso 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.



Notação Big O

- ✓ Ao ver uma expressão como $n+10$ ou n^2+1 , usualmente avalia-se o comportamento delas com valores pequenos de n ;
- ✓ A análise de algoritmos faz exatamente o contrário: ignoram-se os valores pequenos de n e concentram-se em grandes valores de n ;
- ✓ Para valores de n muito grandes, as funções n^2 , $(3/2)n^2$, $9999n^2$, $n^2/1000$, n^2+100n , etc. crescem todas da mesma forma e portanto são todas equivalentes;
- ✓ Esse tipo de análise, no qual se considera somente valores muito grandes de n , é chamado **análise assintótica**;
- ✓ A notação **Big O**, é uma das notações utilizadas para **análises assintóticas**;
- ✓ Assim, $(3/2)n^2$ é $O(n^2)$ e $9999n^2$ também é $O(n^2)$.

