

# ENGENHARIA INFORMÁTICA E DE COMPUTADORES

## Algoritmos e Estruturas de Dados

(parte 1 – Técnicas de Algoritmia)

2º Semestre 2022/2023

Instituto Superior de Engenharia de Lisboa

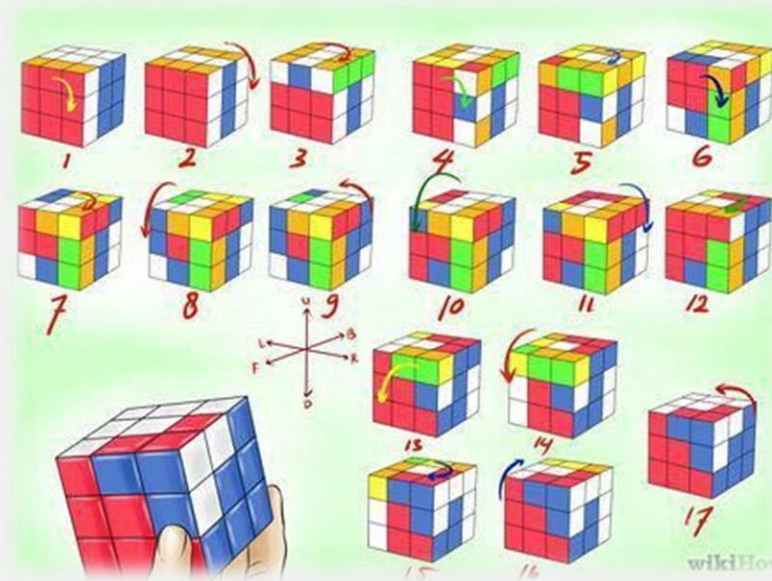
Paula Graça

# TÉCNICAS DE ALGORITMIA

- Principais técnicas de desenho de algoritmos
  - Força Bruta (*Brute Force*)
  - Programação Dinâmica (*Dynamic Programming*)
  - Técnica Gananciosa (*Greedy*)
  - Dividir para conquistar (*Divide and Conquer*)
  - Recursividade
  - Problemas tipo de ilustração das várias técnicas

# FORÇA BRUTA

- A técnica por **Força Bruta** (*Brute Force*) é a forma mais simples mas mais ineficiente de desenhar um algoritmo
- Para calcular a solução:
  - Gera todas as combinações possíveis dentro do domínio de resultados para o problema em causa
  - Seleciona de entre todas as combinações geradas, qual a solução do problema



# FORÇA BRUTA

- Problema: **Ladrão da Mochila**
  - Um ladrão entra numa loja com uma mochila de capacidade **P** (peso)
  - Na loja existem objetos de peso  **$P_1, P_2, \dots, P_n$**  com valor  **$V_1, V_2, \dots, V_n$**
  - Qual o saque mais valioso que o ladrão pode levar na mochila?



# FORÇA BRUTA

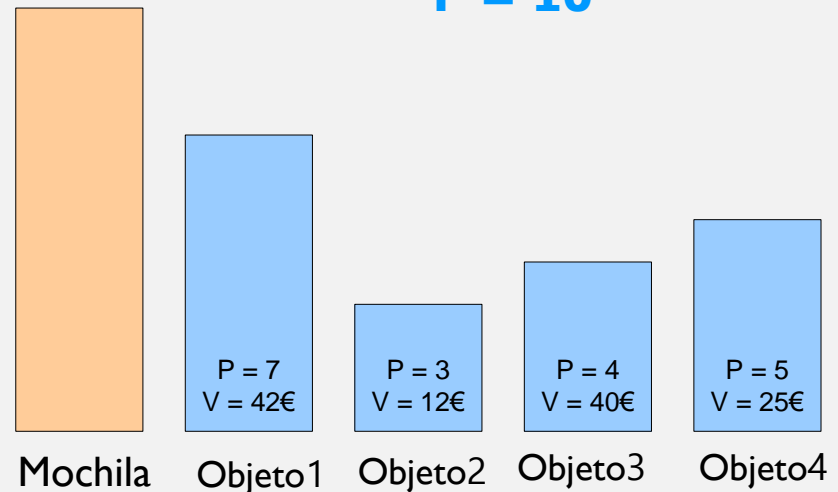
- Solução através da técnica de **força bruta**
  1. São identificadas todas as combinações possíveis dos  $n$  objetos (subconjuntos)
  2. É calculado o peso total de cada subconjunto, de forma a identificar os que são válidos (cujo peso não ultrapassa a capacidade da mochila)
  3. A solução é o subconjunto com maior valor, de entre todas as combinações válidas

# FORÇA BRUTA

Sub-conjuntos objetos	Peso total	Valor total
$\emptyset$	0	0€
{1}	7	42€
{2}	3	12€
{3}	4	40€
{4}	5	25€
{1,2}	10	54€
{1,3}	11	n/a
{1,4}	12	n/a
{2,3}	7	52€
{2,4}	8	37€
<b>{3,4}</b>	<b>9</b>	<b>65€</b>
{1,2,3}	14	n/a
{1,2,4}	15	n/a
{1,3,4}	16	n/a
{2,3,4}	12	n/a
{1,2,3,4}	19	n/a

Capacidade da mochila:

**P = 10**



**Solução**

Subconjunto de objetos  
com o saque mais valioso

# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- A **Programação Dinâmica** (*Dynamic Programming*) é uma técnica para a resolução de problemas complexos
  - Foi inventada pelo matemático Richard Bellman (US), em 1950
  - É do tipo *space-for-time trade off* (troca de tempo por espaço)
- 1. Parte o problema original em sub-problemas mais pequenos
- 2. As soluções parciais dos sub-problemas são então calculadas e memorizadas numa tabela (*array* ou estrutura similar), para evitar serem recalculadas
- 3. A solução do problema original é obtida combinando as soluções dos sub-problemas

# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- A técnica pode ser usada em problemas que podem ser divididos em sub-problemas do mesmo tipo, cujas soluções são reutilizadas no cálculo da solução final

- Exemplo:  $1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6$

- Pode ser calculado somando o resultado dos três sub-problemas:

- $1 + 2 = 3$

- $3 + 4 = 7$

- $5 + 6 = 11$

- Solução final:

- $3 + 7 + 11$

3	0
7	1
11	2

**Memória Adicional**

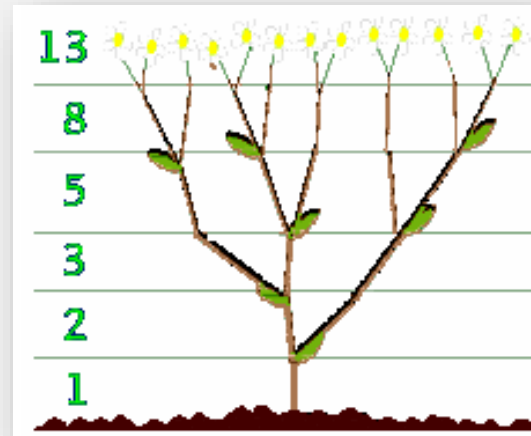
**val a = IntArray(3)**

**for (i in a.indices) a[i] ...**



# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- Problema: **Números de Fibonacci**
  - Ilustração da técnica através dos números de Fibonacci, dados pela sequência:



Definição matemática

$$F(0) = 0, F(1) = 1$$

$$F(n) = F(n-1) + F(n-2) \text{ para } n \geq 2$$

# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- O problema do cálculo de Fibonacci de  $n$ 
  - $F(n)$
- É expresso em termos do cálculo dos sub-problemas
  - $F(0), F(1), F(2), \dots F(n)$
- É necessário um *array* com  $n+1$  posições para registar as soluções consecutivas dos sub-problemas de  $F(n)$ 
  - Iniciando com  $F(0) = 0$  e  $F(1) = 1$
  - Usando as regras  $F(n) = F(n-1) + F(n-2)$ , calcula-se e memoriza-se a solução de cada sub-problema em posições sucessivas do *array*
  - A última posição do *array* contém a solução final. Exemplo para  $F(7)$ :

0	1	1	2	3	5	8	13	
n	0	1	2	3	4	5	6	7

# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- Algoritmo para o cálculo dos **Números de Fibonacci** através da **programação dinâmica**

```
// Cálculo do n-ésimo número de Fibonacci
```

```
fun fibonacci1(n: Int): Int {  
    val f = IntArray(n+1)  
    f[0] = 0  
    f[1] = 1  
    for (i in 2..n)  
        f[i] = f[i-1] + f[i-2]  
    return f[n]  
}
```

# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- Problema: Ladrão da Mochila
- Solução através da técnica de programação dinâmica
- Calcular a melhor combinação para todas as mochilas de capacidade 1 até M (capacidade máxima)
- Começar por considerar que só se pode usar o objeto 1,
- depois os objetos 1 e 2,
- depois os objetos 1, 2 e 3,
- e finalmente todos os objetos de 1 a N ( $N = n^{\circ}$  de objetos)

# PROGRAMAÇÃO DINÂMICA

- Problema: **Ladrão da Mochila**
- Solução através da técnica de **programação dinâmica**

Array (A)		(índices colunas)										
	i/P	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Objecto <sub>i</sub> (P <sub>i</sub> , V <sub>i</sub> )	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Objeto1 (7, 42€)	1	0	0	0	0	0	0	0	42€	42€	42€	42€
Objeto2 (3, 12€)	2	0	0	0	12€	12€	12€	12€	42€	42€	42€	54€
Objeto3 (4, 40€)	3	0	0	0	12€	40€	40€	40€	52€	52€	52€	54€
Objeto4 (5, 25€)	4	0	0	0	12€	40€	40€	40€	52€	52€	65€	<b>65€</b>

(índices  
linhas)

if  $P_i \leq P$  // objeto i pode fazer parte da solução

if  $V_i + A[i-1][P-P_i] > A[i-1][P]$

$A[i][P] = V_i + A[i-1][P-P_i]$

else

$A[i][P] = A[i-1][P]$

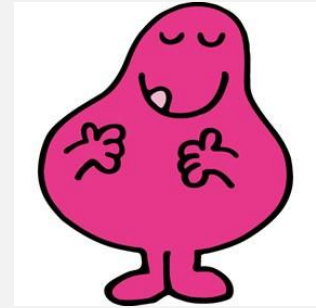
else //  $P_i > P$

$A[i][P] = A[i-1][P]$

**Solução**  
Saque mais valioso

# TÉCNICA GANANCIOSA

- A técnica **Gananciosa** (*Greedy*) calcula a melhor solução de um problema através de uma repetição de uma série de passos (escolha de soluções parciais), até obter a solução ótima final



- Em cada passo, a escolha tem que ser
  - **Ótima** – tem que ser a melhor escolha entre todas as possíveis e disponíveis até ao momento
  - **Possível** – não pode violar as restrições do problema (solução impossível)
  - **Irreversível** – uma vez escolhida, não pode ser alterada (voltar atrás) nos passos subsequentes do algoritmo

# TÉCNICA GANANCIOSA



- Problema: Troco em Moedas

- Calcular o troco em moedas de uma dada quantia, no menor número possível de moedas. Em cada passo é escolhida uma moeda
- Exemplo para um troco = 2.59€
  1. Pode ser escolhida uma moeda de qualquer valor. Contudo, a técnica gananciosa leva à escolha de 2€ pois reduz ao máximo a quantia restante, para 59 cent
  2. Dispomos igualmente de moedas de todos os valores, mas não podem ser escolhidas 2€ e 1€ pois violam as restrições do problema (ultrapassam o valor do troco). A melhor escolha é de 50 cent, restando 9 cent
  3. Seguindo a mesma técnica, as restantes moedas são: 5 cent, 2 cent e 2 cent

# TÉCNICA GANANCIOSA

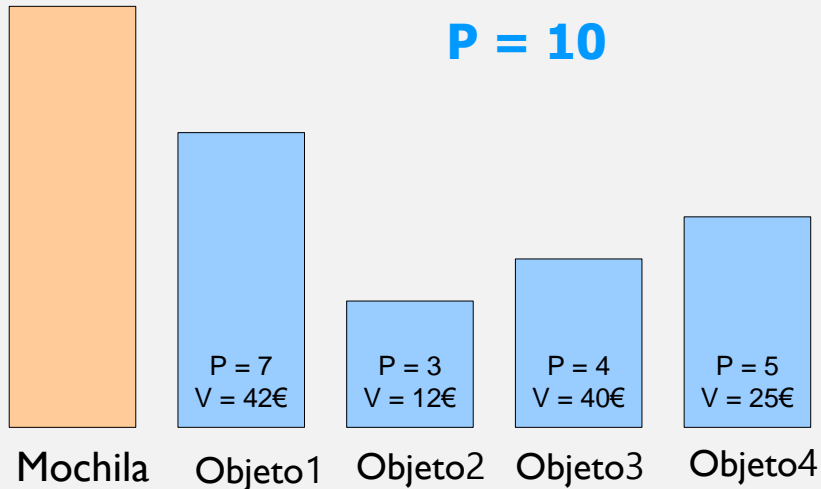
- Problema: **Ladrão da mochila**
- Solução através da **técnica gananciosa**
  1. **Calcular**: a relação valor-peso  $V_i / P_i$ , para todos os objetos (para conhecer quais os mais valiosos com menor peso)
  2. **Ordenar**: os objetos por ordem decrescente da relação valor-peso
  3. **Repetir**: até a mochila estar cheia ou não existirem mais objetos:
    - Percorrer os objetos por ordem decrescente de relação-peso
    - Se o objeto cabe na mochila, coloca-se, senão descarta-se
    - Proceder para o próximo objeto



# TÉCNICA GANANCIOSA

Capacidade da mochila:

**P = 10**



Objeto	Peso (P)	Valor (V)	V/P
1	7	42€	6
2	3	12€	4
3	4	40€	10
4	5	25€	5

Objeto	Peso (P)	Valor (V)	V/P
3	4	40€	10
4	5	25€	5
2	3	12€	4

## Solução

Subconjunto de objetos com o saque mais valioso: 65€

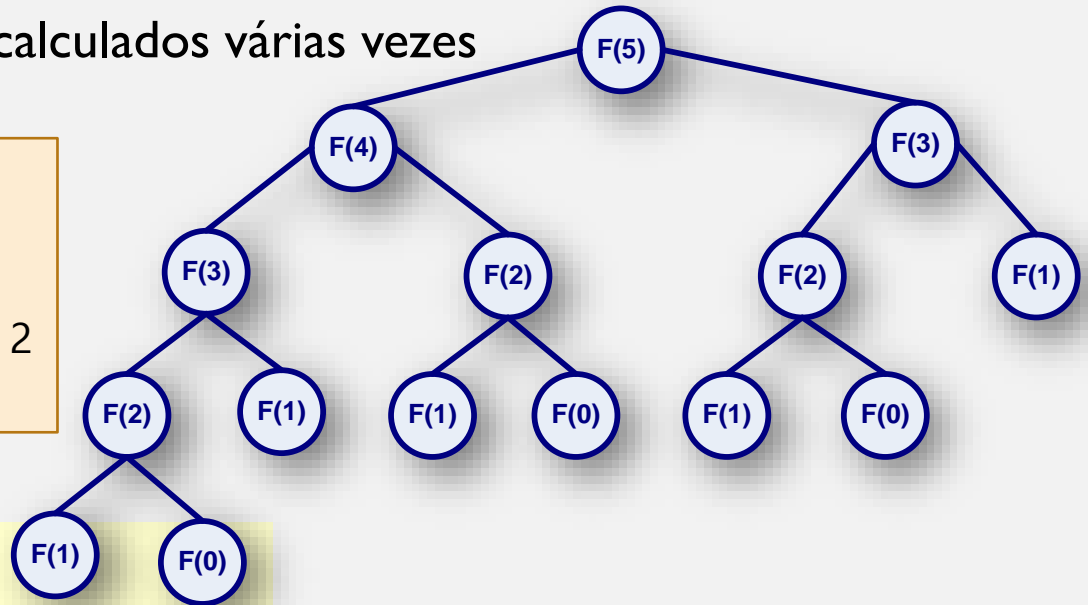
# RECURSIVIDADE

- Algoritmo para o cálculo dos **Números de Fibonacci** através da solução **naive recursiva**
  - É menos eficiente em termos de tempo
  - Os sub-problemas são recalculados várias vezes

Definição matemática:

$$F(0) = 0, F(1) = 1$$

$$F(n) = F(n-1) + F(n-2) \text{ para } n \geq 2$$



**// Cálculo do n-ésimo número  
// de Fibonacci**

```
fun fibonacci(n: Int): Int =  
    if (n <= 1) n  
    else fibonacci(n-1) + fibonacci(n - 2)
```

# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Problema: **Torres de Hanoi**
  - O matemático Édouard Lucas inspirou-se numa lenda para construir o jogo das Torres de Hanói em 1883, o qual consiste numa base contendo três pinos. No primeiro são então dispostos alguns discos uns sobre os outros em ordem decrescente de diâmetro. O problema consiste em passar todos os discos de um pino para outro, movendo um disco de cada vez e usando um dos pinos como auxiliar, de maneira que um disco menor fique sempre em cima de outro maior. O número de discos pode variar, sendo três na situação mais simples.



# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior

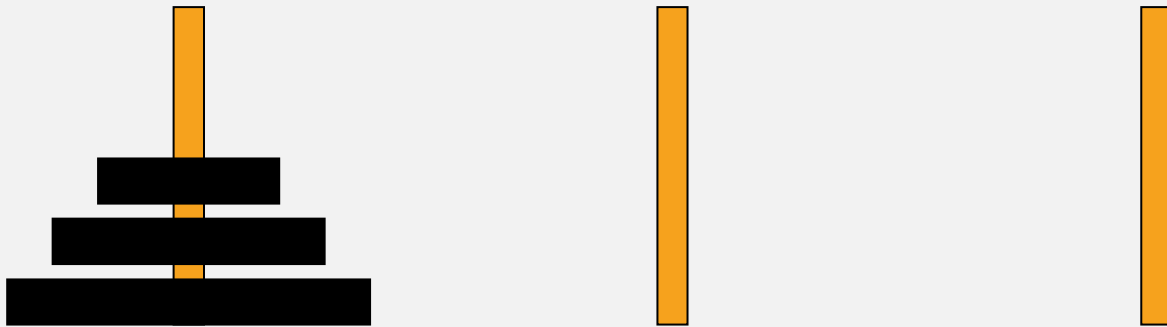
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



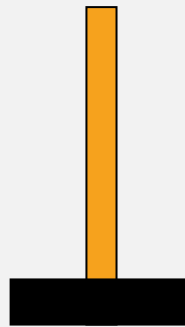
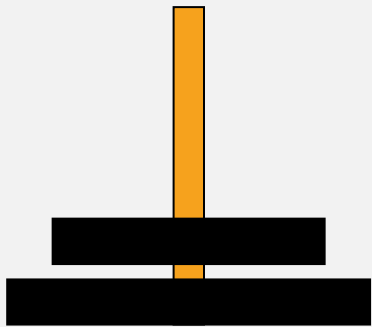
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



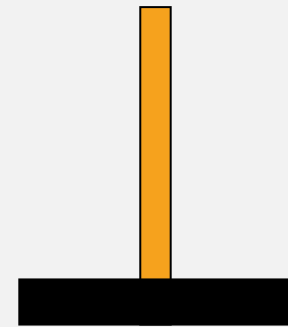
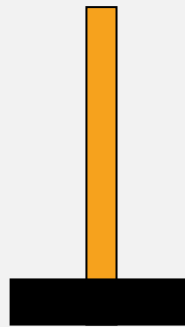
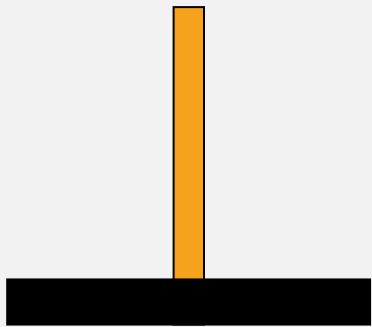
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

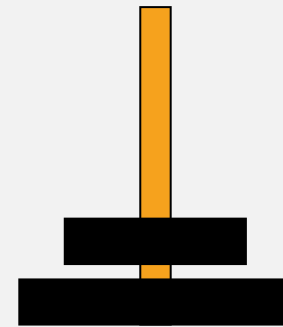
- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior





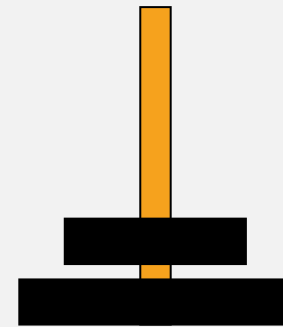
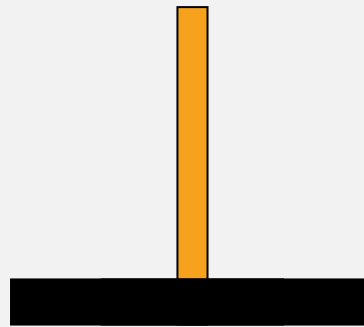
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



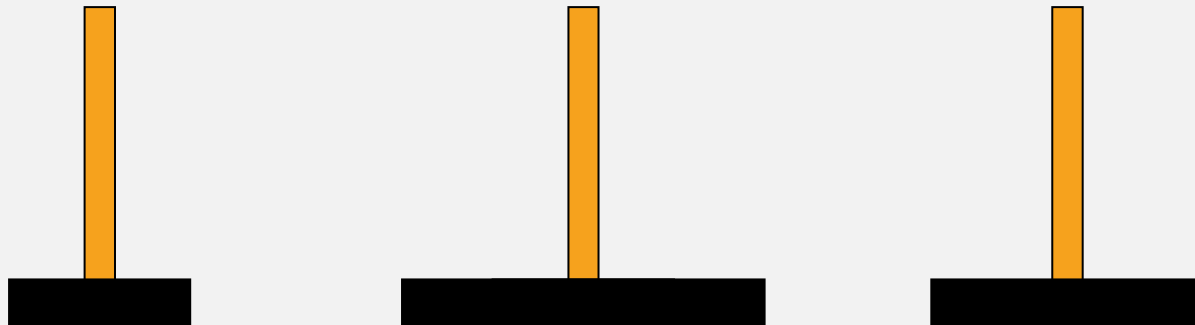
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



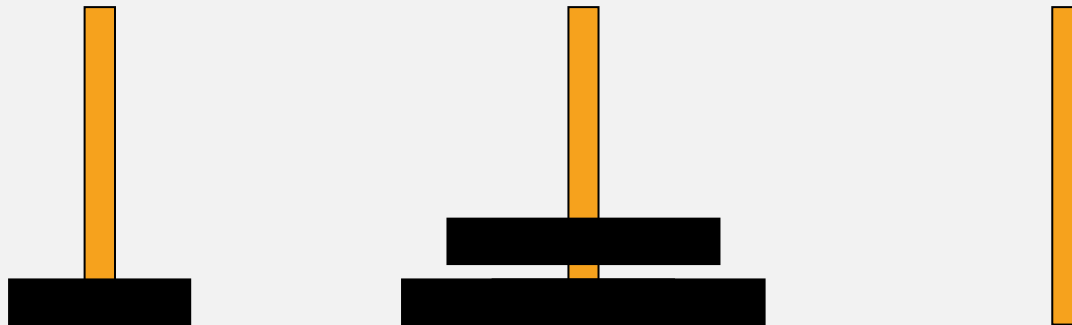
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



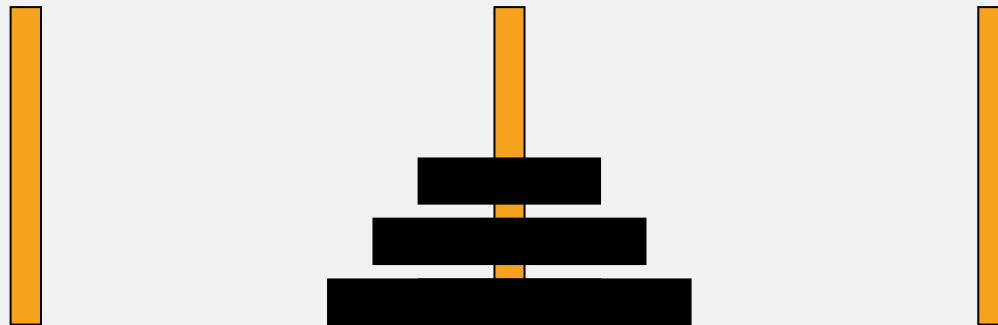
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 3 discos
  - O objetivo é mover todos os discos um pino para a direita de acordo com as seguintes regras:
    - Só se pode mover um disco de cada vez
    - Só se pode colocar um disco num pino vazio ou sobre um disco de diâmetro superior



# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

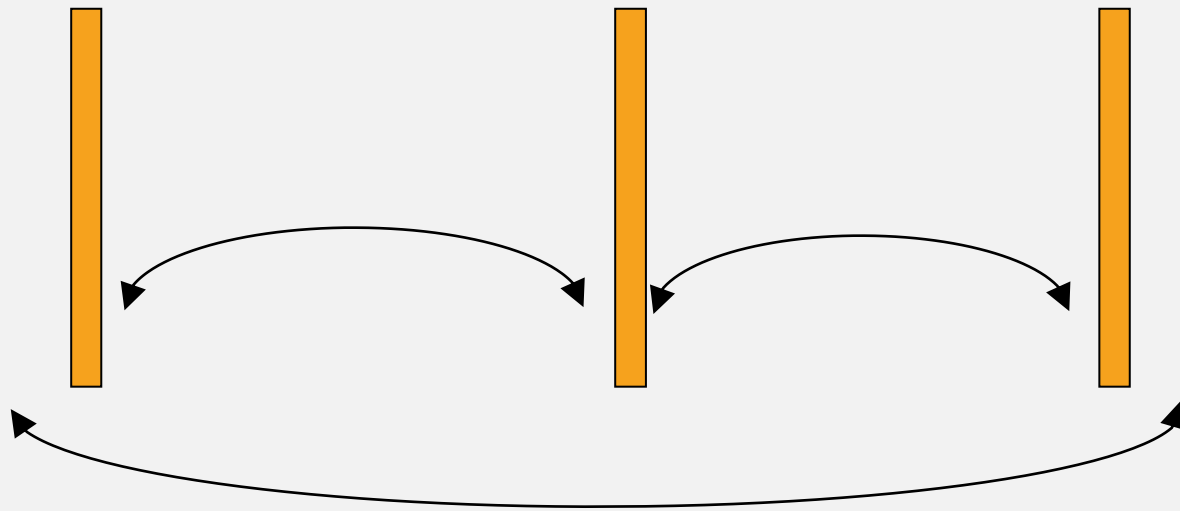
- Solução para 5 discos
  - Para mover os 5 discos um pino para a direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco 5 um pino à direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda

# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 5 discos

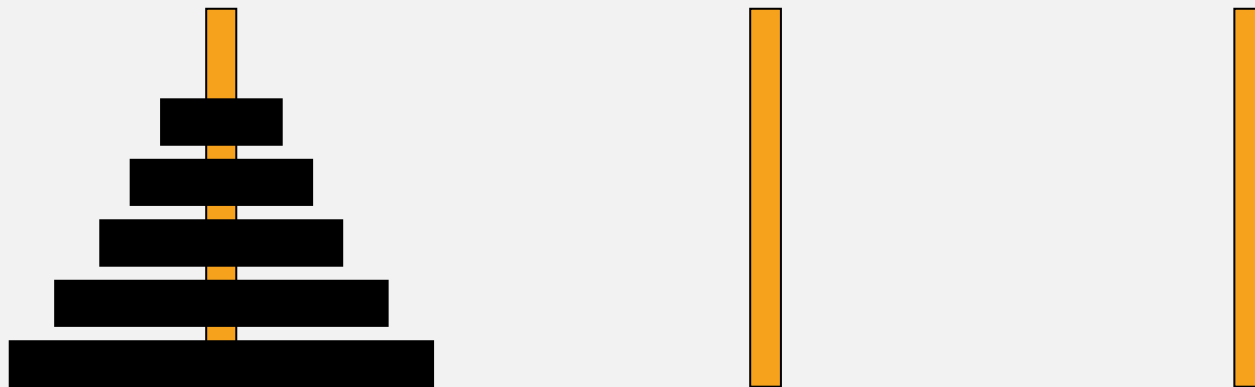
- Para mover os 5 discos um pino para a direita
  - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
  - Move-se o disco 5 um pino à direita
  - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda

Considera-se uma movimentação circular nos pinos para a esquerda ou para a direita



# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

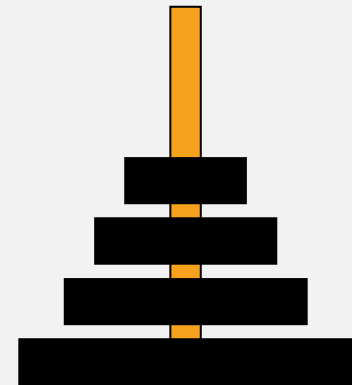
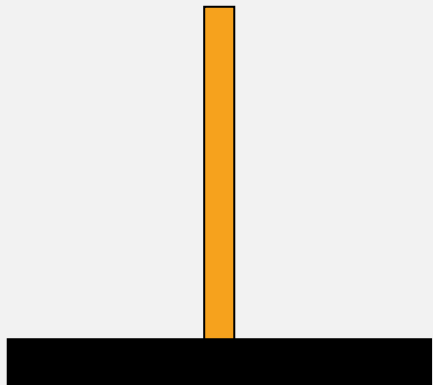
- Solução para 5 discos
  - Para mover os 5 discos um pino para a direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco 5 um pino à direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda





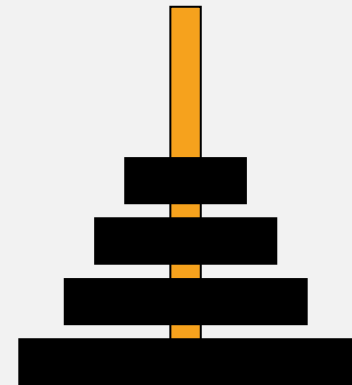
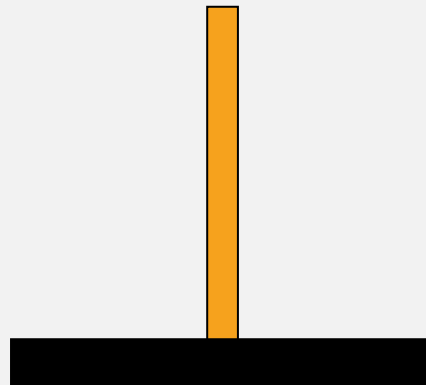
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 5 discos
  - Para mover os 5 discos um pino para a direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco 5 um pino à direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda



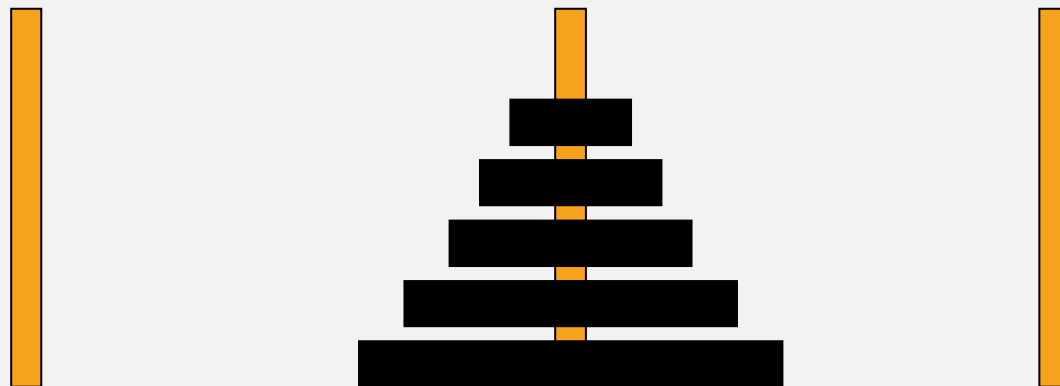
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 5 discos
  - Para mover os 5 discos um pino para a direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco 5 um pino à direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda



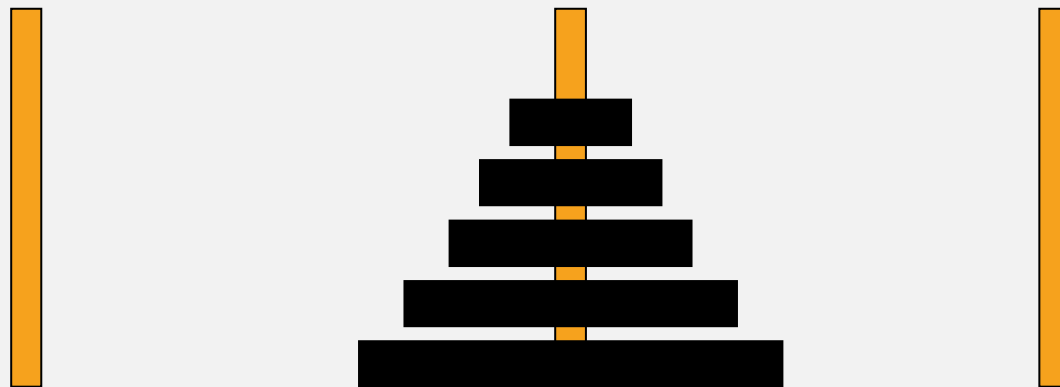
# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 5 discos
  - Para mover os 5 discos um pino para a direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco 5 um pino à direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda



# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução para 5 discos
  - Para mover os 5 discos um pino para a direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco 5 um pino à direita
    - Movem-se os 4 discos menores um pino à esquerda



- Mas não se podem mover 4 discos de cada vez. Então ...

## EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Para mover os 4 discos um pino para a esquerda
  - Movem-se os 3 discos menores um pino à direita
  - Move-se o disco 4 um pino à esquerda
  - Movem-se os 3 discos menores um pino à direita
  - Mas não se podem mover 3 discos de cada vez. Então ...

## EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Para mover os 3 discos um pino para a direita
  - Movem-se os 2 discos menores um pino à esquerda
  - Move-se o disco 3 um pino à direita
  - Movem-se os 2 discos menores um pino à esquerda
  - Mas não se podem mover 2 discos de cada vez. Então ...
- ... Repete-se até reduzir a 1 disco, o qual pode ser movido

# EXEMPLO DE RECURSIVIDADE

- Solução **recursiva** para N discos
  - Para mover os N discos um pino para a direita
    - Movem-se os N-1 discos menores um pino à esquerda
    - Move-se o disco N um pino à direita
    - Movem-se os N-1 discos menores um pino à esquerda

Caso de menor  
dimensão

Caso geral

```
fun hanoi(n: Int, d: Int) {  
  if (n == 1) move (n, +d)  
  else {  
    hanoi(n - 1, -d)  
    move (n, +d)  
    hanoi(n - 1, -d)  
  }  
}
```

n : número de discos  
+d : movimento um pino à dta  
-d : movimento um pino à esq

# DIVIDIR PARA CONQUISTAR

- A técnica **Dividir para Conquistar** (*Divide and Conquer*) é provavelmente uma das melhores técnicas conhecidas de desenho de algoritmos
  - Alguns dos algoritmos mais eficientes, são implementações específicas desta estratégia
- 1. **Divide** o problema em sub-problemas (idealmente com a mesma dimensão), os quais são instâncias mais pequenas do mesmo problema
- 2. **Conquista** os sub-problemas resolvendo-os recursivamente (tipicamente). Se estes são suficientemente pequenos (casos de menor dimensão), a solução é logo encontrada
- 3. **Combina** as soluções dos sub-problemas para obter a solução do problema original



# PESQUISA

- Problema:
  - Pretende-se pesquisar se existe um dado elemento num array ordenado. Caso exista, a função devolve o seu índice. Senão, devolve -1

Array a

1	3	5	6	8	11	15	30
0	1	2	3	4	5	6	7
left							right

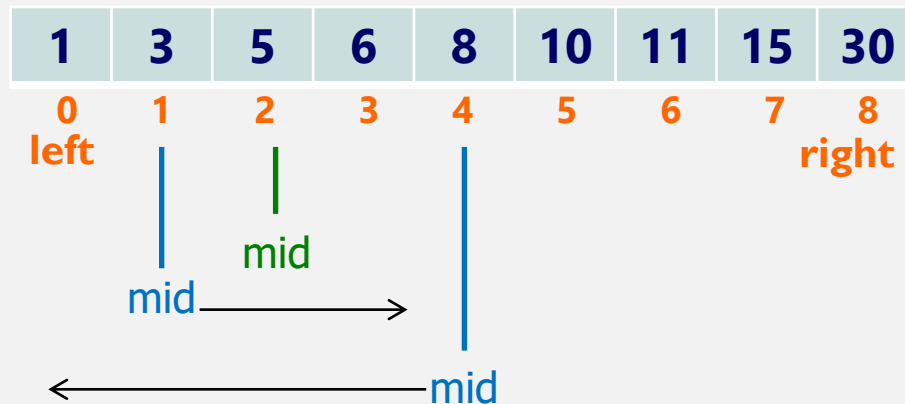
- Solução: **força bruta**

```
fun linearSearch (a: IntArray, left: Int, right: Int, x: Int): Int {  
    for (i in left..right)  
        if (x == a[i]) return i;  
    return -1;  
}
```

# PESQUISA BINÁRIA

- Solução: **dividir para conquistar** (o array tem que estar ordenado)
  - **Divide** o problema particionando o array ao meio sucessivamente, até encontrar o elemento ou o array ficar vazio
  - **Conquista** os sub-problemas verificando em cada instância, se o elemento procurado está na posição central. Caso esteja, a solução é encontrada devolvendo o índice do elemento. Senão, se o elemento procurado for menor que o elemento central, a pesquisa continua na metade esquerda do array, caso contrário continua na metade direita
  - **Combina** (não implica nenhuma operação adicional)

Exemplo:  
 $x = 5$



# PESQUISA BINÁRIA

```
fun binarySearchRecursive (a: IntArray, left: Int, right: Int, x: Int): Int {  
    if (left > right) return -1  
    val mid = (left + right) / 2  
    if (x == a[mid]) return mid  
    else if (x < a[mid]) return binarySearchRecursive(a, left, mid-1, x)  
    else return binarySearchRecursive(a, mid+1, right, x)  
}
```

- Algoritmo recursivo

- Algoritmo iterativo

```
fun binarySearchIterative (a: IntArray, left: Int, right: Int, x: Int): Int {  
    var l = left  
    var r = right  
    while (l <= r) {  
        val mid = (l + r) / 2  
        if (x == a[mid]) return mid else if (x < a[mid]) r = mid - 1  
        else l = mid + 1  
    }  
    return -1  
}
```

# DIVIDIR PARA CONQUISTAR

- Problema: **Máximo de um Array**

- Dado um array preenchido com números inteiros, encontrar o maior

- Exemplo: **Array a**

-3	2	9	-4	5	2	-8	7
0	1	2	3	4	5	6	7

**left** **right** (índices)

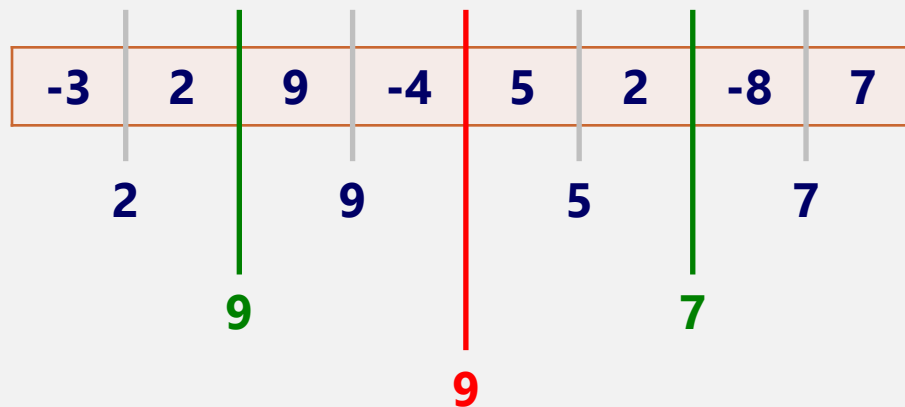
- Solução: **força bruta**

- Pesquisa exaustiva percorrendo e comparando todas as posições do *array* até encontrar o maior valor

```
fun maxOfArray(a: IntArray, left: Int, right: Int): Int {  
    var maxV = a[left]  
    for (i in left + 1..right)  
        if (a[i] > maxV) maxV = a[i]  
    return maxV  
}
```

# DIVIDIR PARA CONQUISTAR

- Solução: **dividir para conquistar**
  - **Divide** o problema particionando o array ao meio sucessivamente, até que cada metade tenha dimensão 1
  - **Conquista** os sub-problemas calculando recursivamente o maior valor de cada metade. Como estas têm dimensão 1 (caso de menor dimensão), o máximo valor em cada uma é logo encontrado
  - **Combina** os resultados calculando em cada instância o maior valor de ambas as metades



# DIVIDIR PARA CONQUISTAR

- O algoritmo particiona o array  $a[\text{left}, \dots, \text{right}]$  em duas metades:  
 $a[\text{left}, \dots, \text{mid}]$  e  $a[\text{mid}+1, \dots, \text{right}]$
- Até que cada metade tenha dimensão 1 ( $\text{left} = \text{right}$ )
- Calcula o máximo valor de cada metade
- Devolve o maior valor de ambas as metades, que na ultima instância é o máximo de todo o *array*

```
fun maxOfArray(a: IntArray, left: Int, right: Int): Int {  
    if (left == right) return a[left]  
    else {  
        val mid = (left + right) / 2  
        val maxL = maxOfArray(a, left, mid)           //máx da metade esq  
        val maxR = maxOfArray(a, mid + 1, right)      //máx da metade dta  
        return if (maxL > maxR) maxL else maxR  
    }  
}
```

# SUBARRAY MÁXIMO

- Problema: **SubArray Máximo**

- O problema do *subarray* máximo consiste em encontrar a maior soma de números consecutivos, num *array* unidimensional preenchido com números inteiros (positivos e negativos)
- Exemplo: resultados do lucro da empresa X Corp.

Ano	1	2	3	4	5	6	7	8
Lucro M€	2	1	-4	5	2	-1	3	-3

- Qual o máximo de lucro ganho pela X Corp. em anos consecutivos?
- Entre o ano 1 e 8  
 $2 + 1 - 4 + 5 + 2 - 1 + 3 - 3 = 5 \text{ M€}$
- Entre o ano 2 e 6  
 $1 - 4 + 5 + 2 - 1 = 3 \text{ M€}$
- Entre os anos 4 e 7 a X Corp. ganhou:  
 $5 + 2 - 1 + 3 = 9 \text{ M€}$

# SUBARRAY MÁXIMO

- Solução: **força bruta**

- Calcula-se a soma de todos os sub-conjuntos possíveis do *array*, comparando e guardando a maior

Array a

2	1	-4	5	2	-1	3	-3
0	1	2	3	4	5	6	7
left							right

```
fun maximumSubArray(a: IntArray, left: Int, right: Int): Int {  
    var maxSum = 0 // soma máxima  
    for (i in left..right) {  
        var currSum = 0 // soma corrente  
        for (j in i..right) {  
            currSum += a[j]  
            if (currSum > maxSum) maxSum = currSum  
        }  
    }  
    return maxSum  
}
```

i = 0 1 2 3 4 5 6 7

j = 0

j = 0 1

j = 0 1 2

j = 0 1 2 3

j = 0 1 2 3 4

j = 0 1 2 3 4 5

j = 0 1 2 3 4 5 6

j = 0 1 2 3 4 5 6 7



# SUBARRAY MÁXIMO

- Solução: **programação dinâmica** (Algoritmo de Kadane)
  - Consiste em percorrer todo o *array*, calculando em cada posição a soma máxima obtida até à posição corrente
  - Em cada posição, adiciona-se o valor corrente à soma obtida até ao momento
    - Caso a soma corrente dê um valor negativo, recomeça-se com soma = 0
    - Caso contrário, o elemento corrente fica a fazer parte da soma

Array a		2	1	-4	5	2	-1	3	-3
		0	1	2	3	4	5	6	7
		left							right
		currSum = -1							
currSum	0	2	3	0	5	7	6	9	6
maxSum	0	2	3	3	5	7	7	9	9

# SUBARRAY MÁXIMO

- Algoritmo de Kadane

Array a

2	1	-4	5	2	-1	3	-3
0	1	2	3	4	5	6	7
left							right

```
fun maximumSubArrayKadane(a: IntArray, left: Int, right: Int): Int {  
    var maxSum = 0 // soma máxima  
    var currSum = 0 // soma corrente  
    for (i in left..right) { // i = 0 1 2 3 4 5 6 7  
        currSum = if (currSum + a[i] > 0) currSum + a[i] else 0  
        if (currSum > maxSum) maxSum = currSum  
    }  
    return maxSum  
}
```