

Prova P1

Instruções:

- Prova sem consulta e individual.
- É permitido o uso de calculadora científica.
- A prova é composta por 5 questões, todas com o peso de 2 pontos.
- Responda as questões justificando os seus resultados e apresentado a memória de cálculo.
- Responda as questões na folha pautada de respostas. Respostas nesta folha não serão consideradas.

1. (2 pontos) Verifique a veracidade das afirmativas sobre algoritmos Greedy abaixo e selecione a alternativa correta:

- Um algoritmo é greedy se ele constrói uma solução com pequenos passos, fazendo uma escolha local (míope) a cada passo para otimizar um determinado critério ou função objetivo. **V**
- Para garantir que um algoritmo greedy resolve um determinado problema precisamos procurar por dois ingredientes chave: a propriedade da escolha greedy e a subestrutura ótima do problema. **V**
- O algoritmo greedy do troco em moedas (Cashiers-Algorithm) funciona quando temos apenas as seguintes moedas 1 centavo, 10 centavos e 25 centavos. **F**

- O algoritmo greedy sempre produz uma solução ótima para todas as denominações de moedas?
- Imagine se o Real só possui-se as seguintes moedas 1 centavo, 10 centavos e 25 centavos.
- Use o algoritmo do Cashier para dar troco para 30 centavos?
- 1 moeda de 25 centavos
- 5 moedas de 1 centavo
- Total de 6 moedas. Essa solução é ótima?
- Claramente não, pois 3 moedas de 10 centavos entregam os mesmos 30 centavos de troco!!!

()	Apenas I é verdadeira.
()	I, II e III são verdadeiras.
()	Apenas II é verdadeira.
(x)	Apenas I e II são verdadeiras.
()	Todas as alternativas são falsas.

2. (2 pontos) Verifique a veracidade das afirmativas sobre algoritmos de Divisão e Conquista abaixo e selecione a alternativa correta:

- O valor da recorrência $T(n) = 4T\left(\frac{n}{16}\right) + n$ é $\theta(\sqrt{n})$. **F**

$$T(n) = aT(n/b) + f(n) = 4T\left(\frac{n}{16}\right) + n$$

onde $a = 4$, $b = 16$, $f(n) = n$

TEOREMA T.1 O método mestre

- ❖ Caso 1: Se $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$ para alguma constante $\epsilon > 0$, então $T(n) = \theta(n^{\log_b a})$.
- ❖ Caso 2: Se $f(n) = \theta(n^{\log_b a})$, então $T(n) = \theta(n^{\log_b a} \log_2 n)$.
- ❖ Caso 3: Se $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$ para alguma constante $\epsilon > 0$, e se $af(n/b) \leq cf(n)$ para alguma constante $c < 1$ e todos os n suficientemente grandes, então $T(n) = \theta(f(n))$.

Então temos que $n^{\log_b a} = n^{\log_{16} 4} = \sqrt{n} = \theta(\sqrt{n})$

Caso 3:

Como $f(n) = O(n^{\log_b a + \epsilon})$, onde $\epsilon = 0.5$, pois $n^{\log_b a + \epsilon} = n^{\log_{16} 4 + 0.5} = n^{0.5 + 0.5} = n$.

$$af(n/b) \leq cf(n) \rightarrow 4(n/16) \leq cn \rightarrow \frac{1}{4}n \leq cn$$

onde $c = \frac{1}{4} < 1$.

Portanto, $n^{\log_b a} < f(n)$, a solução é $T(n) = \theta(n) = \theta(f(n))$.

II. A recorrência $T(n) = 16T\left(\frac{n}{32}\right) + n^{\frac{1}{3}}$ é resolvida pelo Caso 2 do Teorema Mestre. **F**

$$T(n) = aT(n/b) + f(n) = 16T\left(\frac{n}{32}\right) + n^{\frac{1}{3}}$$

onde $a = 16$, $b = 32$, $f(n) = n^{\frac{1}{3}}$

Então temos que $n^{\log_b a} = n^{\log_{32} 16} = n^{\frac{4}{5}} = \theta\left(n^{\frac{4}{5}}\right)$

Caso 1:

Como $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$, onde $\epsilon = \frac{7}{15} = 0.4667$, pois $n^{\log_b a - \epsilon} = n^{\log_{32} 16 - \frac{7}{15}} = n^{\frac{4}{5} - \frac{7}{15}} = n^{\frac{1}{3}}$.

Portanto, $n^{\log_b a} > f(n)$, a solução é $T(n) = \theta\left(n^{\frac{4}{5}}\right)$.

III. O método da divisão e conquista é composto pelas etapas de dividir, conquistar e combinar. Onde o custo para dividir e combinar é representado pela função $f(n)$ na estrutura de recorrência $T(n) = aT(n/b) + f(n)$. **V**

()	Apenas I é verdadeira.
()	I, II e III são verdadeiras.
(x)	Apenas III é verdadeira.
()	Apenas I e II são verdadeiras.
()	Todas as alternativas são falsas.

3. (2 pontos) Verifique a veracidade das afirmativas sobre algoritmos de Programação Dinâmica abaixo e selecione a alternativa correta:

- I. A Programação Dinâmica explora um conjunto exponencialmente grande de possíveis soluções para o problema, ela faz isso examinando explicitamente todas as soluções. **F**

Apesar de estar explorando um conjunto exponencialmente grande de possíveis soluções para o problema, ela faz isso sem nunca examinar explicitamente todas as soluções.

- II. O termo $OPT(j) = v_j + OPT(p(j))$ no problema de escalonamento de tarefas ponderadas significa que a requisição j está no conjunto solução. **V**

- III. Memoização é a técnica de armazenar valores computados previamente para uso futuro. **V**

<input checked="" type="checkbox"/>	Apenas I é falsa.
<input type="checkbox"/>	I, II e III são verdadeiras.
<input type="checkbox"/>	Apenas III é verdadeira.
<input type="checkbox"/>	Apenas I e II são verdadeiras.
<input type="checkbox"/>	Todas as alternativas são falsas.

4. (2 pontos) Com base no algoritmo de Huffman codes responda as questões abaixo:

```

HUFFMAN(S)
1  n = |S|
2  Q = S
3  for i = 1 to n - 1
4      allocate a new node w
5      y = EXTRACT-MIN(Q)
6      z = EXTRACT-MIN(Q)
7      w.left = z
8      w.right = y
9      w.freq = z.freq + y.freq
10     INSERT(Q, w)
11 return EXTRACT-MIN(Q) // the root of the tree is the only node left

```

- O Huffman codes utiliza que abordagem algorítmica para compressão de dados?
- Qual o tempo de execução do algoritmo?
- Defina a árvore final para o seguinte dicionário (letra:frequência): {a:12}, [b:11], [c:8], [d:17], [e:24], [f:5]}.
- Descreva os códigos definidos pela árvore do item c.

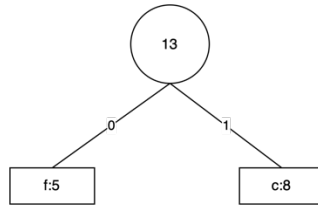
a) O algoritmo Huffman codes utiliza uma abordagem greedy para compressão de dados.

b) Utilizando uma implementação de filas de prioridade via heaps, podemos fazer cada inserção e extração da execução mínima no tempo $O(\log n)$. Somando todas as n iterações, obtemos um tempo total de execução de $O(n \log n)$;

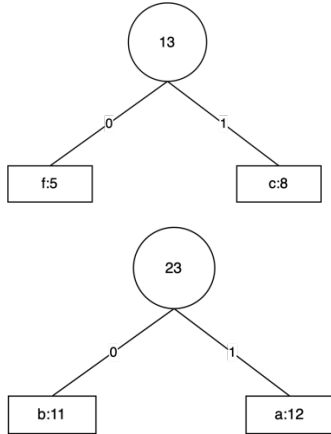
c) Resposta:

1) {[f:5],[c:8],[b:11],[a:12],[d:17],[e:24]}

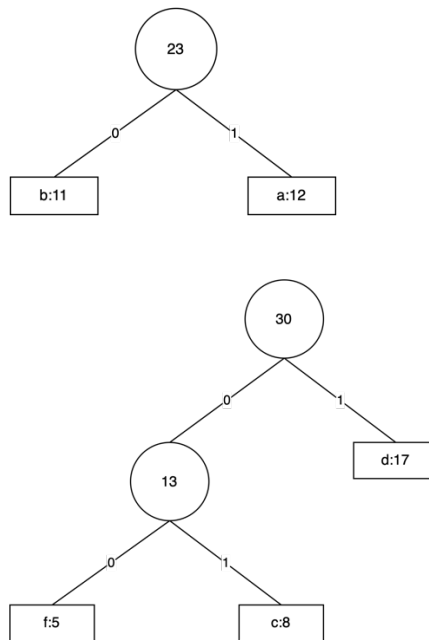
2) { [b:11],[a:12], 13, [d:17],[e:24]}



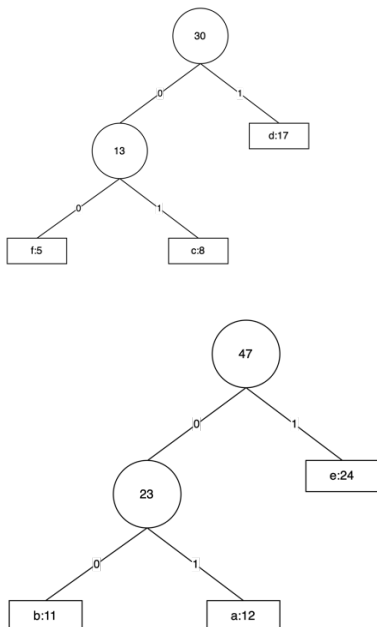
3) {13, [d:17], 23, [e:24]}



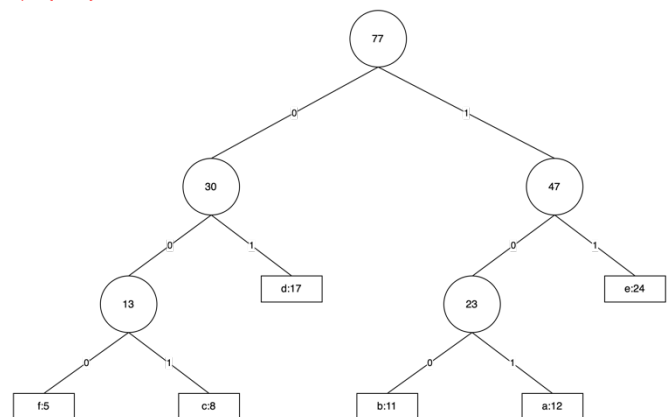
4) {23, [e:24], 30}



5) {30, 47}



5) {77}



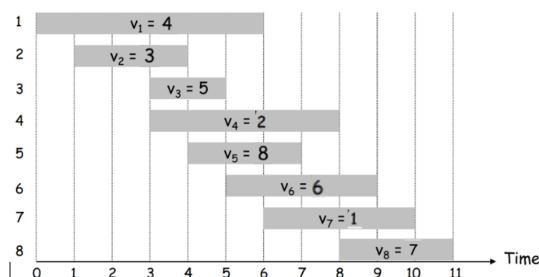
**d:01
e:11
f:000
c:001
b:100
a:101**

d)

a:101
b:100
c:001
d:01
e:11
f:000

5. (2 pontos) Utilize a abordagem de programação dinâmica com memoização para resolver a alocação de tarefas ponderadas abaixo.

$$OPT(j) = \begin{cases} 0 & , \text{ se } j = 0 \\ \max(v_j + OPT(p(j)), OPT(j-1)) & , \text{ se } j > 0 \end{cases}$$



Responda as seguintes perguntas:

- O que é memoização?
- Calcule $p(j)$ para todas as requisições.
- Calcule $OPT(8)$.
- Indique quais requisições fazem parte da solução ótima dada por $OPT(8)$.

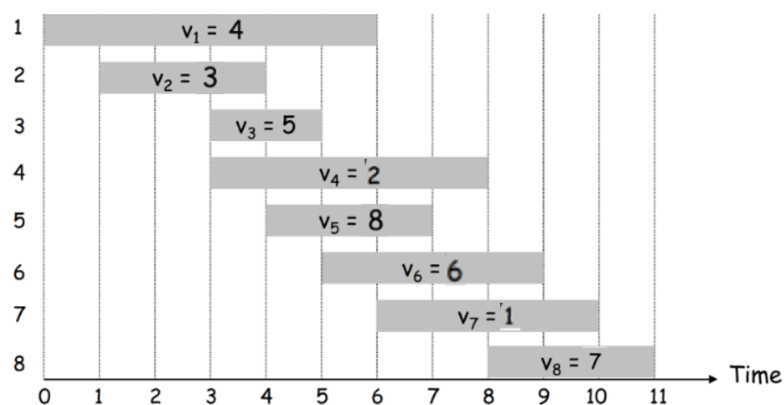
a)

A ideia básica para Programação Dinâmica é similar a intuição dos algoritmos de divisão e conquista, mas é essencialmente o oposto dos algoritmos greedy. Na programação dinâmica implicitamente procuramos o espaço de todas as soluções possíveis. De certa maneira a programação dinâmica opera muito próximo da busca via força bruta. Apesar de estar explorando um conjunto exponencialmente grande de possíveis soluções para o problema, ela faz isso sem nunca examinar explicitamente todas as soluções. Este efeito é obtido por meio da memoização.

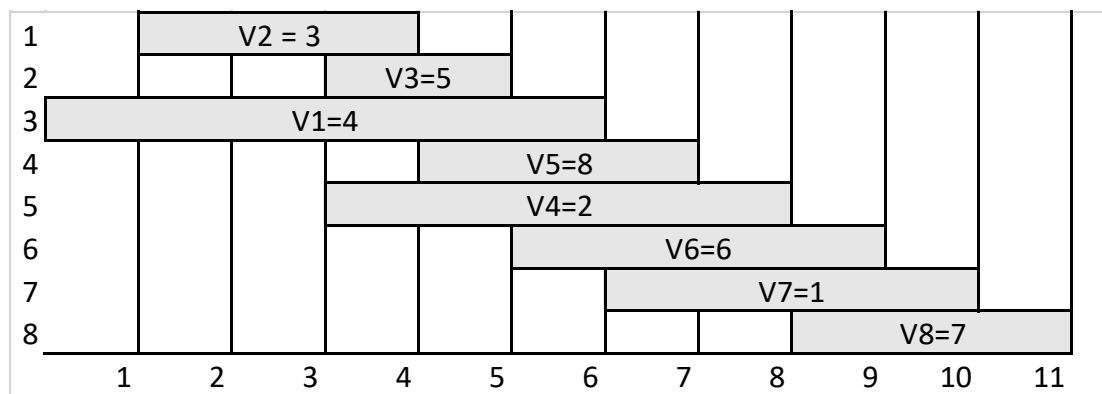
Poderíamos armazenar o valor de chamadas recursivas anteriores numa variável global na primeira vez que computarmos o valor e depois continuar a utilizar o valor pré-computado nas chamadas recursivas subsequentes. Essa técnica de salvar valores que já foram computados é chamada de MEMOIZAÇÃO!

b)

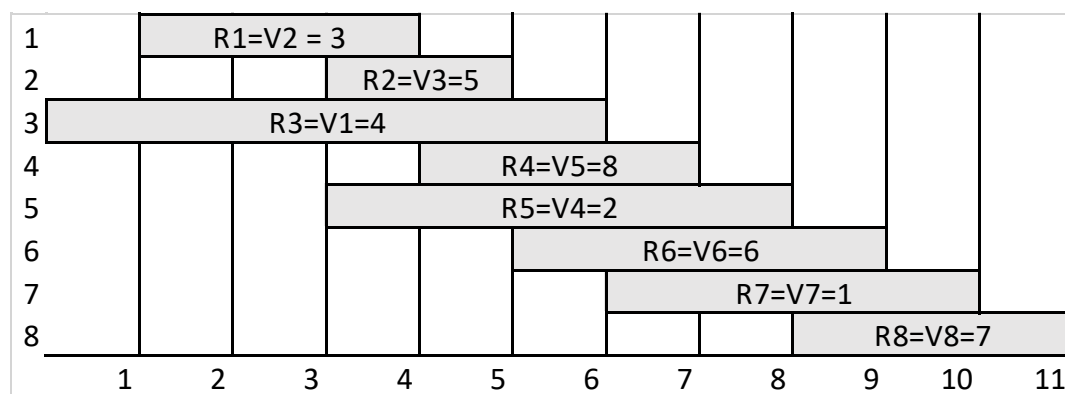
i. Paço, ordenar as requisições por tempo de finalização:



Nova visão com as requisições ordenadas por tempo de finalização:



Renomear as requisições:



Valores de $p(j)$

$p(0) = 0$
 $p(R_1) = 0$
 $p(R_2) = 0$
 $p(R_3) = 0$
 $p(R_4) = 1$
 $p(R_5) = 0$

$$p(R6) = 2$$

$$p(R7) = 3$$

$$p(R8) = 5$$

c)

M-Compute-Opt(R8)

$$\begin{aligned} OPT(R8) &= M[8] = \max(v_8 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(8)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(7)) \\ &= \max(v_8 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(5), M - \text{Compute} - \text{Opt}(7)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} OPT(R7) &= M[7] = \max(v_7 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(7)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(6)) \\ &= \max(v_7 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(3), M - \text{Compute} - \text{Opt}(6)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} OPT(R6) &= M[6] = \max(v_6 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(6)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(5)) \\ &= \max(v_6 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(2), M - \text{Compute} - \text{Opt}(5)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} OPT(R5) &= M[5] = \max(v_5 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(5)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(4)) \\ &= \max(v_5 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(4)) \end{aligned}$$

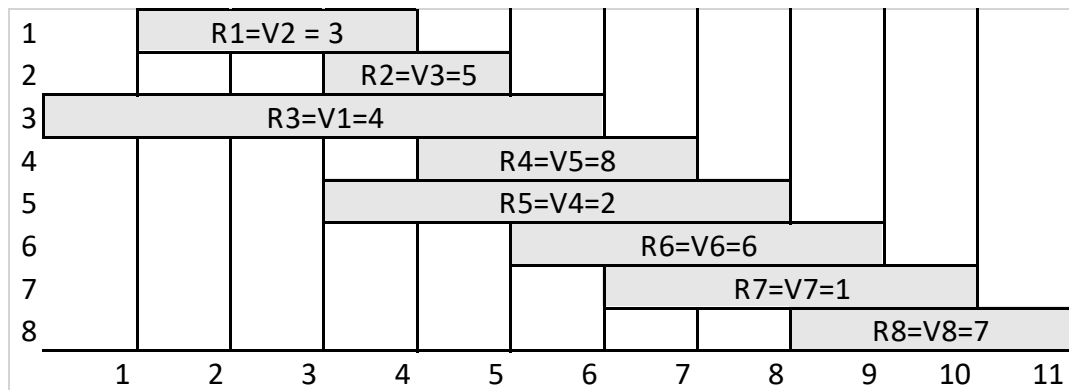
$$\begin{aligned} OPT(R4) &= M[4] = \max(v_4 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(4)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(3)) \\ &= \max(v_4 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(1), M - \text{Compute} - \text{Opt}(3)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} OPT(R3) &= M[3] = \max(v_3 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(3)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(2)) \\ &= \max(v_3 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(2)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} OPT(R2) &= M[2] = \max(v_2 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(2)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(1)) \\ &= \max(v_2 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(1)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} OPT(R1) &= M[1] = \max(v_1 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(1)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(0)) \\ &= \max(v_1 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(0)) \end{aligned}$$

$$OPT(0) = M[0] = 0$$



j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[]	0								

$$OPT(0) = M[0] = 0$$

$$\begin{aligned}
 OPT(1) = M[1] &= \max(v_1 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(1)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(0)) \\
 &= \max(v_1 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(0)) \\
 &= \max(v_1 + M[0], M[0]) = \max(3 + 0, 0) = 3
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[]	0	3							

$$\begin{aligned}
 OPT(R2) = M[2] &= \max(v_2 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(2)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(1)) \\
 &= \max(v_2 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(1)) \\
 &= \max(v_2 + M[0], M[1]) = \max(5 + 0, 3) = 5
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[]	0	3	5						

$$\begin{aligned}
 OPT(R3) = M[3] &= \max(v_3 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(3)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(2)) \\
 &= \max(v_3 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(2)) \\
 &= \max(v_3 + M[0], M[2]) = \max(4 + 0, 5) = 5
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[]	0	3	5	5					

$$\begin{aligned}
 OPT(R4) = M[4] &= \max(v_4 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(4)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(3)) \\
 &= \max(v_4 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(1), M - \text{Compute} - \text{Opt}(3)) \\
 &= \max(v_4 + M[1], M[3]) = \max(8 + 3, 5) = 11
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[]	0	3	5	5	11				

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[j]	0	3	5	5	11				

$$\begin{aligned}
 OPT(R5) = M[5] &= \max(v_5 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(5)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(4)) \\
 &= \max(v_5 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(0), M - \text{Compute} - \text{Opt}(4)) \\
 &= \max(v_5 + M[0], M[4]) = \max(2 + 0, 11) = \mathbf{11}
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[j]	0	3	5	5	11	11			

$$\begin{aligned}
 OPT(R6) = M[6] &= \max(v_6 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(6)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(5)) \\
 &= \max(v_6 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(2), M - \text{Compute} - \text{Opt}(5)) \\
 &= \max(v_6 + M[2], M[5]) = \max(6 + 5, 11) = \mathbf{11}
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[j]	0	3	5	5	11	11	11		

$$\begin{aligned}
 OPT(R7) = M[7] &= \max(v_7 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(7)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(6)) \\
 &= \max(v_7 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(3), M - \text{Compute} - \text{Opt}(6)) \\
 &= \max(v_7 + M[3], M[6]) = \max(6 + 1, 11) = \mathbf{11}
 \end{aligned}$$

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[j]	0	3	5	5	11	11	11	11	

$$\begin{aligned}
 OPT(R8) = M[8] &= \max(v_8 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(p(8)), M - \text{Compute} - \text{Opt}(7)) \\
 &= \max(v_8 + M - \text{Compute} - \text{Opt}(5), M - \text{Compute} - \text{Opt}(7)) \\
 &= \max(v_8 + M[5], M[7]) = \max(7 + 11, 11) = \mathbf{18}
 \end{aligned}$$

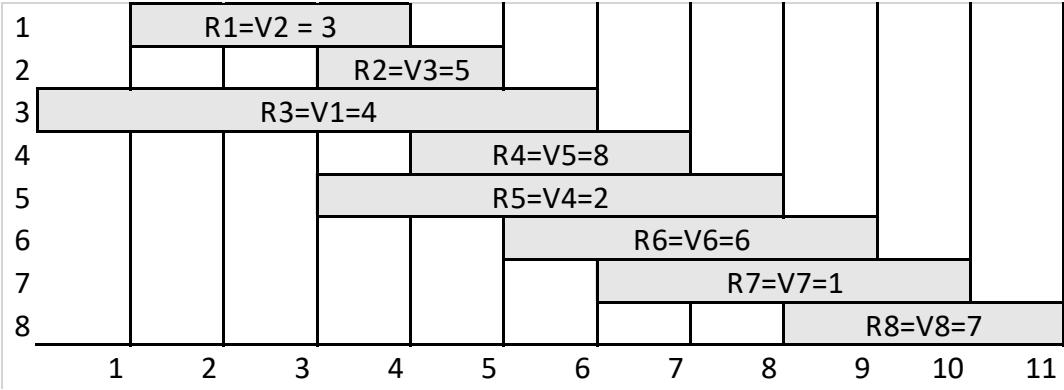
j	0	1	2	3	4	5	6	7	8
M[j]	0	3	5	5	11	11	11	11	18

d)

```
FIND-SOLUTION(j)
IF (j = 0)
    RETURN ∅.
ELSE IF (wj + M[p[j]] > M[j − 1])
    RETURN {j} ∪ FIND-SOLUTION(p[j]).
ELSE
    RETURN FIND-SOLUTION(j − 1).
```

$S = \{ \quad \}$

<i>Find – Solution</i> (<i>R8</i>) = <i>M</i> [8] > <i>M</i> [7]	<i>S</i> = { <i>R8</i> }
<i>Find – Solution</i> (<i>p</i> (<i>R8</i>)) = <i>M</i> [5] > <i>M</i> [4]	<i>S</i> = { <i>R4</i> , <i>R8</i> }
<i>Find – Solution</i> (<i>p</i> (<i>R4</i>)) = <i>M</i> [1] > <i>M</i> [0]	<i>S</i> = { <i>R1</i> , <i>R4</i> , <i>R8</i> }



As requisições que compõem a solução final são: $S = \{R1, R4, R8\}$, e traduzindo para a instância original do problema: $S = \{V2, V5, V8\}$