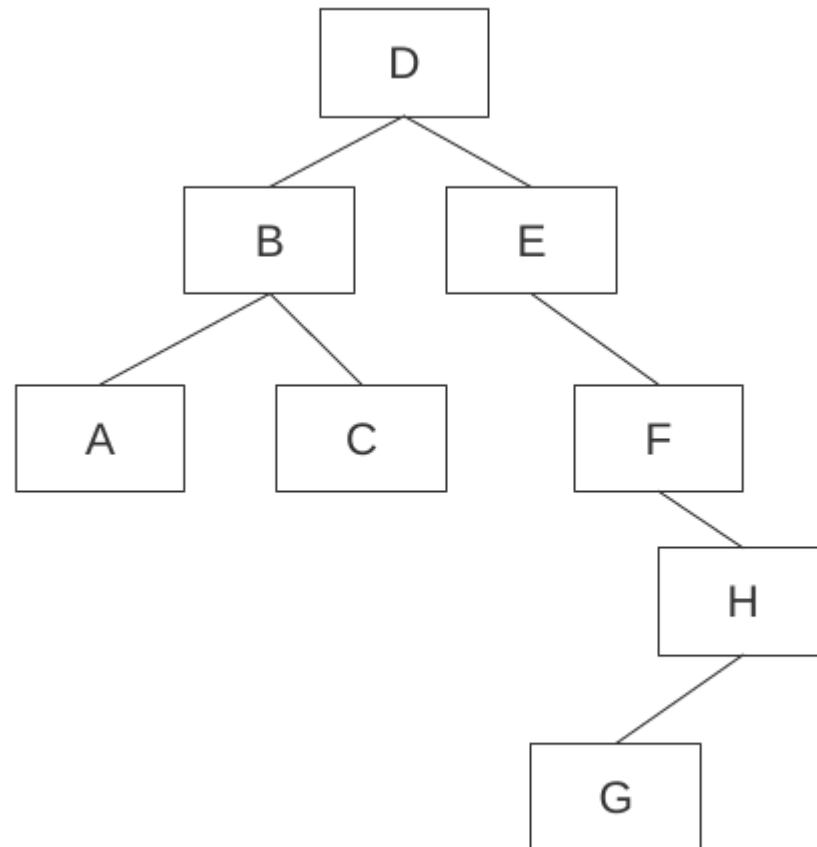


Engenharia Informática
3º ano, 1º semestre



Como vai funcionar a Unidade Curricular?

- **Aulas Teóricas:**
 - Prof. Jorge Barreiros
- **Aulas práticas:**
 - Prof. Jorge Barreiros
 - Prof. Mateus Mendes (mmendes@isec.pt)
- **Horário de atendimento**
 - <https://videoconf-colibri.zoom.us/j/933906891>
 - Horário de atendimento
 - Segunda 10:30 – 12:30
 - Quinta 9:00 – 13:00

- **Diferentes formas de representar dados**
 - Pilhas
 - Filas
 - Árvores
 - Tabelas
 -
- **Comportamento de diferentes algoritmos, principalmente ao realizar operações *demoradas* sobre essas mesmas estruturas (e em geral)**

- **Resolução de fichas de trabalho, em que são propostos exercícios que demonstram o comportamento de determinados algoritmos**
 - Normalmente usa-se Java para implementação
- **Avaliação (a confirmar):**
 - Exame: 10 Valores
 - Seminário: 1.5 Valores
 - Testes Laboratoriais: 8.5 Valores

- **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

```
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

- 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.

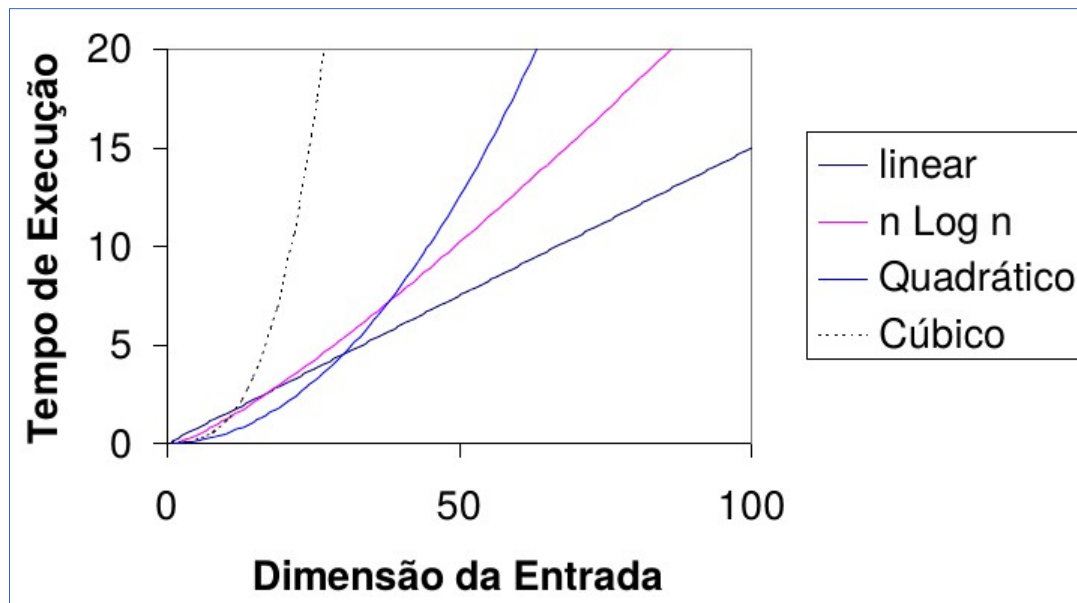
```
soma = 0; // Esta inicialização conta-se, mas realiza-se uma vez
for ( j=0; j<n; j++)
    soma += tab[j]; // Esta soma conta-se e realiza-se n vezes
```

- O **mais importante** num algoritmo é saber como se comporta quando a **dimensão dos dados aumenta muito**
 - Complexidade **espacial**: quanta memória vai precisar?
 - 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
```

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

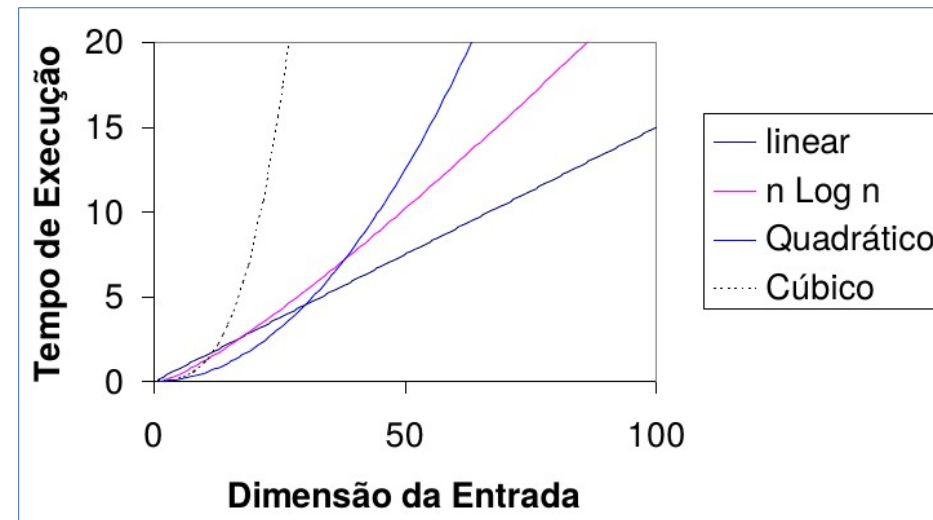
- Ex., se houver uma operação de complexidade quadrática, uma operação de complexidade linear pode ser ignorada. Para **n** suficientemente elevado a quadrática sobrepõe-se e a linear pode quase ser desprezada



```
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
}
```


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

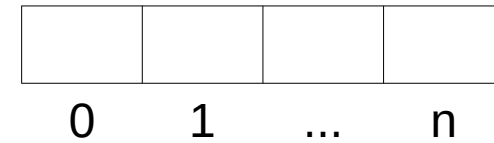
- **Ordens de complexidade típicas**

- $O(1)$ – 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 – $O(1)$

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

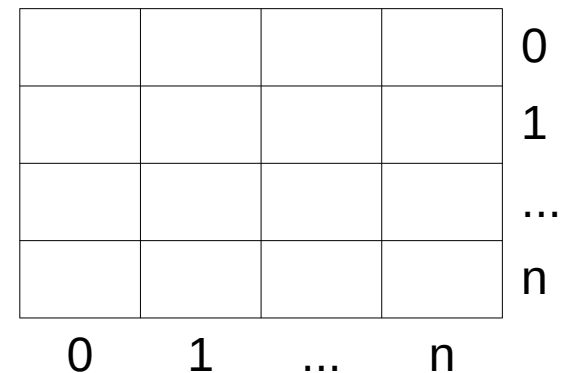


- Linear $\rightarrow O(n)$

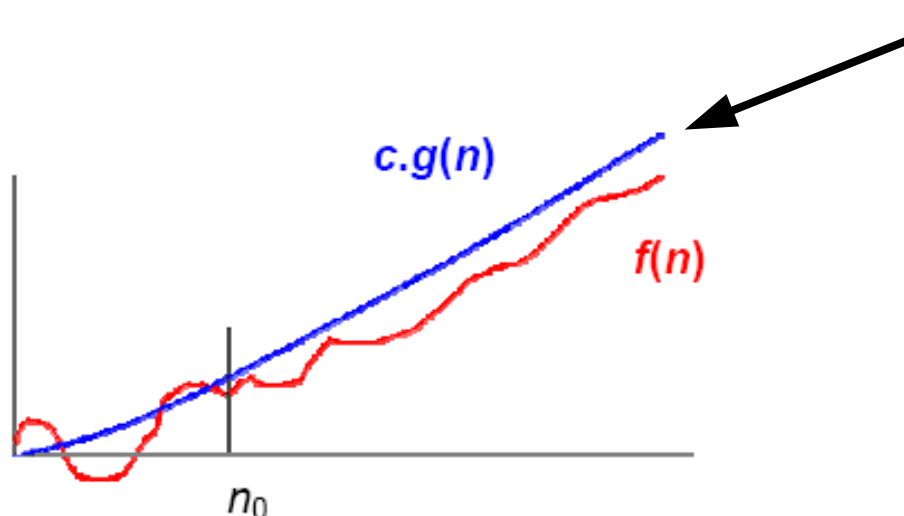
- Procurar valor em *array* não ordenado de dimensão **n** (um ciclo)
- É necessário verificar todos os números do *array*

- Quadrático $O(n^2)$

- 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



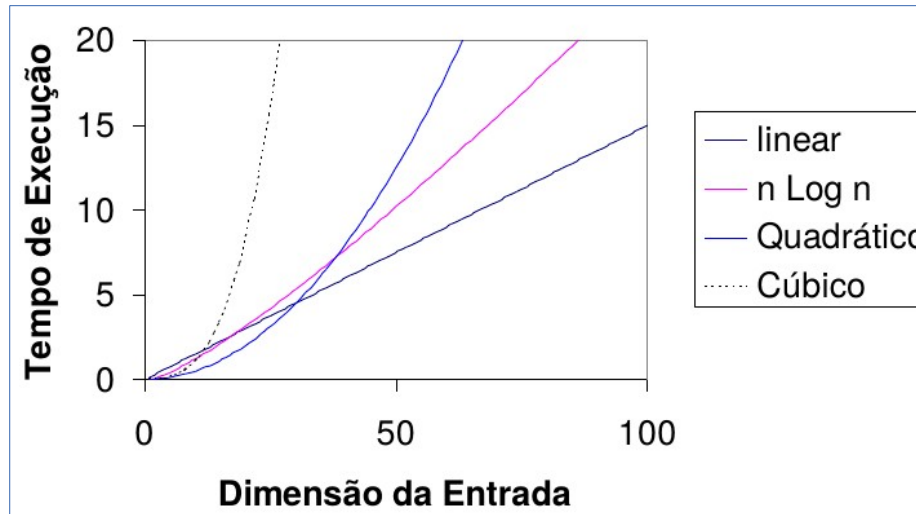
Exemplo de limite:

$f(n)$ 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 aumenta o seu quadrado...



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

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?*

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

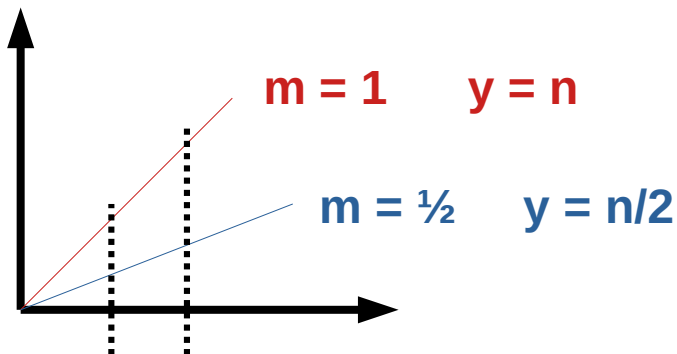
`soma++;` // Quantas vezes é executada esta linha?

- Trata-se apenas de um ciclo, em que a instrução dominante executa n vezes. Portanto a complexidade é linear, $O(n)$.
- Quanto 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?*

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

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

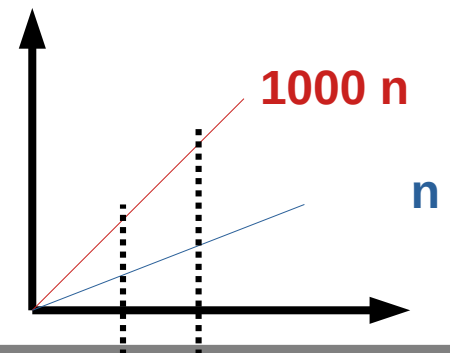
```
d) for(long i=0;i<1000;i++)  
    for(long j=0;j<n;j++)  
        soma++; // Quantas vezes é executada esta linha?
```

- 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.

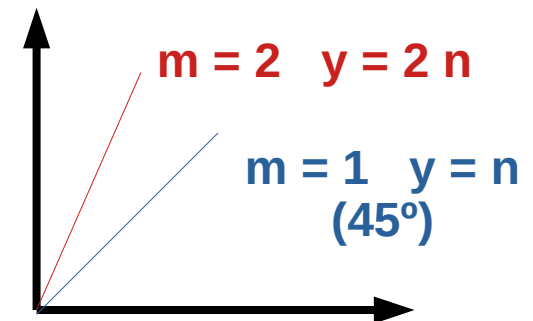


```
e)  for(long i=0;i<n;i++)  
      soma++;  
      for(long j=0;j<n;j++)  
          soma++;
```

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

```
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?


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

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

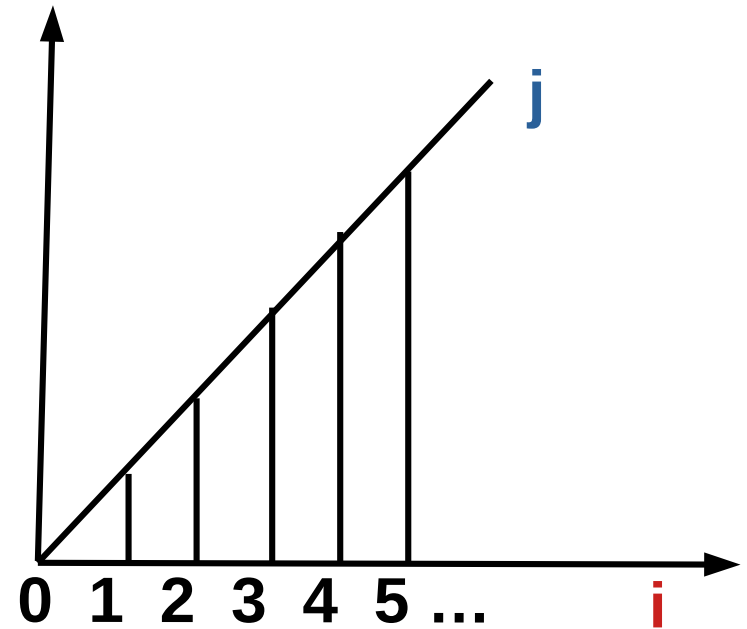
```
g) for(long i=0;i<n;i++)  
    for(long j=0;j<n*n;j++)  
        soma++; //Quantas vezes é executada esta linha?
```

- 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

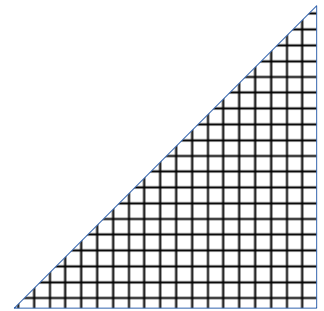
Para $i=1$, o ciclo interior é executado 1 iterações

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 $O(N^2)$.

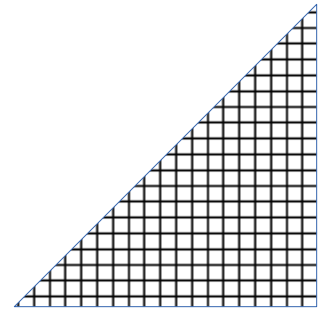
- Graficamente, a soma de todos os números entre 1 e N pode ser representada como sendo a área de um triângulo retângulo (da esquerda para a direita, uma coluna de altura 1, seguida de uma coluna de altura 2, etc). Dessa forma, torna-se claro que a soma (área) é igual a aproximadamente metade da área 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++;
```

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 ex1b(long n){
        long soma=0;
        startTimer();
        for(long i=0;i<n;i++)
            soma++;
        stopTimer();
        System.out.println("Soma="+soma);
        showTime();
    }
    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();
    }
}
```

```
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
}
}
```