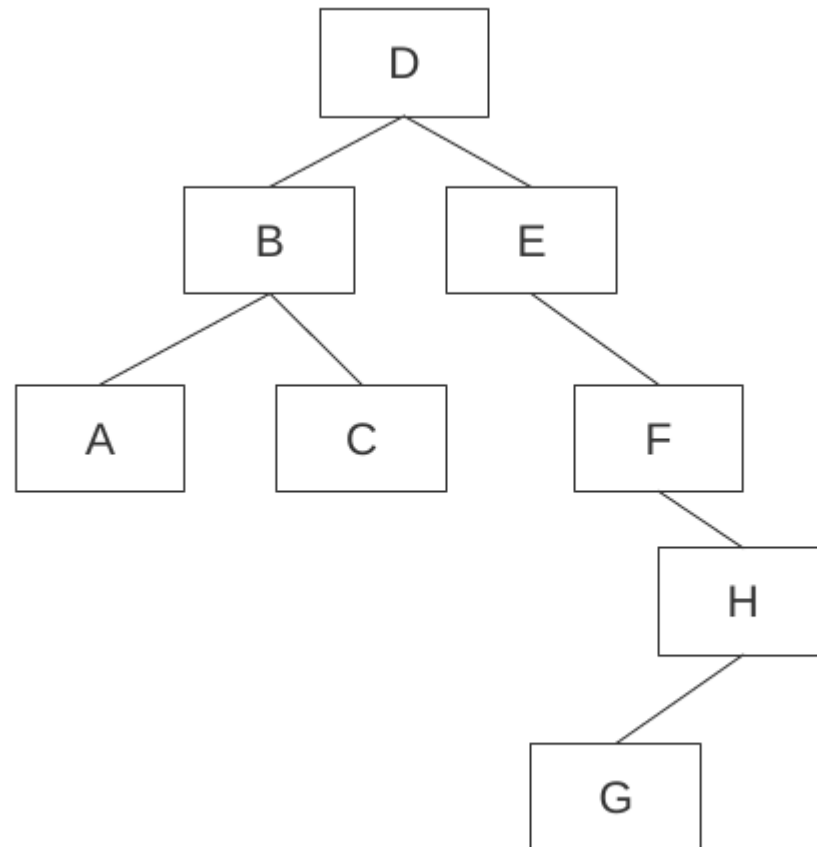


Engenharia Informática
3º ano, 1º semestre

Docentes:
Jorge Barreiros
Mateus Mendes



Como vai funcionar a Unidade Curricular?

- **Aulas Teóricas:**
 - Prof. Jorge Barreiros
- **Aulas práticas:**
 - Prof. Jorge Barreiros (jmsousa@isec.pt)
 - Prof. Mateus Mendes (mmendes@isec.pt)
- **Horário de atendimento**
 - Quarta 9:00 – 11:00
 - Quinta 9:00 – 13:00

Calendário previsto

- Sujeito a alterações...

Semana	P3 – segunda L1.2	Semana	P1 – quinta L1.7
2023-09-11		2022-09-14	
2023-09-18	F1 – Complexidade	2022-09-21	F1 – Complexidade
2023-09-25	F2 – Pesquisa binária e variações	2022-09-28	F2 – Pesquisa binária e variações
2023-10-02	F2,. 10	2022-10-05	feriado
2023-10-09	F3 – Genéricos	2022-10-12	F2,. 10
2023-10-16	F4 – Iteradores	2022-10-19	F3 – Genéricos
2023-10-23	F5 – Listas	2022-10-26	F4 – Iteradores
2023-10-30	Listas, mapas	2022-11-02	F5 – Listas
2023-11-06	Teste 1	2022-11-09	Teste 1
2023-11-13	F6 – Priority Queue	2022-11-16	Listas, mapas
2023-11-20	F7 – Árvores	2022-11-23	F6 – Priority Queue
2023-11-27	Árvores	2022-11-30	F7 – Árvores
2023-12-04	Árvores	2022-12-07	Árvores
2023-12-11	Teste 2	2022-12-14	Teste 2
2023-12-18	seminário	2022-12-21	seminário
2023-12-25	Natal	2022-12-28	Natal

O que vai ser estudado em Estruturas de Dados?

- **Diferentes formas de representar dados**
 - Pilhas
 - Filas
 - Listas
 - Árvores
 - Outras estruturas
- **Comportamento de diferentes algoritmos, ao realizar operações sobre grandes quantidades de dados**

				0
				1
				...
				n
0	1	...	n	

Nas aulas práticas...

- **Resolução de fichas de trabalho, em que são propostos exercícios que demonstram o comportamento de determinados algoritmos**
 - Normalmente usa-se Java para implementação
 - IDE à escolha
- **Avaliação (a confirmar na FUC):**
 - Exame: 10 Valores
 - Seminário: **1.5 Valores**
 - Dois testes Laboratoriais: **8.5 Valores** – nota que pode ser substituída no exame de recurso se fizerem a parte prática

- **A análise de complexidade é**

- Independente do hardware
- Focada no número de operações relevantes para resolver o problema, e principalmente das **operações dominantes**
- **Operação dominante** é a que demora mais tempo a executar, não necessariamente por ser mais exigente, mas por ser **realizada mais vezes**

```
soma = 0; // Esta inicialização realiza-se uma vez
```

```
for ( j=0; j < n; j++)  
    soma += tab[j]; // O que está dentro do for realiza-se n vezes
```

- **Ignoram-se** operações dependentes do hardware e outros fatores, como
 - Instruções de leitura e escrita
 - Tempo de acesso à memória
 - Chamadas de subprogramas
- **Contabilizam-se**
 - **Comparações;**
 - **Atribuições;**
 - **Trocas;**
 - **Deslocamentos;**
 - **Operações aritméticas.**

A cada uma destas instruções atribui-se uma unidade de tempo e soma-se o número de instruções.

```
soma = 0; // Esta inicialização conta-se, mas realiza-se uma vez
for ( j=0; j<n; j++)
    soma += tab[j]; // Esta soma conta-se e realiza-se n vezes
```

Análise de Complexidade de Algoritmos

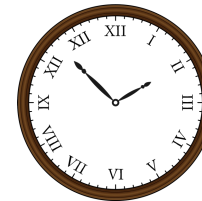
- O **mais importante** num algoritmo é saber como se comporta quando a **dimensão dos dados aumenta muito**

- Complexidade **espacial**: quanta memória vai precisar?

Sao inversamente proporcionais, se podemos usar mais espaço em memória, demora menos tempo.



- Complexidade **temporal**: quanto tempo vai demorar?



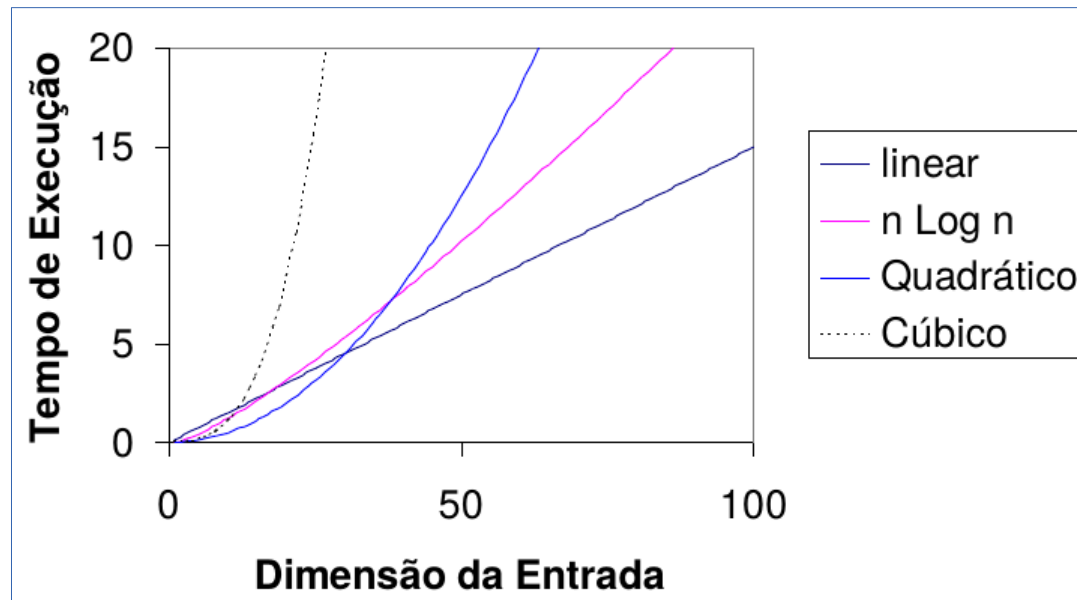
```
soma = 0; // Esta inicialização conta-se, mas realiza-se uma vez
```

```
for ( j=0; j<n; j++)  
    soma += tab[j]; // Esta soma conta-se e realiza-se n vezes
```


Análise de Complexidade de Algoritmos

- Normalmente preocupamo-nos apenas com a **ordem de grandeza das operações dominantes**

- Ex., se houver uma operação de complexidade quadrática, uma operação de complexidade linear pode ser ignorada. Para n suficientemente elevado a quadrática sobrepõe-se e a linear pode quase ser desprezada

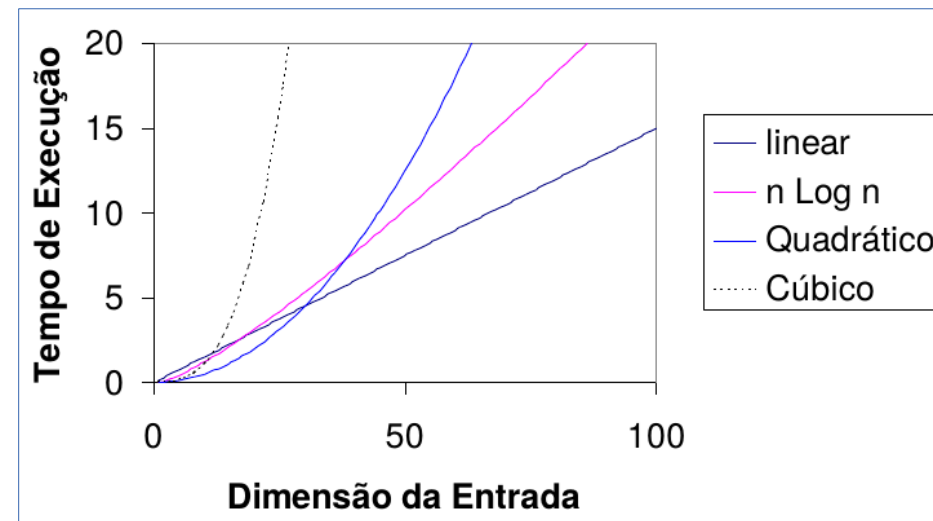


```
soma = 0;
x = 1;
for ( j=0; j<n; j++){
    soma += tab[j];    // Realizado n vezes
    for( i=0; i<n; i++)
        x += tab2[i][j]; // Realizado n * n vezes
}
```

Aqui so nos preocupamos com n^2 pq é muito maior que n vezes e muito mais que 1 vez (nas atribuições)

Análise de Complexidade de Algoritmos – Big O

- Notação **O-grande (Big-O)**, Θ -grande, Ω grande
 - **O**: ordem de grandeza melhor ou igual (o O é como que o “limite superior”)
 - Θ : ordem de grandeza media
 - Ω : limite inferior



$\Theta(n)$ – complexidade exatamente linear

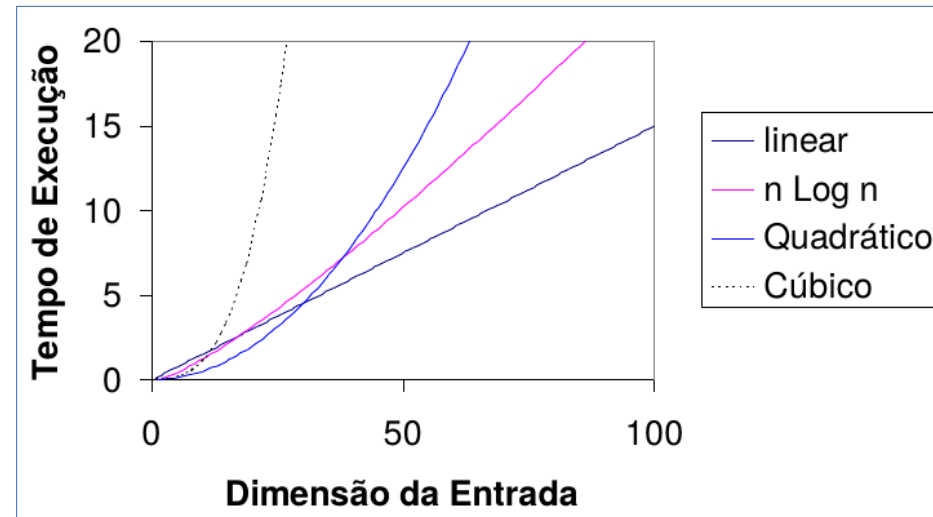
$O(n)$ – complexidade linear ou melhor

$\Theta(n^2)$ – complexidade exatamente quadrática

$O(n^2)$ – complexidade quadrática ou melhor

• Ordens de complexidade típicas

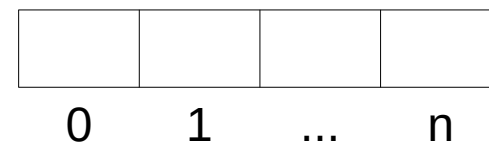
- $O(1)$ – complexidade constante, não aumenta com n
- $O(\log(n))$ – logarítmica
- $O(n)$ – linear
- $O(n \cdot \log(n))$ – log linear
- $O(n^2)$, $O(n^3)$, ... – quadrática, cúbica ...
- $O(e^n)$ – exponencial



Exemplos de complexidade de algoritmos

- Constante $\rightarrow O(1)$

- Verificar se o primeiro valor de um *array* é igual a uma chave
- É só uma operação, independentemente do tamanho do *array*

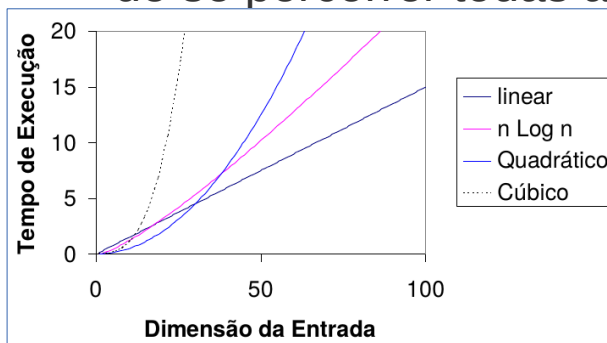
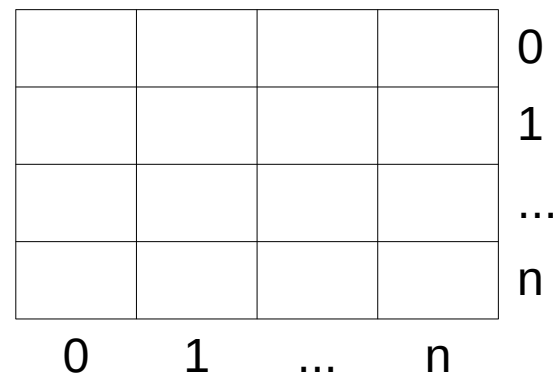


- Linear $\rightarrow O(n)$

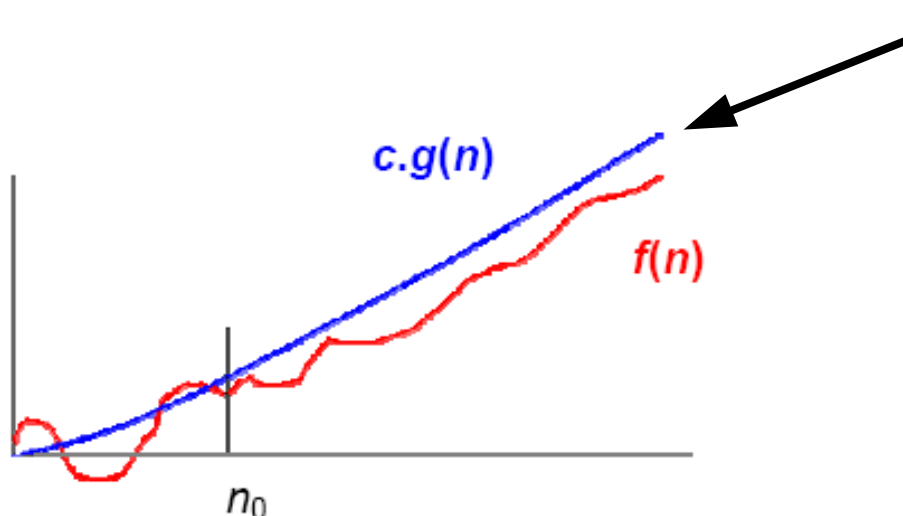
- Procurar valor em *array* não ordenado de dimensão n (um ciclo)
- É necessário verificar todos os números do *array*

- Quadrático $\rightarrow O(n^2)$

- Procurar um valor numa matriz bidimensional não ordenada com lado n (um ciclo dentro de outro ciclo)
- Por cada linha a mais tem de se percorrer todas as colunas, e vice-versa



- Um algoritmo de ordem inferior **não** é necessariamente “mais rápido”.
 - A ordem de complexidade indica o que acontece para valores “suficientemente elevados” de N (ver limites das funções, comportamento assintótico na matemática).
- Qualquer algoritmo de ordem superior irá tornar-se mais lento do que um algoritmo de ordem inferior “para N **suficientemente grande**”
- Para N pequeno o algoritmo mais eficiente pode ser diferente de N grande



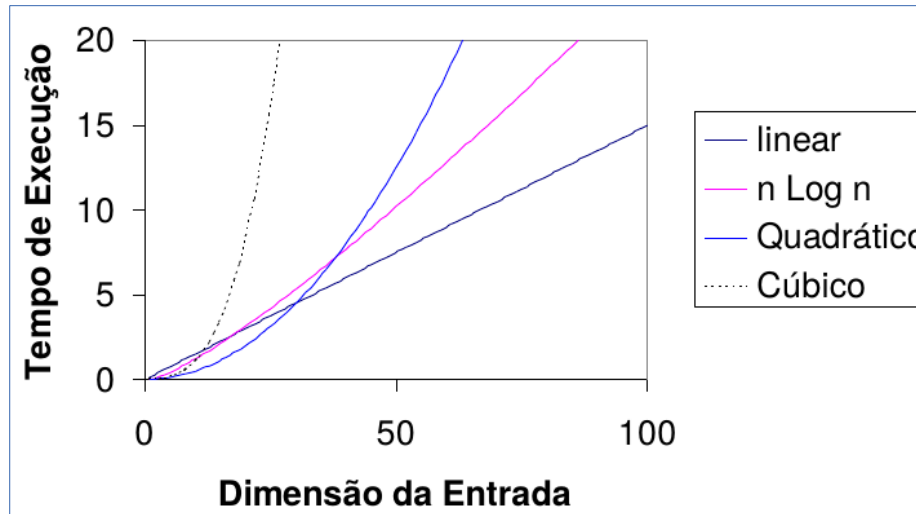
Exemplo de limite:

$f(n)$ tende para $c.g(n)$, para valores muito grandes de n .

Para valores pequenos tem um comportamento errático.

- *Existem algoritmos muito eficientes que requerem muito pré-processamento ou setup inicial, sendo ineficientes no início*
- *O contrário também se verifica*

- Num algoritmo de complexidade linear, duplicam os dados, o tempo de execução duplica
- Num algoritmo de complexidade quadrática, se os dados duplicam o tempo de execução quadruplica...



1 – Para cada um dos programas seguintes:

- Efetue a análise de complexidade.
- Calcule analiticamente quanto o tempo de execução deverá aumentar caso a dimensão de N seja aumentada 4x.

a)

```
for(long i=0;i<n;i++) —  $4n$  —  $(4n \times 4n) = 16n^2$   
  for(long j=0;j<n;j++) —  $4n$  —  
    soma++; // Quantas vezes é executada esta linha?
```

Complexidade: $O(n^2)$. -> para n dados

Para dimensao de N ser 4x:

o primeiro for fica até $4n$ e o segundo for tambem $4n$ entao fica $4n * 4n$ que dá $16n^2$ entao —> $O(16N^2)$

1 – Para cada um dos programas seguintes:

				0
				1
				...
				n
0	1	...	n	

a)

```
for(long i=0; i<n; i++)  
    for(long j=0; j<n; j++)
```

soma++; // Quantas vezes é executada esta linha?

- A instrução **soma++** é executada $n*n$ vezes (ciclo exterior * ciclo interior).
- O programa é de complexidade $O(n^2)$.
- Se o n for aumentado para $4n$, o **soma++** vai ser executado $4n*4n$ vezes. Portanto, o tempo de execução aumenta 16 vezes.

b) `for (long i=0; i<n; i++)`
 `soma++;` *// Quantas vezes é executada esta linha?*

executado ----- n vezes

tempo ----- $O(n)$

$4n$

Ordem - $O(4n)$

Na linear quadruplico os dados o tempo tambem quadruplica

b) `for (long i=0; i<n; i++)`

`soma++;` // Quantas vezes é executada esta linha?

- Trata-se apenas de um ciclo, em que a instrução dominante executa n vezes. Portanto a complexidade é linear, $O(n)$.
- Quando n aumenta 4 vezes, o tempo de execução aumenta de n para $4n$, portanto 4 vezes.

c) `for (long i=0;i<n;i+=2)`
 `soma++;` *// Quantas vezes é executada esta linha?*

Como da saltos de 2 demora metade do tempo para fazer tudo entao:

tempo ----- $n/2$

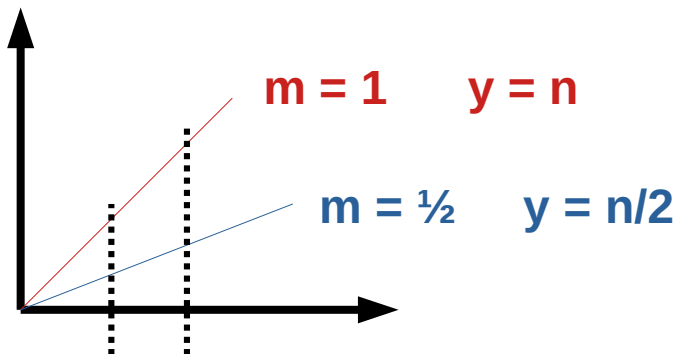
Ordem $O(n/2) \rightarrow O(n)$

A constante ali nao muda nada portanto é linear \rightarrow em termos de grafico $O(n)$ tem declive 1 e $O(n/2)$ tem declive 1/2 portanto ambas tendem para +infinito na mesma ordem de grandeza

Para $4n$ execuções o tempo de execucao aumenta 4 vezes

c) `for (long i=0;i<n;i+=2)`
 `soma++;` // Quantas vezes é executada esta linha?

- O `i` é incrementado em passos de 2. Portanto o tempo de execução é $n/2$. Mas metade de algo linear é também linear. O algoritmo continua a ser de ordem **$O(n)$** .
- Aumentando o número de execuções de n para $4n$, o tempo de execução aumenta 4 vezes. Passa a ser $4n/2$.



d) `for(long i=0;i<1000;i++)` — 1000
 `for(long j=0;j<n;j++)` — n
 `soma++;` // Quantas vezes é executada esta linha?

- Complexidade?
- Quanto aumenta o tempo com 4 vezes mais dados?

tempo ——— 1000 * n

$O(1000 * n) \rightarrow O(n)$

4x mais dados \rightarrow 4 vezes mais tempo para executar

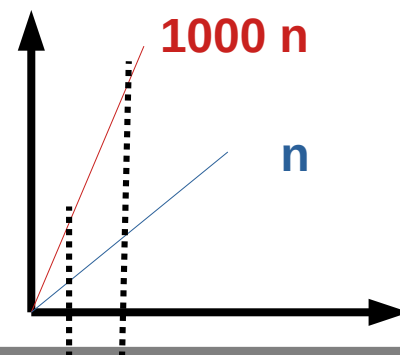
```
d) for(long i=0;i<1000;i++)  
    for(long j=0;j<n;j++)  
        soma++; // Quantas vezes é executada esta linha?
```

- Aqui, no pior dos casos, o ciclo externo executa 1000 vezes. Mil vezes algo linear é também linear.

- O facto de serem dois ciclos encadeados não implica automaticamente que seja um algoritmo quadrático.

- A instrução dominante é executada, no pior dos casos, $1000 * n$ vezes, portanto o ciclo exterior atua como uma constante. O algoritmo continua a ser de ordem linear $O(n)$.

- Quando n aumenta 4 vezes, o tempo passa a ser no pior dos casos $1000 * (4n) = 4000n$, portanto aumenta de forma linear 4 vezes.



```
e)  for(long i=0;i<n;i++) — n
      soma++;
      for(long j=0;j<n;j++) — n
      soma++;
```

- Complexidade?
- Quanto aumenta o tempo com 4 vezes mais dados?

tempo: n (primeiro ciclo) + n (segundo ciclo) = $2n$

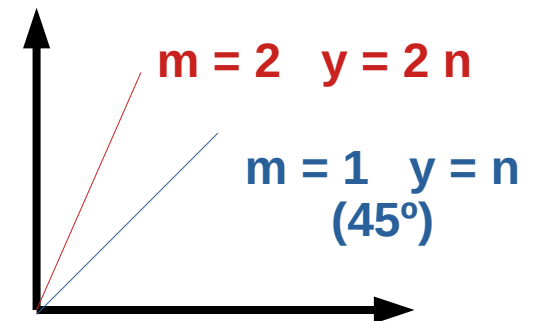
$O(2n) = O(n)$

Vários “algoritmos” ou trechos de códigos lineares consecutivos resultam em código linear.

Para $4n$ execuções fica 4x mais tempo

```
e)  for(long i=0;i<n;i++)  
      soma++;  
      for(long j=0;j<n;j++)  
          soma++;
```

- O tempo de execução é $n + n = 2n$.
- O dobro de algo linear é também linear.
- Vários "algoritmos" ou trechos de código linear consecutivos resultam em código linear.
- Quando n aumenta 4 vezes, o tempo passa a ser $2 \cdot (4n)$, portanto aumenta linearmente 4 vezes.




```
f) if(n>20000) n=20000;  
   for(long i=0;i<n;i++)  
       for(long j=0;j<n;j++)  
           soma++;
```

- Complexidade?
- Quanto aumenta o tempo se os dados quadruplicarem?

Até ao $n < 20000$ tem um comportamento quadrático nos for, mas quando n tende para mais infinito fica linear porque o n vai ser sempre 20000

ou seja,

inicialmente é quadrático mas passa a ser linear

```
f) if(n>20000) n=20000; // Esta condicao limita o valor de n
    for(long i=0;i<n;i++)
        for(long j=0;j<n;j++)
            soma++;
```

- Algoritmo de ordem constante, $O(1)$.
- O aumento de n , no limite, não interfere com o tempo de execução, porque n é truncado em 20000.
- Os ciclos encadeados têm um comportamento aparentemente quadrático. No entanto, o valor de n é limitado a 20000 pela primeira linha. Isso significa que o ciclo irá ter, sempre 20000*20000 iterações de "soma++", para valores suficientemente elevados de n (neste caso, valores de $n \geq 20000$).
- Assim, o código tem o mesmo tempo de execução à medida que n aumenta para valores de n elevados, e dessa forma é de complexidade **CONSTANTE**.
- Respostas como "É $O(N^2)$ para $n < 20000$ e $O(1)$ para $n \geq 20000$ " não fazem muito sentido dado que, por definição, a notação de O descreve apenas o que acontece para valores de N **suficientemente elevado**.

g) `for(long i=0;i<n;i++)` — n
`for(long j=0;j<n*n;j++)` — $n \times n = n^2$
`soma++;` //Quantas vezes é executada esta linha?

- Complexidade?
- Quanto aumenta o tempo se os dados quadruplicarem?

tempo $\rightarrow n (n * n) = n^3$

$O(n^3)$

Para 4x mais dados:

tempo $\rightarrow 4n (4n * 4n) = 4^3 * n^3 = 64 n^3$

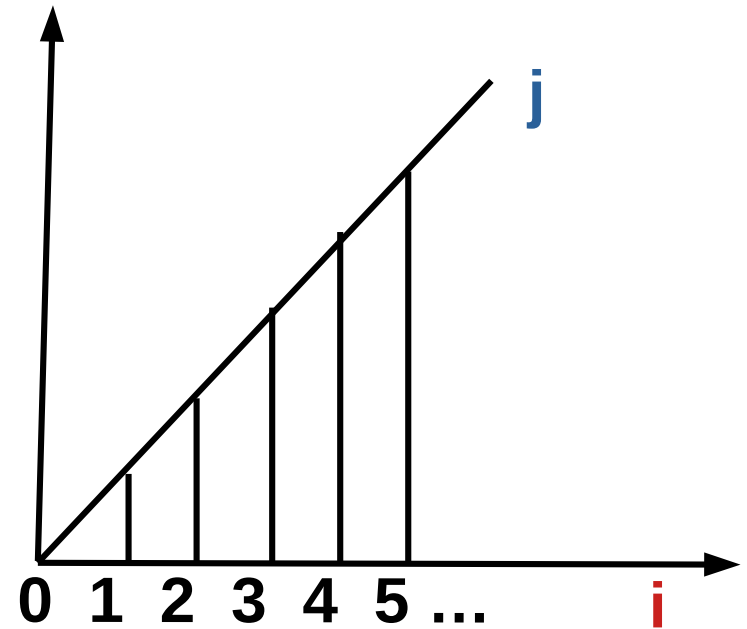
```
g) for(long i=0;i<n;i++)  
    for(long j=0;j<n*n;j++)  
        soma++; //Quantas vezes é executada esta linha?
```

- O primeiro ciclo executa n vezes. O segundo executa $n*n$. Portanto a instrução dominante `soma++` executa $n*(n*n) = n^3$. O algoritmo é de ordem $O(n^3)$, complexidade cúbica.

- Quando n aumenta 4 vezes, o tempo de execução passa a ser $4n*(4n*4n) = 4^3n^3 = 64 n^3$.

- Dois ciclos encadeados não resultam necessariamente em complexidade quadrática – a complexidade pode ser menor ou maior.

h) `for(long i=0;i<n;i++)`
 `for(long j=0;j<i;j++)`
 `soma++;`



```
h) for(long i=0;i<n;i++)  
    for(long j=0;j<i;j++)  
        soma++;
```

- Quantas vezes é executado o ciclo interior por em cada iteração do ciclo exterior?

Para $i=0$, o ciclo interior é executado 0 iterações

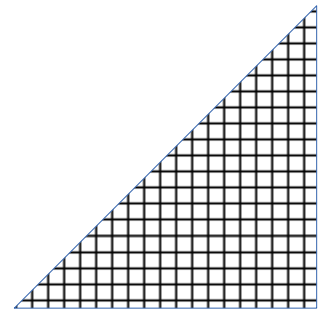
Para $i=1$, o ciclo interior é executado 1 iterações

Para $i=2$, o ciclo interior é executado 2 iterações

Para $i=3$, o ciclo interior é executado 3 iterações

...

Para $i=M$, o ciclo interior é executado $M-1$ iterações



- O número de iterações do ciclo interior é dado por $1+2+3+4+\dots+(N-2)+(N-1)$

Esta soma pode ser calculada matematicamente pela expressão $N * \sum\{i=0..N\} = \frac{1}{2}(N(N+1))$ que é $O(N^2)$.

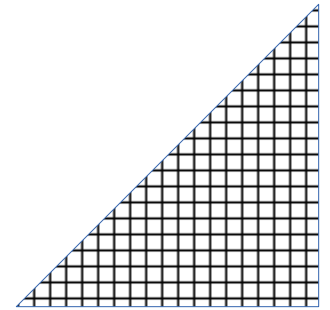
- Graficamente, a soma de todos os números entre 1 e N pode ser representada como sendo a área de um triângulo retângulo (da esquerda para a direita, uma coluna de altura 1, seguida de uma coluna de altura 2, etc). Dessa forma, torna-se claro que a soma (área) é igual a aproximadamente metade da área do quadrado (N^2). Em vez de uma matriz, processa-se "meia matriz".

- O termo linear que pode ser observado na fórmula torna-se irrelevante para valores elevados de N, quando comparado como o termo quadrático.

- Quando n aumenta 4 vezes, o tempo de execução aumenta na mesma 16 vezes.

```
i)for(long i=0;i<n*n;i++)  
    for(long j=0;j<i;j++)  
        soma ++;
```

```
i) for (long i=0; i<n*n; i++)  
    for (long j=0; j<i; j++)  
        soma ++;
```



- O ciclo interno vai iterar $1+2^2+3^2+4^2+\dots+(n-1)^2$ vezes
- A expressão matemática para este somatório é $(N * (N + 1) * (2N + 1)) / 6$, pelo que o resultado é de ordem cúbica.
- Quando n aumenta 4 vezes, o tempo de execução aumenta $4^3 = 64$ vezes.

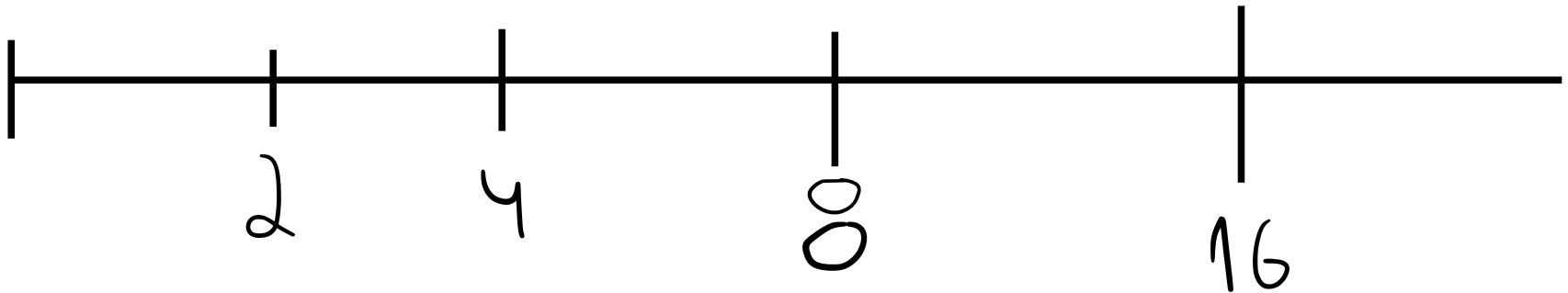

```
j) for(long i=1;i<n;i*=2)
    soma++;
```

Se eu duplicar o numero de dados so tenho que fazer mais uma operação porque ela é a duplicar, se 4x numero de dados so tenho que fazer mais duas operações

Se for de logaritmico de base dez quer dizer que quando multiplico por 10 so faço mais uma iteração

A cada passo, o i duplica.

- Qual a ordem do algoritmo?
- Quanto aumenta o tempo com o quádruplo dos dados?



```
j) for(long i=1;i<n;i*=2)
    soma++;
```

- O **i duplica** a cada iteração. Exemplo de ordem **logaritmica**, $O(\log(N))$
- Um aumento de **4x** de N obriga a mais **duas** iterações.
- Na matemática, um logaritmo é o “inverso” do expoente : $\log_2(n) = x \Leftrightarrow 2^x = n$
- *É o número de bits necessário para representar o inteiro N.*

$\log_2(N)$ é o número de vezes que é necessário dividir N por 2 para chegar a 1.
(esta interpretação será importante quando for abordada a pesquisa binária)

$\log_2(N)$ é o número de vezes que é preciso multiplicar por 2 (começando em 1) até chegar a N. Como no exemplo de código desta alínea.

- Quantas iterações adicionais são necessárias se o valor de N aumentar para o **dobro? 1 iteração**. Quando N quadruplica, são realizadas mais duas iterações.
 - - A base do logaritmo não importa para a complexidade porque o logaritmo de N numa determinada base é proporcional ao logaritmo do mesmo valor noutra base, $\log_B(N) = \log_X(N) / \log_X(B)$. Ex $\ln(N) = \log_2(N) / \log_2(e)$. O valor $1/\log_2(e)$ é constante e independente em relação a N. Graficamente a curva mantém a “mesma forma” pelo que a característica de complexidade é a mesma.
- Compare a complexidade logaritmica com a linear e a exponencial. Qual cresce mais depressa? E mais devagar?

2 – Relativamente a cada uma das alíneas da pergunta anterior, implemente o código e verifique o tempo de execução (use `System.nanoTime()` para obter um valor *long* com o tempo actual em *ns* ($1\text{ ns} = 10^{-9}$ segundos)). Compare as suas previsões com os resultados obtidos. Deve procurar encontrar valores de *n* que resultem em tempos de execução significativos (alguns segundos). Pode definir uma constante *long* acrescentando ao valor constante um *L*; por exemplo `long n=127343734L`.

Dependendo do computador, poderá ser complicado cumprir isso para algumas alíneas.

- Ver ficheiro java no moodle para exemplo do que é pretendido.

- O tempo de execução pode variar por causa de muitos fatores, pelo que é expectável que os tempos de execução variem ligeiramente e acompanhem as previsões apenas de forma aproximada. Alguns exemplos (lineares, constantes, logarítmicos) poderão ser muito rápidos e difíceis de observar.

2 – Relativamente a cada uma das alíneas da pergunta anterior, implemente o código e verifique o tempo de execução (use `System.nanoTime()` para obter um valor *long* com o tempo actual em *ns* ($1\text{ ns} = 10^{-9}$ segundos)). Compare as suas previsões com os resultados obtidos. Deve procurar encontrar valores de *n* que resultem em tempos de execução significativos (alguns segundos). Pode definir uma constante *long* acrescentando ao valor constante um *L*; por exemplo `long n=127343734L`.

Preencha uma tabela semelhante à seguinte. Faça gráficos com os tempos para melhor visualizar o resultado.

Alínea	Ordem do algoritmo	Tempo para N	Tempo para 4N
a (1º teste)	quadrático		
a (2º teste)	quadrático		
b (1º teste)	linear		
...	...		

```
public class Main {
    private static long stopTime;
    private static long startTime;
    static void ex1a(long n){
        long soma=0;
        startTimer();
        for(long i=0;i<n;i++)
            for(long j=0;j<n;j++)
                soma++;
        stopTimer();
        System.out.println("Soma="+soma);
        showTime();
    }
    static void ex1b(long n){
        long soma=0;
        startTimer();
        for(long i=0;i<n;i++)
            soma++;
        stopTimer();
        System.out.println("Soma="+soma);
        showTime();
    }
}
```

```
private static void showTime() {
    long interval=stopTime-startTime;
    long secs=interval/1000000000L;
    long decs=interval-secs*1000000000L;
    decs/=1000000000L;
    System.out.println("secs="+secs+"."+decs);
}
private static void startTimer() {
    startTime=System.nanoTime();
}
private static void stopTimer() {
    stopTime=System.nanoTime();
}
public static void main(String[] args) {
    long n = 40000;
    ex1a( n ); // Executar código
    ex1a( 4 * n ); // Executar com 4x mais dados
}
}
```

3 – Considere uma matriz de $N \times N$, na qual os números estão colocados por ordem ascendente, tanto nas linhas como nas colunas. Pretende-se criar e implementar um algoritmo que verifica se um determinado número está ou não na matriz. Sendo assim,

a) Crie, implemente e teste um algoritmo de complexidade $O(N^2)$


Solução trivial, pesquisar todas as células

b) Crie, implemente e teste um algoritmo de complexidade $O(N)$

ver descrição em <https://www.geeksforgeeks.org/search-in-row-wise-and-column-wise-sorted-matrix/>

Começa-se num dos cantos inf.esq ou sup.dir e em cada iteração elimina-se a linha ou coluna correspondente

Exemplo: encontrar o 35




1	10	20	40
2	18	30	80
3	35	70	90
4	70	85	100



Começar num destes dois cantos
Escolhe-se o canto superior direito


1	10	20	40
2	18	30	80
3	35	70	90
4	70	85	100



A sequência de números de linha e coluna que fazem esquina este ponto é crescente:

1, 10, 20, 40, 80, 90, 100


Portanto, ao encontrar o 40 pode ser eliminada a coluna que o contém: o 35 só pode estar para a esquerda
Se fosse encontrado o 34, por exemplo, poderia ser eliminada a linha



1	10	20	40
2	18	30	80
3	35	70	90
4	70	85	100

Eliminada a coluna, repete-se o processo e encontra-se o 20 no canto superior direito. Como $20 < 35$ pode-se eliminar a primeira linha.


1	10	20	40
2	18	30	80
3	35	70	90
4	70	85	100




Eliminadas a primeira coluna e primeira linha, repete-se o processo e encontra-se o 30 no canto superior direito. Como $30 < 35$, elimina-se a segunda linha.

Repete-se o processo e encontra-se o 70 no canto superior direito da tabela restante. Elimina-se a coluna que tem o 70.

1	10	20	40
2	18	30	80
3	35	70	90
4	70	85	100



1	10	20	40
2	18	30	80
3	35	70	90
4	70	85	100



Ao repetir o processo, encontra-se o 35 no canto superior direito.

Complexidade:

- Em cada iteração é descartada uma linha ou uma coluna.
- Para uma matriz $N \times N$, o algoritmo no pior dos casos termina em $2N$ iterações.
- Portanto, o algoritmo é **$O(N)$**
- Podem existir algoritmos mais eficientes (logarítmicos), mas de mais difícil implementação e compreensão.