

# Mais programação dinâmica

## CLRS 15.5

- = “recursão-com-tabela”
- = transformação inteligente de recursão em iteração

## 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  $v$ ?

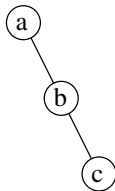
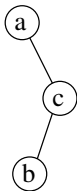
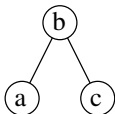
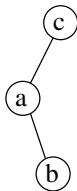
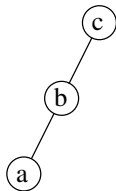
# Buscas em conjunto conhecido

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

Árvore binária de busca (ABB)?

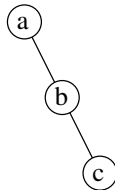
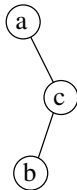
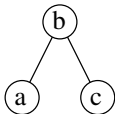
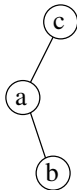
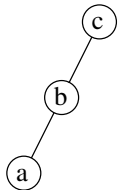
**Exemplo:**  $n = 3$  e  $e_1 = 10$ ,  $e_2 = 20$ ,  $e_3 = 40$ .

Qual a melhor das ABBs?



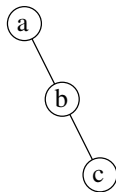
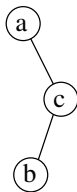
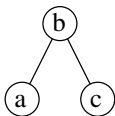
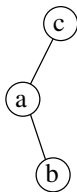
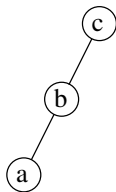
# Exemplo

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



## Exemplo

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



Número esperado de comparações:

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

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

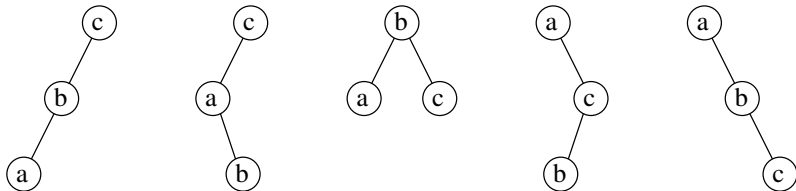
▶  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 1 + 40 \cdot 2 = 120$

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

▶  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 2 + 40 \cdot 3 = 170$

## 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
- ▶  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 3 + 40 \cdot 1 = 120$
- ▶  $10 \cdot 2 + 20 \cdot 1 + 40 \cdot 2 = 120$
- ▶  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 3 + 40 \cdot 2 = 150$
- ▶  $10 \cdot 1 + 20 \cdot 2 + 40 \cdot 3 = 170$

# 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  $\{1, \dots, n\}$ .

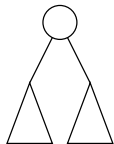
Uma ABB ótima com respeito ao vetor  $e$  é uma ABB para o conjunto  $\{1, \dots, n\}$  que minimiza o número

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

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

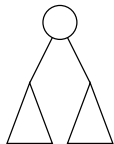
**Problema (ABB Ótima):** Dado  $e[1..n]$ , encontrar uma árvore binária de busca ótima com respeito a  $e$ .

# Subestrutura ótima



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

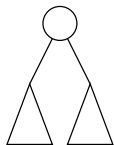
# Subestrutura ótima



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

Resta determinar a raiz da ABB ótima.

# Subestrutura ótima



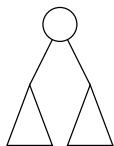
Subárvores esquerda e direita de uma ABB ótima são ABBs ótimas.

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

# Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
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	<i>j</i>
1	0	10					
2		0	??				
3			0				
4				0			
5					0		
6						0	
<i>i</i>							

## Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
1	0	10					
2		0	20				
3			0				
4				0			
5					0		
6						0	
<i>i</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	<i>j</i>
1	0	10					
2		0	20				
3			0	??			
4				0			
5					0		
6						0	
<i>i</i>							



# Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
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	<i>j</i>
1	0	10					
2		0	20				
3			0	30			
4				0	??		
5					0		
6						0	
<i>i</i>							

# Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
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	<i>j</i>
1	0	10					
2		0	20				
3			0	30			
4				0	15		
5					0	??	
6						0	
<i>i</i>							

## Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
1	0	10					
2		0	20				
3			0	30			
4				0	15		
5					0	30	
6						0	

*i*

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

# Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
1	0	10	40	100			
2		0	20	70			
3			0	30	60		
4				0	15	60	
5					0	30	
6						0	

*i*

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

## Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
1	0	10	40	100			
2		0	20	70	100		
3			0	30	60	??	
4				0	15	60	
5					0	30	
6						0	
<i>i</i>							

## Simulação

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

	0	1	2	3	4	5	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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	<i>j</i>
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           $q \leftarrow c[i+1, j]$ 
10         para  $k \leftarrow i+1$  até  $j$  faça
11             se  $c[i, k-1] + c[k+1, j] < q$ 
12                 então  $q \leftarrow c[i, k-1] + c[k+1, j]$ 
13              $c[i, j] \leftarrow q + s[j] - s[i-1]$ 
14  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!



# Mais programação dinâmica

## KT 6.4

Aproveite para olhar todo o Cap 6 do KT,  
que é sobre programação dinâmica.

= “recursão-com-tabela”

= transformação inteligente de recursão em iteração

# Mochila

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

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

# Mochila

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

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

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

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

# Mochila

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

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

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**.

# 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  $(w, v, n, W)$ .

## 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  $(w, v, n-1, W - w[n])$



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

## 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  $x[1..n-1]$  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.

# Simplificação

Problema:

encontrar o valor de uma mochila booleana ótima.

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

# 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 para  $\{1, \dots, i\}$

# 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 para  $\{1, \dots, i\}$

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

# Recorrência

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

$$x \cdot w \leq Y$$

onde  $x$  é uma mochila booleana ótima para  $\{1, \dots, i\}$

# Recorrência

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

$$x \cdot w \leq Y$$

onde  $x$  é uma mochila booleana ótima para  $\{1, \dots, i\}$

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



# Recorrência

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

$$x \cdot w \leq Y$$

onde  $x$  é uma mochila booleana ótima para  $\{1, \dots, i\}$

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

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

# Recorrência

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

$$x \cdot w \leq Y$$

onde  $x$  é uma mochila booleana ótima para  $\{1, \dots, i\}$

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

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

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

# Recorrência

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

$$x \cdot w \leq Y$$

onde  $x$  é uma mochila booleana ótima para  $\{1, \dots, i\}$

$t[0, Y] = 0$  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  $\max\{a, b\}$ 
```

## 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  $\Omega(2^n)$ .

## 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	Y
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

$W = 5$  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						
2	0						
3	0						
4	0						

$i$

# Exemplo

$W = 5$  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					
2	0						
3	0						
4	0						
i							

# Exemplo

$W = 5$  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				
2	0						
3	0						
4	0						

$i$

# Exemplo

$W = 5$  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			
2	0						
3	0						
4	0						
$i$							

# Exemplo

$W = 5$  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		
2	0						
3	0						
4	0						
$i$							

# Exemplo

$W = 5$  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						
3	0						
4	0						
i							

# Exemplo

$W = 5$  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					
3	0						
4	0						
i							



# Exemplo

$W = 5$  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				
3	0						
4	0						
$i$							

# Exemplo

$W = 5$  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			
3	0						
4	0						
$i$							

# Exemplo

$W = 5$  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		
3	0						
4	0						
i							

# Exemplo

$W = 5$  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						
4	0						
i							

# Exemplo

$W = 5$  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	700	700	800	
4	0	300	400	700	700	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  $t[n, W]$ 
```

# 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  $\Theta(nW)$ .



# Conclusão

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

NOTA:

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

# 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)

# 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

Como obter uma mochila ótima?

# Obtenção da mochila

Como obter uma mochila ótima?

```
MOCHILA ( $w, n, W, t$ )
1   $Y \leftarrow W$ 
2  para  $i \leftarrow n$  decrescendo 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  $x$ 
```

# Obtenção da mochila

Como obter uma mochila ótima?

```
MOCHILA ( $w, n, W, t$ )
1   $Y \leftarrow W$ 
2  para  $i \leftarrow n$  decrescendo 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

Como é a versão memoizada?

# Versão recursiva

Como é a versão memoizada?

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  $i = 0$  ou  $Y = 0$  então  $t[i, Y] \leftarrow 0$ 
   senão
4   se  $w[i] > Y$ 
       então
5      $t[i, Y] \leftarrow$  LOOKUP-MOC ( $w, v, i-1, Y$ )
       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  $t[i, Y]$ 
```