Técnicas de construção de algoritmos

- ► Força bruta
- ► Divisão e conquista
- ► Abordagem *greedy*
- Programação dinâmica

Força bruta

Também conhecida como abordagem ingénua

A solução é calculada da maneira mais directa possível, sem recorrer a qualquer técnica para diminuir o número de operações feitas

Inclui os algoritmos de geração e teste

Pode ser útil:

- Quando a dimensão dos problemas a tratar é pequena
- Para chegar a uma primeira implementação
- Para ajudar a ter confiança noutros algoritmos, cuja correcção é mais difícil de estabelecer

Divisão e conquista

Abordagem

- 1. Dividir o problema em subproblemas (mais pequenos)
- 2. Conquistar, resolvendo os subproblemas
- 3. Combinar as soluções dos subproblemas para obter a solução do problema original

Exemplos

- Merge sort
- Quicksort

Abordagem *greedy*

Aplica-se, em geral, para resolver problemas de optimização

- Nos problemas de optimização procura-se uma solução que é melhor, de acordo com algum critério
 - ▶ O maior lucro
 - O menor custo
 - A que requer menos operações
 - **.** . . .

A solução é construída fazendo, em cada momento, a escolha que parece ser a melhor

Nem todos os problemas de optimização podem ser resolvidos através de um algoritmo *greedy*

Também conhecidos como algoritmos gananciosos, ansiosos, gulosos, . . .

Programação dinâmica

Método usado na construção de soluções iterativas para problemas cuja solução recursiva tem uma complexidade elevada (exponencial, em geral)

Aplica-se, normalmente, a problemas de optimização

- Um problema de optimização é um problema em que se procura minimizar ou maximizar algum valor associado às suas soluções
- Uma solução com essa característica diz-se óptima
- Pode haver várias soluções óptimas

Venda de varas a retalho

Uma empresa compra varas de aço, corta-as e vende-as aos pedaços

O preço de venda de cada pedaço depende do seu comprimento

Problema

Como cortar uma vara de comprimento n de forma a maximizar o seu valor de venda?

Comprimento i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Preço p _i	1	5	7	11	11	17	20	20	24	27

Caracterização de uma solução óptima (1)

Soluções possíveis, para uma vara de comprimento 10

- ▶ Um corte de comprimento 1, mais as soluções para uma vara de comprimento 9
- Um corte de comprimento 2, mais as soluções para uma vara de comprimento 8
- Um corte de comprimento 3, mais as soluções para uma vara de comprimento 7

. . .

- ▶ Um corte de comprimento 9, mais as soluções para uma vara de comprimento 1
- Um corte de comprimento 10, mais as soluções para uma uma vara de comprimento 0

Qual a melhor?

Caracterização de uma solução óptima (2)

Sejam os tamanhos dos cortes possíveis

$$1, 2, \ldots, n$$

com preços

$$p_1, p_2, \ldots, p_n$$

O valor máximo de venda de uma vara de comprimento n é o máximo que se obtém

- ▶ fazendo um corte inicial de comprimento $1 \le i \le n$, de valor p_i , somado com
- ▶ o valor máximo de venda de uma vara de comprimento n − i

Função recursiva

Corte de uma vara de comprimento n

Tamanho dos cortes:
$$i = 1, ..., n$$

Preços: $P = (p_1 p_2 ... p_n)$

 $v_P(0..n)$: função t.q. $v_P(I)$ é o valor máximo de venda de uma vara de comprimento I, dados os preços I

$$v_{P}(I) = \begin{cases} 0 & \text{se} \quad I = 0\\ \max_{1 \le i \le I} \{p_i + v_{P}(I - i)\} & \text{se} \quad I > 0 \end{cases}$$

Chamada inicial da função

Valor máximo de venda de uma vara completa: $v_P(n)$

Implementação recursiva

```
CUT-ROD(p, I)
1 if 1 = 0 then
2   return 0
3 q <- -\infty
4 for i <- 1 to 1 do
5   q <- max(q, p[i] + CUT-ROD(p, 1 - i))
6 return q</pre>
```

Argumentos

```
p Preços das varas de comprimentos \{1,2,\dots,n\}
```

l Comprimento da vara a cortar

Chamada inicial da função: CUT-ROD(p, n)

Alguns números

Número de cortes possíveis

$$2^{n-1}$$

Exemplo
$$(n = 4)$$

 $4 \quad 1+3 \quad 2+2 \quad 3+1$
 $1+1+2 \quad 1+2+1 \quad 2+1+1 \quad 1+1+1+1$

Número de cortes distintos possíveis

$$O\left(\frac{e^{\pi\sqrt{\frac{2n}{3}}}}{4n\sqrt{3}}\right)$$

Exemplo
$$(n = 4)$$

4 1+3 2+2 1+1+2 1+1+1+1

Implementação recursiva com memoização

```
MEMOIZED-CUT-ROD(p, n)
 1 let v[0..n] be a new array
 2 for 1 <- 0 to n do
 3 v[1] \leftarrow -\infty
 4 return MEMOIZED-CUT-ROD-2(p, n, v)
MEMOIZED-CUT-ROD-2(p, I, v)
 1 if v[1] = -\infty then
 2 if l = 0 then
 3 q <- 0
 4 else
 5 q <- -\infty
 6 for i <- 1 to 1 do
       q \leftarrow max(q, p[i] + MEMOIZED-CUT-ROD-2(p, 1 - i, v))
 v[1] < q
 9 return v[1]
```

Cálculo iterativo de v[n] (1)

Preenchimento do vector v

- 1. Caso base: $v[0] \leftarrow 0$
- 2. $v[1] \leftarrow \max\{p_1 + v[0]\} = \max\{1 + 0\}$
- 3. $v[2] \leftarrow \max\{p_1 + v[1], p_2 + v[0]\} = \max\{1 + 1, 5 + 0\}$
- 4. $v[3] \leftarrow \max\{p_1 + v[2], p_2 + v[1], p_3 + v[0]\} = \max\{1 + 5, 5 + 1, 7 + 0\}$

. . .

11. $v[10] \leftarrow \max\{p_1 + v[9], p_2 + v[8], \dots, p_4 + v[6], \dots, p_{10} + v[0]\}$

Cálculo iterativo de v[n] (2)

```
BOTTOM-UP-CUT-ROD(p, n)

1 let v[0..n] be a new array

2 v[0] <- 0

3 for l <- 1 to n do

4  q <- -\infty

5 for i <- 1 to l do

6  q <- max(q, p[i] + v[l - i])

7 v[1] <- q

8 return v[n]
```

Complexidade

Complexidade de BOTTOM-UP-CUT-ROD $(p_1 p_2 \dots p_n)$

Ciclo 3–7 é executado *n* vezes

Ciclo 5–6 é executado / vezes, $I=1,\ldots,n$

$$1+2+\ldots+n=\sum_{l=1}^n l=\frac{n(n+1)}{2}=\Theta(n^2)$$

Todas as operações têm custo constante

Complexidade temporal $\Theta(n^2)$

Complexidade espacial $\Theta(n)$

Construção da solução (1)

O valor máximo de venda de uma vara é calculado pela função BOTTOM-UP-CUT-ROD

Quais os cortes a fazer para obter esse valor?

Para o preenchimento da posição 1 do vector v[], é escolhido o valor máximo de p[i] + v[1 - i]

► A inclusão da parcela p[i] significa a inclusão de um pedaço de vara de comprimento i

Logo, o valor máximo de venda de uma vara de comprimento 1 (vector c[]) será obtido:

- ► Com um pedaço de comprimento i e
- Os pedaços que levam ao valor máximo de venda de uma vara de comprimento 1 - i

Construção da solução (2)

- 1. Caso base: $v[0] \leftarrow 0$
- 2. $v[1] \leftarrow \max\{p_1 + v[0]\} = \max\{1 + 0\}, c[1] \leftarrow 1$
- 3. $v[2] \leftarrow \max\{p_1 + v[1], p_2 + v[0]\} = \max\{1 + 1, 5 + 0\}, c[2] \leftarrow 2$
- 4. $v[3] \leftarrow \max\{p_1 + v[2], p_2 + v[1], p_3 + v[0]\} =$ = $\max\{1 + 5, 5 + 1, 7 + 0\}, c[3] \leftarrow 3$

. . .

11. $v[10] \leftarrow \max\{p_1 + v[9], p_2 + v[8], \dots, p_4 + v[6], \dots, p_{10} + v[0]\}, c[10] \leftarrow 4$

Construção da solução (3)

```
c[1..n]: c[I] é o primeiro corte a fazer numa vara de comprimento I
EXTENDED-BOTTOM-UP-CUT-ROD(p, n)
 1 let v[0..n] and c[1..n] be new arrays
 2 v[0] < 0
 3 \text{ for } 1 < -1 \text{ to n do}
 4 q <- -\infty
 5 for i <- 1 to 1 do
       if q < p[i] + v[1 - i] then
         q \leftarrow p[i] + v[1 - i]
         c[1] <- i
                                    // corte de tamanho i
   v[l] <- q
10 return v and c
```

Resolução completa

```
PRINT-CUT-ROD-SOLUTION(p, n)
 1 (v, c) <- EXTENDED-BOTTOM-UP-CUT-ROD(p, n)
 2 print "The best price is ", v[n]
 3 print "Cuts:"
 4 \text{ while } n > 0 \text{ do}
 5 print c[n]
 6 n \leftarrow n - c[n]
Resultado, para a vara de comprimento 10
The best price is 28
Cuts:
4
```

6