

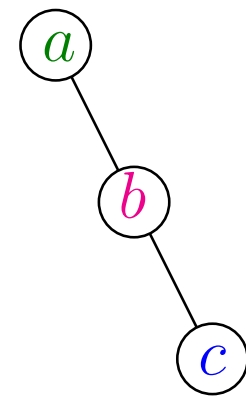
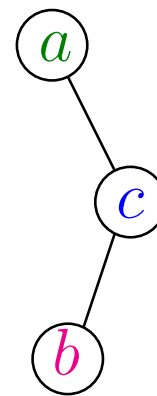
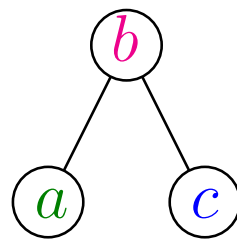
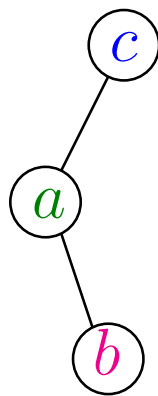
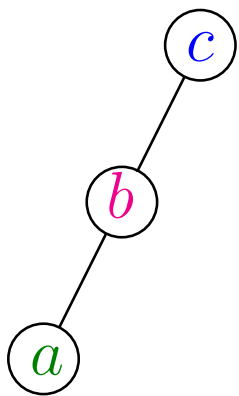
# Buscas em conjunto conhecido

Dadas **estimativas** do número de acessos a cada elemento de  $v[1..n]$ , qual é a melhor estrutura de dados para  $v$ ?

Árvore de busca binária (ABB)

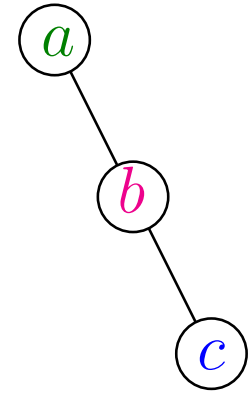
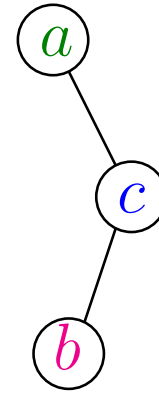
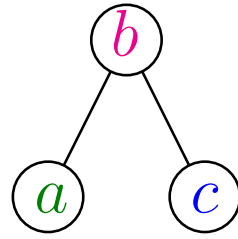
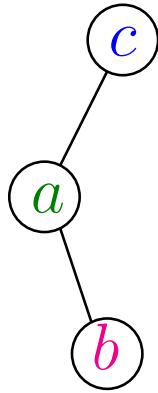
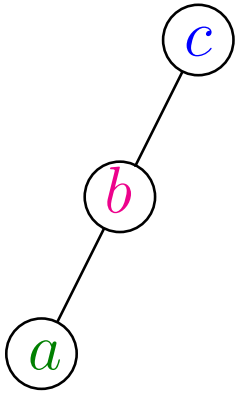
**Exemplo:**  $n = 3$  e  $e_1 = 10$ ,  $e_2 = 20$ ,  $e_3 = 40$ .

Qual a melhor das **ABBs**?



# Exemplo

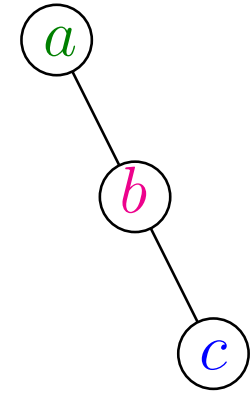
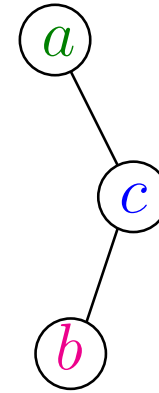
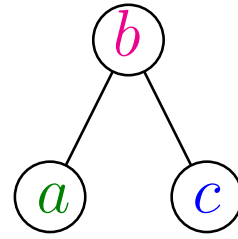
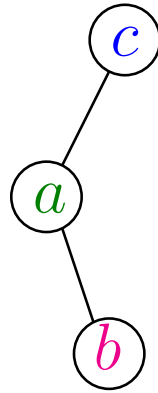
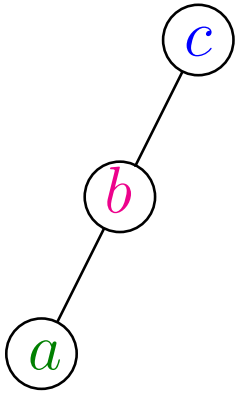
Exemplo:  $n = 3$  e  $e_1 = 10$ ,  $e_2 = 20$ ,  $e_3 = 40$ .



Qual a melhor das **ABBs**?

# Exemplo

Exemplo:  $n = 3$  e  $e_1 = 10$ ,  $e_2 = 20$ ,  $e_3 = 40$ .



Número esperado de comparações:

●  $10 \cdot 3 + 20 \cdot 2 + 40 \cdot 1 = 110$

●  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 3 + 40 \cdot 1 = 120$

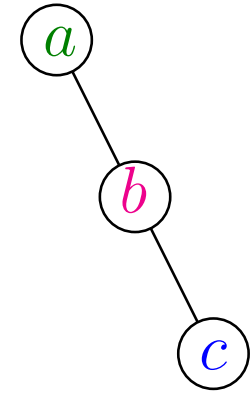
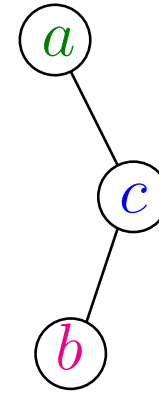
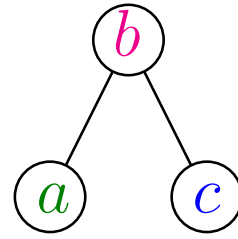
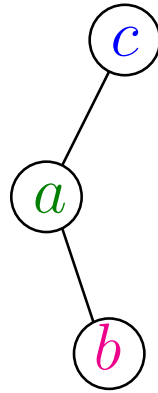
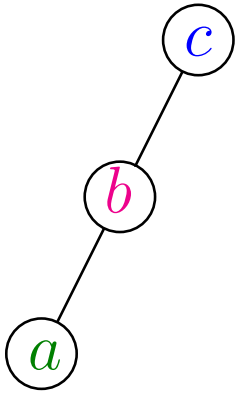
●  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 1 + 40 \cdot 2 = 120$

●  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 3 + 40 \cdot 2 = 150$

●  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 2 + 40 \cdot 2 = 170$

# Exemplo

Exemplo:  $n = 3$  e  $e_1 = 10$ ,  $e_2 = 20$ ,  $e_3 = 40$ .



Número esperado de comparações:

●  $10 \cdot 3 + 20 \cdot 2 + 40 \cdot 1 = 110$  ← ABB ótima

●  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 3 + 40 \cdot 1 = 120$

●  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 1 + 40 \cdot 2 = 120$

●  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 3 + 40 \cdot 2 = 150$

●  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 2 + 40 \cdot 2 = 170$

# Árvore de busca ótima

Considere um vetor  $e[1..n]$  de inteiros com uma estimativa do **número de acessos** a cada elemento de  $\{1, \dots, n\}$ .

# Árvore de busca ótima

Considere um vetor  $e[1..n]$  de inteiros com uma estimativa do **número de acessos** a cada elemento de  $\{1, \dots, n\}$ .

Uma **ABB ótima** com respeito ao vetor  $e$  é uma ABB para o conjunto  $\{1, \dots, n\}$  que minimiza o número

$$\sum_{i=1}^n h_i e_i,$$

onde  $h_i$  é o número de nós no caminho de  $i$  até a raiz da árvore.

# Árvore de busca ótima

Considere um vetor  $e[1..n]$  de inteiros com uma estimativa do **número de acessos** a cada elemento de  $\{1, \dots, n\}$ .

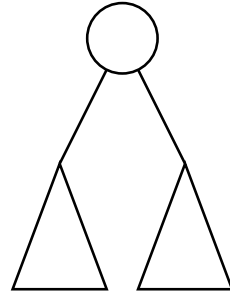
Uma **ABB ótima** com respeito ao vetor  $e$  é uma ABB para o conjunto  $\{1, \dots, n\}$  que minimiza o número

$$\sum_{i=1}^n h_i e_i,$$

onde  $h_i$  é o número de nós no caminho de  $i$  até a raiz da árvore.

**Problema (ABB Ótima):** Dado  $e[1..n]$ , encontrar uma árvore de busca binária ótima com respeito a  $e$ .

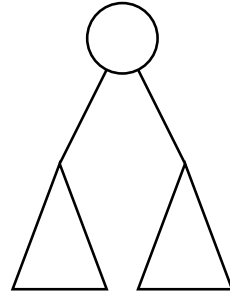
# Subestrutura ótima



Subárvores esquerda e direita de uma ABB ótima são ABBs ótimas.



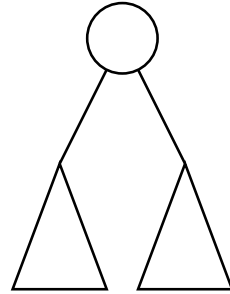
# Subestrutura ótima



Subárvores esquerda e direita de uma ABB ótima são ABBs ótimas.

Resta determinar a **raiz** da ABB ótima.

# Subestrutura ótima



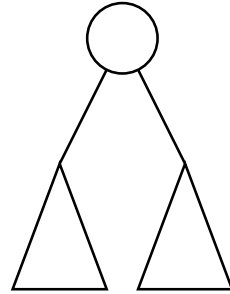
Subárvores esquerda e direita de uma ABB ótima são ABBs ótimas.

Resta determinar a **raiz** da ABB ótima.

$c[i, j]$ : custo min de uma ABB para  $e[i..j]$

$s[i, j]$ : soma dos acessos em  $e[i..j]$

# Subestrutura ótima



Subárvores esquerda e direita de uma ABB ótima são ABBs ótimas.

Resta determinar a **raiz** da ABB ótima.

$c[i, j]$ : custo min de uma ABB para  $e[i..j]$

$s[i, j]$ : soma dos acessos em  $e[i..j]$

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i > j \\ \min_{i \leq k \leq j} \{c[i, k-1] + c[k+1, j] + s[i, j]\} & \text{se } i \leq j \end{cases}$$

# Custo de uma ABB ótima

$c[i, j]$ : custo min de uma ABB para  $e[i..j]$

$s[j]$ : soma dos acessos em  $e[1..j]$

$s[j] - s[i-1]$ : soma dos acessos em  $e[i..j]$

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i > j \\ \min_{i \leq k \leq j} \{c[i, k-1] + c[k+1, j] + s[j] - s[i-1]\} & \text{se } i \leq j \end{cases}$$

# Custo de uma ABB ótima

$c[i, j]$ : custo min de uma ABB para  $e[i..j]$

$s[j]$ : soma dos acessos em  $e[1..j]$

$s[j] - s[i-1]$ : soma dos acessos em  $e[i..j]$

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i > j \\ \min_{i \leq k \leq j} \{c[i, k-1] + c[k+1, j] + s[j] - s[i-1]\} & \text{se } i \leq j \end{cases}$$

Para calcular  $s$ :

- 1  $s[0] = 0$
- 2 **para**  $i \leftarrow 1$  **até**  $n$  **faça**
- 3  $s[i] \leftarrow s[i-1] + e[i]$

# Custo de uma ABB ótima

$c[i, j]$ : custo min de uma ABB para  $e[i..j]$

$s[j]$ : soma dos acessos em  $e[1..j]$

$s[j] - s[i-1]$ : soma dos acessos em  $e[i..j]$

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i > j \\ \min_{i \leq k \leq j} \{c[i, k-1] + c[k+1, j] + s[j] - s[i-1]\} & \text{se } i \leq j \end{cases}$$

Como preencher a matriz  $c$ ?

Em que ordem?

# Custo de uma ABB ótima

$c[i, j]$ : custo min de uma ABB para  $e[i..j]$

$s[j]$ : soma dos acessos em  $e[1..j]$

$s[j] - s[i-1]$ : soma dos acessos em  $e[i..j]$

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i > j \\ \min_{i \leq k \leq j} \{c[i, k-1] + c[k+1, j] + s[j] - s[i-1]\} & \text{se } i \leq j \end{cases}$$

Como preencher a matriz  $c$ ?

Em que ordem?

Como no problema da parentização! Pelas diagonais!

# Programação dinâmica

	0	1	2	3	4	5	6	7	$j$
1	0								
2		0	*	*	*	??			
3			0			*			
4				0		*			
5					0	*			
6						0			
7							0		
$i$								0	



# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$

0   1   2   3   4   5    $j$

1	0	??				
2		0				
3			0			
4				0		
5					0	
6						0

$i$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0				
3			0			
4				0		
5					0	
6						0
$i$						

$$c[1, 1-1] + e[1] + c[1+1, 1] = 0 + 10 + 0 = 10$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0	??			
3			0			
4				0		
5					0	
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0   1   2   3   4   5    $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0			
4				0		
5					0	
6						0

$i$

$$c[2, 2-1] + e[2] + c[2+1, 2] = 0 + 20 + 0 = 20$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0	??		
4				0		
5					0	
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0	30		
4				0		
5					0	
6						0

$i$

$$c[3, 3-1] + e[3] + c[3+1, 3] = 0 + 30 + 0 = 30$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0	30		
4				0	??	
5					0	
6						0
$i$						



# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0	30		
4				0	15	
5					0	
6						0
$i$						

$$c[4, 4+1] + e[4] + c[4+1, 4] = 0 + 15 + 0 = 15$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0	30		
4				0	15	
5					0	??
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5      $j$

1	0	10				
2		0	20			
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0
$i$						

$$c[5, 5+1] + e[5] + c[5+1, 5] = 0 + 3000 + 0 = 30$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	??			
2		0	20			
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	50			
2		0	20			
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0
$i$						

$$c[1, 1-1] + (e[1] + e[2]) + c[1+1, 2] = 0 + 30 + 20 = 50$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20			
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0

$i$

$$c[1, 2-1] + (e[1] + e[2]) + c[2+1, 2] = 10 + 30 + 0 = 40$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	??		
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	80		
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0

$i$

$$c[2, 2-1] + (e[2] + e[3]) + c[2+1, 3] = 0 + 50 + 30 = 80$$



# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30		
4				0	15	
5					0	30
6						0

$i$

$$c[2, 3-1] + (e[2] + e[3]) + c[3+1, 3] = 20 + 50 + 0 = 70$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30	??	
4				0	15	
5					0	30
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	
5					0	30
6						0

$i$

$$c[3, 3-1] + (e[3] + e[4]) + c[3+1, 4] = 0 + 45 + 15 = 60$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	
5					0	30
6						0

$i$

$$c[3, 4-1] + (e[3] + e[4]) + c[4+1, 4] = 30 + 45 + 0 = 75$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	??
5					0	30
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	75
5					0	30
6						0

$i$

$$c[4, 4-1] + (e[4] + e[5]) + c[4+1, 5] = 0 + 45 + 30 = 75$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5      $j$

1	0	10	40			
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[4, 5-1] + (e[4] + e[5]) + c[5+1, 5] = 15 + 45 + 0 = 60$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	??		
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$



# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	130		
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[1, 1-1] + (e[1] + e[2] + e[3]) + c[1+1, 3] = 0 + 60 + 70 = 130$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70		
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[1, 2-1] + (e[1]) + e[2] + e[3] + c[2+1, 3] = 10 + 60 + 30 = 100$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5             $j$

$i$	0	10	40	100		
1		0	20	70		
2			0	30	60	
3				0	15	60
4					0	30
5						0
6						

$$c[1, 3-1] + (e[1] + e[2] + e[3]) + c[3+1, 3] = 40 + 60 + 0 = 100$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	??	
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0
$i$						

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	125	
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0
$i$						

$$c[2, 2-1] + (e[2] + e[3] + e[4]) + c[2+1, 4] = 0 + 65 + 60 = 125$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0
$i$						

$$c[2, 3-1] + (e[2] + e[3] + e[4]) + c[3+1, 4] = 20 + 65 + 15 = 100$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[2, 4-1] + (e[2] + e[3] + e[4]) + c[4+1, 4] = 70 + 65 + 0 = 135$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	??
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$



# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5      $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	135
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[3, 3-1] + (e[3] + e[4] + e[5]) + c[3+1, 5] = 0 + 75 + 60 = 135$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5      $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	135
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[3, 4-1] + (e[3] + e[4] + e[5]) + c[4+1, 5] = 30 + 75 + 30 = 135$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
 0            1            2            3            4            5      $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	135
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

$$c[3, 5-1] + (e[3] + e[4] + e[5]) + c[5+1, 5] = 60 + 75 + 0 = 135$$

# Simulação

$e[1]=10$     $e[2]=20$     $e[3]=30$     $e[4]=15$     $e[5]=30$   
0            1            2            3            4            5             $j$

1	0	10	40	100		
2		0	20	70	100	
3			0	30	60	135
4				0	15	60
5					0	30
6						0

$i$

**Exercício:** Preencha o que falta!

# Árvore de busca ótima

ABB-ÓTIMA ( $e, n$ )

1  $s[0] = 0$

2 **para**  $i \leftarrow 1$  até  $n$  **faça**

3      $s[i] \leftarrow s[i-1] + e[i]$

4 **para**  $i \leftarrow 1$  até  $n+1$  **faça**

5      $c[i][i-1] \leftarrow 0$

6 **para**  $\ell \leftarrow 1$  até  $n$  **faça**

7     **para**  $i \leftarrow 1$  até  $n-\ell+1$  **faça**

8          $j \leftarrow i+\ell-1$

9          $c[i][j] \leftarrow c[i+1][j]$

9         **para**  $k \leftarrow i+1$  até  $j$  **faça**

10             **se**  $c[i][k-1] + c[k+1][j] < c[i][j]$

11             **então**  $c[i][j] \leftarrow c[i][k-1] + c[k+1][j]$

12              $c[i][j] \leftarrow c[i][j] + s[j] - s[i-1]$

13 **devolva**  $c[1, n]$

# Árvore de busca ótima

**Exercício:** Como fazer para obter uma ABB ótima e não apenas o seu custo? Complete o serviço!

Vários exercícios na lista 5.

# Mochila

Dados dois vetores  $x[1..n]$  e  $w[1..n]$ , denotamos por  $x \cdot w$  o **produto escalar**

$$w[1]x[1] + w[2]x[2] + \cdots + w[n]x[n].$$

Suponha dado um número inteiro não-negativo  $W$  e vetores positivos  $w[1..n]$  e  $v[1..n]$ .

Uma **mochila** é qualquer vetor  $x[1..n]$  tal que

$$x \cdot w \leq W \quad \text{e} \quad 0 \leq x[i] \leq 1 \quad \text{para todo } i$$

O **valor** de uma mochila é o número  $x \cdot v$ .

Uma mochila é **ótima** se tem valor máximo.

# Problema booleano da mochila

Uma mochila  $x[1..n]$  tal que  $x[i] = 0$  ou  $x[i] = 1$  para todo  $i$  é dita **booleana**.

**Problema (Knapsack Problem):** Dados  $(w, v, n, W)$ , encontrar uma **mochila booleana ótima**.

**Exemplo:**  $W = 50, n = 4$

	1	2	3	4
$w$	40	30	20	10
$v$	840	600	400	100
$x$	1	0	0	0
$x$	1	0	0	1
$x$	0	1	1	0

valor = 840

valor = 940

valor = 1000



# Subestrutura ótima

Suponha que  $x[1..n]$  é **mochila booleana ótima** para o problema  $(w, v, n, W)$ .

Se  $x[n] = 1$

então  $x[1..n-1]$  é **mochila booleana ótima** para  $(w, v, n-1, W - w[n])$

senão  $x[1..n]$  é **mochila booleana ótima** para  $(w, v, n-1, W)$

**NOTA.** Não há nada de especial acerca do índice  $n$ . Uma afirmação semelhante vale para qualquer índice  $i$ .

# Simplificação

**Problema:** encontrar o **valor** de uma mochila booleana ótima.

$t[i, Y]$  = valor de uma mochila booleana ótima  
para  $(w, v, i, Y)$

= valor da expressão  $x \cdot v$  sujeito às restrições

$$x \cdot w \leq Y,$$

onde  $x$  é uma mochila booleana ótima

Possíveis valores de  $Y$ :  $0, 1, 2, \dots, W$

# Recorrência

$t[i, Y]$  = valor da expressão  $x \cdot v$  sujeito à restrição

$$x \cdot w \leq Y$$

$t[0, Y] = 0$  para todo  $Y$

$t[i, 0] = 0$  para todo  $i$

$t[i, Y] = t[i-1, Y]$  se  $w[i] > Y$

$t[i, Y] = \max \{t[i-1, Y], t[i-1, Y-w[i]] + v[i]\}$  se  $w[i] \leq Y$

# Solução recursiva

Devolve o valor de uma mochila ótima para  $(w, v, n, W)$ .

**REC-MOCHILA**  $(w, v, n, W)$

1 **se**  $n = 0$  **ou**  $W = 0$

2 **então devolva** 0

3 **se**  $w[n] > W$

4 **então devolva** **REC-MOCHILA**  $(w, v, n-1, W)$

5  $a \leftarrow$  **REC-MOCHILA**  $(w, v, n-1, W)$

6  $b \leftarrow$  **REC-MOCHILA**  $(w, v, n-1, W - w[n]) + v[n]$

7 **devolva**  $\max\{a, b\}$

Consumo de tempo no **pior caso** é  $\Omega(2^n)$

Por que demora tanto?

O mesmo subproblema é resolvido muitas vezes.

# Programação dinâmica

Cada subproblema, valor de uma mochila ótima para

$$(w, v, i, Y),$$

é resolvido **uma só** vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela  $t$ ?

# Programação dinâmica

Cada subproblema, valor de uma mochila ótima para

$$(w, v, i, Y),$$

é resolvido **uma só** vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela  $t$ ?

Olhe a recorrência e pense...

$$t[i, Y] = t[i-1, Y] \text{ se } w[i] > Y$$

$$t[i, Y] = \max \{t[i-1, Y], t[i-1, Y-w[i]] + v[i]\} \text{ se } w[i] \leq Y$$

# Programação dinâmica

	0	1	2	3	4	5	6	7	<i>Y</i>
0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1	0								
2	0	*	*	*	*	*			
3	0					??			
4	0								
5	0								
6	0								
7	0								

*i*

# Exemplo

$$W = 5 \text{ e } n = 4$$

	1	2	3	4
$w$	4	2	1	3
$v$	500	400	300	450

	0	1	2	3	4	5	$Y$
0	0	0	0	0	0	0	
1	0	0	0	0	500	500	
2	0	0	400	400	500	500	
3	0	300	400	400	700	800	
4	0	300	400	450	750	850	
$i$							



# Algoritmo de programação dinâmica

Devolve o valor de uma mochila booleana ótima para  $(w, v, n, W)$ .

**MOCHILA-BOOLEANA**  $(w, v, n, W)$

```
1  para  $Y \leftarrow 0$  até  $W$  faça
2       $t[0, Y] \leftarrow 0$ 
3      para  $i \leftarrow 1$  até  $n$  faça
4           $a \leftarrow t[i-1, Y]$ 
5          se  $w[i] > Y$ 
6              então  $b \leftarrow 0$ 
7              senão  $b \leftarrow t[i-1, Y - w[i]] + v[i]$ 
8           $t[i, Y] \leftarrow \max\{a, b\}$ 
9  devolva  $t[n, W]$ 
```

Consumo de tempo é  $\Theta(nW)$ .

# Conclusão

O consumo de tempo do algoritmo  
MOCHILA-BOOLEANA é  $\Theta(nW)$ .

**NOTA:**

O consumo  $\Theta(n2^{\lg W})$  é exponencial!

**Explicação:** o “tamanho” de  $W$  é  $\lg W$  e não  $W$   
(tente multiplicar  $w[1], \dots, w[n]$  e  $W$  por 1000)

Se  $W$  é  $\Omega(2^n)$  o consumo de tempo é  $\Omega(n2^n)$ ,  
mais lento que o algoritmo **força bruta!**

# Obtenção da mochila

**MOCHILA** ( $w, n, W, t$ )

```
1   $Y \leftarrow W$ 
2  para  $i \leftarrow n$  decrecendo até 1 faça
3      se  $t[i, Y] = t[i-1, Y]$ 
4          então  $x[i] \leftarrow 0$ 
5          senão  $x[i] \leftarrow 1$ 
6               $Y \leftarrow Y - w[i]$ 
7  devolva  $x$ 
```

Consumo de tempo é  $\Theta(n)$ .

# Versão recursiva

MEMOIZED-MOCHILA-BOOLEANA ( $w, v, n, W$ )

1 para  $i \leftarrow 0$  até  $n$  faça

2 para  $Y \leftarrow 0$  até  $W$  faça

3  $t[i, Y] \leftarrow \infty$

3 devolva LOOKUP-MOC ( $w, v, n, W$ )

# Versão recursiva

**LOOKUP-MOC** ( $w, v, i, Y$ )

1 **se**  $t[i, Y] < \infty$

2 **então devolva**  $t[i, Y]$

3 **se**  $n = 0$  **ou**  $Y = 0$  **então**  $t[i, Y] \leftarrow 0$

**senão**

4 **se**  $w[n] > Y$

**então**

5  $t[i, Y] \leftarrow$  **LOOKUP-MOC** ( $w, v, n-1, Y$ )

**senão**

6  $a \leftarrow$  **LOOKUP-MOC** ( $w, v, i-1, Y$ )

7  $b \leftarrow$  **LOOKUP-MOC** ( $w, v, i-1, Y - w[i]$ )  $+ v[i]$

8  $t[i, Y] \leftarrow \max \{a, b\}$

9 **devolva**  $t[i, Y]$