

Estruturas de Dados e Algoritmos II

Vasco Pedro

Departamento de Informática
Universidade de Évora

2019/2020

Pseudo-código

Exemplo

PESQUISA-LINEAR(V, k)

```
1 n <- |V|           // inicialização
2 i <- 1
3 while i <= n and V[i] != k do // pesquisa
4     i <- i + 1
5 if i <= n then      // resultado:
6     return i        // - sucesso
7 return -1           // - insucesso
```

V	nº de elementos de um vector — $O(1)$
V[1.. V]	elementos do vector
and e or	só é avaliado o segundo operando se necessário
variável.campo	acesso a um campo de um “objecto”

Análise da complexidade (1)

Exemplo

Análise da complexidade temporal, no pior caso, da função PESQUISA-LINEAR, por linha de código

1. Obtenção da dimensão de um vector, afectação: operações com complexidade (temporal) constante

$$O(1) + O(1) = O(1)$$

2. Afectação: $O(1)$
3. Acessos a i , n , $V[i]$ e k , comparações e saltos condicionais com complexidade constante

$$4 O(1) + 2 O(1) + 2 O(1) = O(1)$$

Executada, no pior caso, $|V|+1$ vezes

$$(|V| + 1) \times O(1) = O(|V|)$$

Análise da complexidade (2)

Exemplo

4. Acesso a **i**, soma e afectação: $O(1) + O(1) + O(1) = O(1)$
Executada, **no pior caso**, $|V|$ vezes

$$|V| \times O(1) = O(|V|)$$

5. Acesso a **i** e **n**, comparação e salto condicional com complexidade constante

$$2 O(1) + O(1) + O(1) = O(1)$$

6. Saída de função com complexidade constante: $O(1)$
7. Saída de função com complexidade constante: $O(1)$

Análise da complexidade (3)

Exemplo

Juntando tudo

$$\begin{aligned} O(1) + O(1) + O(|V|) + O(|V|) + O(1) + \max\{O(1), O(1)\} &= \\ &= 4 O(1) + 2 O(|V|) = \\ &= O(|V|) \end{aligned}$$

No pior caso, a função PESQUISA-LINEAR tem complexidade temporal linear na dimensão do vector V

Se n representar a dimensão do vector V , o tempo $T(n)$ que a função demora a executar tem complexidade linear em n

$$T(n) = O(n)$$

Isto significa que o tempo que a função demora a executar varia linearmente com a dimensão do input

A notação O (1)

$$O(g(n)) = \{f(n) : \exists_{c,n_0>0} \text{ tais que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq f(n) \leq c g(n)\}$$

► $O(n) = \{f(n) : \exists_{c,n_0>0} \text{ tais que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq f(n) \leq c n\}$

$$n = O(n) \quad 2n + 5 = O(n) \quad \log n = O(n) \quad n^2 \neq O(n)$$

► $O(n^2) = \{f(n) : \exists_{c,n_0>0} \text{ tais que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq f(n) \leq c n^2\}$

$$n^2 = O(n^2) \quad 4n^2 + n = O(n^2) \quad n = O(n^2) \quad n^3 \neq O(n^2)$$

► $O(\log n) = \{f(n) : \exists_{c,n_0>0} \text{ tais que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq f(n) \leq c \log n\}$

$$1 + \log n = O(\log n) \quad \log n^2 = O(\log n) \quad n \neq O(\log n)$$

Escreve-se $f(n) = O(g(n))$ em vez de $f(n) \in O(g(n))$

Lê-se $f(n)$ é O de $g(n)$

A notação O (2)

$$\Omega(g(n)) = \{f(n) : \exists_{c,n_0>0} \text{ tais que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq c g(n) \leq f(n)\}$$

$$n = \Omega(n) \quad n^2 = \Omega(n) \quad \log n \neq \Omega(n^2)$$

$$\Theta(g(n)) = \{f(n) : \exists_{c_1, c_2, n_0>0} \text{ t.q. } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)\}$$

$$3n^2 + n = \Theta(n^2) \quad n \neq \Theta(n^2) \quad n^2 \neq \Theta(n)$$

$$o(g(n)) = \{f(n) : \forall_{c>0} \exists_{n_0>0} \text{ tal que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq f(n) < c g(n)\}$$

$$n = o(n^2) \quad n^2 \neq o(n^2)$$

$$\omega(g(n)) = \{f(n) : \forall_{c>0} \exists_{n_0>0} \text{ tal que } \forall_{n \geq n_0} 0 \leq c g(n) < f(n)\}$$

$$n = \omega(\log n) \quad n^2 = \omega(\log n) \quad \log n \neq \omega(\log n)$$

A notação O (3)

Traduzindo...

$f(n) = O(g(n))$ $f(n)$ não cresce mais depressa que $g(n)$

$f(n) = o(g(n))$ $f(n)$ cresce mais devagar que $g(n)$

$f(n) = \Omega(g(n))$ $f(n)$ não cresce mais devagar que $g(n)$

$f(n) = \omega(g(n))$ $f(n)$ cresce mais depressa que $g(n)$

$f(n) = \Theta(g(n))$ $f(n)$ e $g(n)$ crescem com o mesmo ritmo

Informação persistente (1)

Enquadramento

- ▶ Estruturas de dados em memória central desaparecem quando programa termina
- ▶ Volume dos dados pode não permitir
 - ▶ o armazenamento em memória central
 - ▶ o seu processamento sempre que é necessário aceder-lhes
- ▶ Dados persistentes, em **memória secundária**, requerem estruturas de dados persistentes

Condicionantes

- ▶ Acessos a memória secundária (10^{-3} s) muito mais caros que acessos à memória central (10^{-9} s)
- ▶ Transferências entre a memória central e a memória secundária processadas por páginas (4096 *bytes* é uma dimensão comum)

Informação persistente (2)

Dados em memória secundária

Estratégia

Minimizar o número de acessos a memória secundária

- ▶ Adaptando as estruturas de dados
- ▶ Usando estruturas de dados especialmente concebidas

Em ambos os casos, procura-se tirar o maior partido possível do conteúdo das páginas acedidas

- ▶ Fazendo *cacheing* da informação

Cuidados

Garantir que a informação em memória secundária se mantém actualizada

- ▶ Operações só ficam completas quando as alterações são **escritas** na memória secundária

B-Trees

B-Trees

Objectivos

Grandes quantidades de informação

Armazenamento em memória secundária

Indexação eficiente

Minimização de acessos a memória secundária

B-Trees

Características (1)

São árvores

Princípios semelhantes aos das árvores binárias de pesquisa

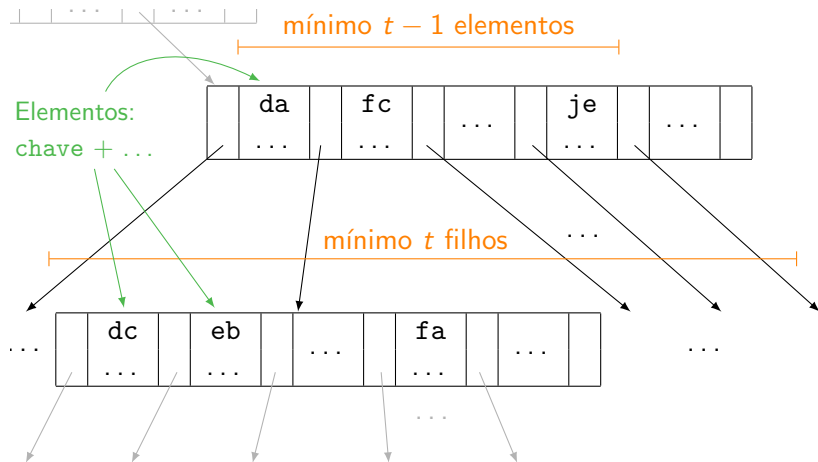
Perfeitamente equilibradas

Nós com número variável de filhos (pelo menos 2)

Nós com número variável de elementos

B-Trees

Estrutura dos nós internos (exceptuando a raiz)



B-Trees

Características (2)

Os nós internos das *B-trees* (excepto a raiz) têm, pelo menos, $t \geq 2$ filhos

t é o grau (de ramificação) mínimo de uma *B-tree*

A ordem de uma *B-tree* é $m = 2t$

Cada nó tem capacidade para $2t - 1$ elementos

Ocupação de um nó (excepto a raiz)

- ▶ entre $t - 1$ e $2t - 1$ elementos
- ▶ entre t e $2t$ filhos (excepto as folhas)

Ocupação da raiz (de uma *B-tree* não vazia)

- ▶ entre 1 e $2t - 1$ elementos
- ▶ entre 2 e $2t$ filhos (excepto se for folha)

B-Trees

Características (3)

Um nó **interno** com e elementos tem $e + 1$ filhos

Em **todos** os **nós**, verifica-se:

$$chave(elemento_1) \leq chave(elemento_2) \leq \dots \leq chave(elemento_e)$$

Em **todos** os **nós internos**, verifica-se:

$$\begin{aligned} &chaves(filho_1) \leq chave(elemento_1) \leq chaves(filho_2) \leq \\ &\leq chave(elemento_2) \leq \dots \leq chave(elemento_e) \leq chaves(filho_{e+1}) \end{aligned}$$

Todas as folhas estão à **mesma** profundidade

B-Trees

Implementação

Conteúdo de um nó	(campo)
▶ ocupação	n
▶ elementos $(2t - 1)$	$\text{key}[1 \dots 2t-1]$
▶ filhos $(2t)$	$c[1 \dots 2t]$
▶ é-folha?	leaf

Um nó ocupa **uma**, **duas** páginas (do disco, do sistema de ficheiros, ...)

O valor de **t** depende do espaço ocupado pelos elementos e da dimensão pretendida para um nó

A **raiz** é mantida **sempre** em memória

B-TREE-CREATE(T)

```
1  x <- ALLOCATE-NODE()      // cria um novo nó
2  x.leaf <- TRUE             //   sem filhos
3  x.n <- 0                   //   nem elementos
4  DISK-WRITE(x)             // e guarda-o em disco
5  T.root <- x                // este nó é a raiz da
                              // nova B-tree
```

(Introduction to Algorithms, Cormen et al.)

B-TREE-SEARCH(x, k)

```
1  i ← 1
2  while i ≤ x.n and k > x.key[i] do
3      i ← i + 1
4  if i ≤ x.n and k = x.key[i] then
5      return (x, i)
6  if x.leaf then
7      return NIL
8  DISK-READ(x.c[i])
9  return B-TREE-SEARCH(x.c[i], k)
```

Pesquisa (recursiva) do elemento com chave k na **subárvore** cuja **raiz** é o nó x

Assume que x já está em memória quando a função é chamada

Altura máxima de uma *B-tree*

Nível	Número mínimo de nós	Número mínimo de elementos
0	1	1
1	2	$2(t-1)$
2	$2t$	$2t(t-1)$
3	$2t^2$	$2t^2(t-1)$
4	$2t^3$	$2t^3(t-1)$
	\vdots	
h	$2t^{h-1}$	$2t^{h-1}(t-1)$

Número de elementos de uma árvore com altura h

$$n \geq 1 + \sum_{i=0}^{h-1} 2t^i(t-1) = 1 + 2(t-1) \frac{1-t^h}{1-t} = 1 - 2(1-t^h) = 2t^h - 1$$

Altura de uma árvore com n elementos

$$n \geq 2t^h - 1 \quad \equiv \quad t^h \leq \frac{n+1}{2} \quad \equiv \quad h \leq \log_t \frac{n+1}{2}$$

B-Trees

Comportamento da pesquisa

Altura de uma árvore com n elementos

$$h \leq \log_t \frac{n+1}{2} = O(\log_t n)$$

Número de nós acedidos no pior caso

$$O(h) = O(\log_t n)$$

Complexidade temporal da pesquisa no pior caso

$$O(t \log_t n)$$

Alturas de árvores

Elementos	abp	<i>B-tree</i>			
	mínima	<i>t</i> = 32		<i>t</i> = 64	
		mínima	máxima	mínima	máxima
10^6	19	3	3	2	3
10^9	29	4	5	4	4
10^{12}	39	6	7	5	6

B-TREE-INSERT(T, k)

```
1 r <- T.root
2 if r.n = 2t - 1 then           // se a raiz está cheia...
3     s <- ALLOCATE-NODE()
4     T.root <- s                // cria uma nova raiz...
5     s.leaf <- FALSE
6     s.n <- 0
7     s.c[1] <- r                // de que a antiga é filho
8     B-TREE-SPLIT-CHILD(s, 1)  // e explode a antiga raiz
9     B-TREE-INSERT-NONFULL(s, k)
10 else
11     B-TREE-INSERT-NONFULL(r, k)
```

A inserção é efectuada numa única passagem pela árvore

B-TREE-SPLIT-CHILD(x, i)

```
1 y <- x.c[i]                // nó a explodir (filho i)
2 z <- ALLOCATE-NODE()        // novo filho i+1
3 z.leaf <- y.leaf
4 z.n <- t - 1
5 for j <- 1 to t - 1 do      // transfere metade dos
6     z.key[j] <- y.key[j + t] // elementos para o novo nó
7 if not y.leaf then
8     for j <- 1 to t do      // e metade dos filhos
9         z.c[j] <- y.c[j + t]
10 y.n <- t - 1
11 for j <- x.n + 1 downto i + 1 do // abre espaço em x para o
12     x.c[j + 1] <- x.c[j]     // novo filho
13 x.c[i + 1] <- z
14 for j <- x.n downto i do     // abre espaço para o
15     x.key[j + 1] <- x.key[j] // elemento a promover
16 x.key[i] <- y.key[t]
17 x.n <- x.n + 1
18 DISK-WRITE(y)
19 DISK-WRITE(z)
20 DISK-WRITE(x)
```


B-TREE-INSERT-NONFULL(x, k)

```
1 i <- x.n
2 if x.leaf then // se está numa folha, insere o elemento
3     while i >= 1 and k < x.key[i] do
4         x.key[i + 1] <- x.key[i]
5         i <- i - 1
6     x.key[i + 1] <- k
7     x.n <- x.n + 1
8     DISK-WRITE(x)
9 else // senão, desce para o filho apropriado
10     while i >= 1 and k < x.key[i] do
11         i <- i - 1
12     i <- i + 1
13     DISK-READ(x.c[i])
14     if x.c[i].n = 2t - 1 then // o filho está cheio?
15         B-TREE-SPLIT-CHILD(x, i)
16         if k > x.key[i] then
17             i <- i + 1
18     B-TREE-INSERT-NONFULL(x.c[i], k)
```

B-Trees — Remoção do elemento com chave k (1)

Remoção do elemento efectuada numa única passagem pela árvore

Se o nó corrente contém o elemento na posição i ...

① ... e é uma folha

Remove o elemento

② ... e é um nó interno

a. se o filho i tem mais do que $t - 1$ elementos

- ▶ substitui o elemento a remover pelo seu predecessor, que é removido da subárvore com raiz c_i

b. senão, se o filho $i + 1$ tem mais do que $t - 1$ elementos

- ▶ substitui o elemento a remover pelo seu sucessor, que é removido da subárvore com raiz c_{i+1}

c. senão

- ▶ funde os filhos i e $i + 1$
- ▶ continua a partir do novo filho i (onde agora está o elemento a remover)

B-Trees — Remoção do elemento com chave k (2)

Se o nó corrente não contém o elemento

- ③ Se o nó corrente não é folha, seja i o índice do filho que é raiz da subárvore onde o elemento poderá estar

Se o filho i tem mais do que $t - 1$ elementos

- ▶ continua a partir do filho i

Se o filho i tem $t - 1$ elementos

- a. se algum dos irmãos esquerdo ou direito de i tem mais do que $t - 1$ elementos
 - ▶ transfere um elemento para o filho i , por empréstimo de um irmão nessas condições
 - ▶ continua a partir do filho i
- b. senão
 - ▶ funde o filho i com o irmão esquerdo ou direito
 - ▶ continua a partir do nó que resultou da fusão

Se, terminada a remoção, a raiz fica vazia e não é folha

- ▶ o seu (único) filho passa a ser a nova raiz e a altura diminui

B-TREE-DELETE(T, k)

```
1 r <- T.root
2 B-TREE-DELETE-SAFE(r, k)           // remove o elemento
3 if r.n = 0 and not r.leaf then    // raiz vazia com filho?
4     r <- r.c[1]
5     FREE-NODE(T.root)
6     T.root <- r                    // o filho é a nova raiz
```

B-TREE-DELETE-SAFE(x, k)

```
1 i <- 1
2 while i <= x.n and k > x.key[i] do
3     i <- i + 1
4 if i <= x.n and k = x.key[i] then
5     if x.leaf then
6         B-TREE-DELETE-FROM-LEAF(x, i)           // Caso 1
7     else
8         B-TREE-DELETE-FROM-INTERNAL-NODE(x, i)   // Caso 2
9 else if not x.leaf then
10    B-TREE-DELETE-FROM-SUBTREE(x, i)             // Caso 3
```

B-TREE-DELETE-FROM-LEAF(x, i)

```
1 for j <- i to x.n - 1 do           // Caso 1
2     x.key[j] <- x.key[j + 1]       // Caso 1
3 x.n <- x.n - 1                     // Caso 1
4 DISK-WRITE(x)                     // Caso 1
```

B-TREE-DELETE-FROM-INTERNAL-NODE(x, i)

```
1 y <- x.c[i]
2 DISK-READ(y)
3 if y.n > t - 1 then                                // Caso 2a
4     x.key[i] <- B-TREE-DELETE-MAX(y)                // Caso 2a
5     DISK-WRITE(x)                                    // Caso 2a
6 else
7     z <- x.c[i + 1]
8     DISK-READ(z)
9     if z.n > t - 1 then                                // Caso 2b
10         x.key[i] <- B-TREE-DELETE-MIN(z)            // Caso 2b
11         DISK-WRITE(x)                                // Caso 2b
12     else
13         B-TREE-MERGE-CHILDREN(x, i)                  // Caso 2c
14         B-TREE-DELETE-SAFE(x.c[i], k)                // Caso 2c
```

B-TREE-DELETE-FROM-SUBTREE(x, i)

```
1 y <- x.c[i]
2 DISK-READ(y)
3 if y.n = t - 1 then
4     borrowed <- FALSE
5     if i > 1 then
6         z <- x.c[i - 1]
7         DISK-READ(z)
8         if z.n > t - 1 then // Caso 3a
9             B-TREE-BORROW-FROM-LEFT-SIBLING(x, i) // Caso 3a
10            borrowed <- TRUE // Caso 3a
11        else
12            m <- i - 1
13        if not borrowed and i <= x.n then
14            z <- x.c[i + 1]
15            DISK-READ(z)
16            if z.n > t - 1 then // Caso 3a
17                B-TREE-BORROW-FROM-RIGHT-SIBLING(x, i) // Caso 3a
18                borrowed <- TRUE // Caso 3a
19            else
20                m <- i
21        if not borrowed then // Caso 3b
22            B-TREE-MERGE-CHILDREN(x, m) // Caso 3b
23            y <- x.c[m] // Caso 3b
24 B-TREE-DELETE-SAFE(y, k)
```

B-TREE-MERGE-CHILDREN(x, i)

```
1 y <- x.c[i]           // fusão do filho i
2 z <- x.c[i + 1]       // com o i+1
3 y.key[t] <- x.key[i]
4 for j <- 1 to t - 1 do // muda conteúdo de
5     y.key[t + j] <- z.key[j] // c[i+1] para c[i]
6 if not y.leaf then
7     for j <- 1 to t do // incluindo filhos
8         y.c[t + j] <- z.c[j]
9 y.n <- 2t - 1          // c[i] fica cheio
10 for j <- i + 1 to x.n do
11     x.key[j - 1] <- x.key[j]
12 for j <- i + 2 to x.n + 1 do
13     x.c[j - 1] <- x.c[j]
14 x.n <- x.n - 1
15 FREE-NODE(z)           // apaga c[i+1] antigo
16 DISK-WRITE(y)
17 DISK-WRITE(x)
```

(NOTA: Os nós **x**, **x.c[i]** e **x.c[i+1]** já foram lidos para memória)

B-TREE-BORROW-FROM-LEFT-SIBLING(x, i)

```
1 y <- x.c[i]           // irmão esquerdo
2 z <- x.c[i - 1]       // do nó i é o i-1
3 for j <- t - 1 downto 1 do // abre espaço para
4     y.key[j + 1] <- y.key[j] // a nova 1ª chave
5 y.key[1] <- x.key[i - 1]
6 x.key[i - 1] <- z.key[z.n]
7 if not y.leaf then
8     for j <- t downto 1 do // abre espaço para
9         y.c[j + 1] <- y.c[j] // o novo 1º filho
10    y.c[1] <- z.c[z.n + 1]
11 y.n <- t
12 z.n <- z.n - 1
13 DISK-WRITE(z)
14 DISK-WRITE(y)
15 DISK-WRITE(x)
```

(NOTA: Os nós **x**, **x.c[i - 1]** e **x.c[i]** já foram lidos para memória)

B-TREE-BORROW-FROM-RIGHT-SIBLING(x, i)

Exercício

B-TREE-DELETE-MAX(x)

Exercício

*(o nó x tem mais do que $t - 1$ elementos;
a função devolve o elemento removido)*

B-TREE-DELETE-MIN(x)

Exercício

*(o nó x tem mais do que $t - 1$ elementos;
a função devolve o elemento removido)*

B-Trees

Resumo

Árvore com grau de ramificação mínimo t e com n elementos

Altura $h = O(\log_t n)$

Complexidade temporal das operações

pesquisa, inserção, remoção

$$O(th) = O(t \log_t n)$$

Número de nós acedidos (nas operações acima)

$$O(h) = O(\log_t n)$$

Tries

A estrutura de dados *trie*

Uma *trie* é uma *árvore* cujos nós têm filhos que correspondem a *símbolos* do *alfabeto das chaves*

Uma *chave* está *contida* numa *trie* se o *percurso* que ela *induz* na *trie*, a partir da sua raiz, *termina* num nó que *marca o fim de uma chave*

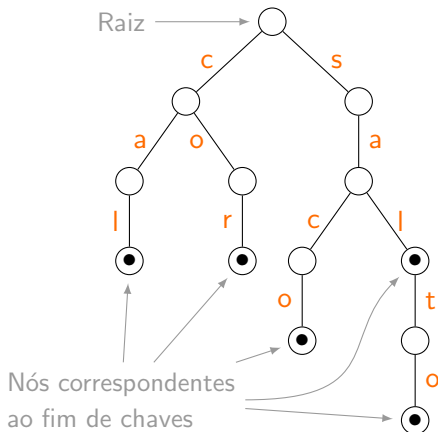
As *tries* apresentam algumas características que as distinguem de outras estruturas de dados

- 1 A complexidade das operações *não* depende do *número de elementos* que ela contém
- 2 As chaves *não* têm de estar *explicitamente contidas* na *trie*
- 3 As operações *não* se baseiam em *comparações* entre chaves

Uma *trie*

Exemplo

Representação de uma *trie* com as chaves (palavras) **cal**, **cor**, **saco**, **sal** e **salto**



Tries

d – dimensão do alfabeto (n° de símbolos distintos)

Chaves

k[1..**m**] – chave

$|k| = m$

Conteúdo dos nós (implementação com vector de filhos)

c[1..**d**] – filhos

p – pai (opcional)

word – TRUE sse a chave que termina no nó está na *trie*
ou

element – elemento associado à chave que termina(ria) no nó

TRIE-SEARCH(T, k)

```
1 x ← T.root
2 i ← 1
3 while x ≠ NIL and i ≤ |k| do
4     x ← x.c[k[i]]
5     i ← i + 1
6 return x ≠ NIL and x.word
```

Argumentos

T – *trie*

k – chave (palavra)

TRIE-SEARCH(T, k) — Complexidade

```
1 x <- T.root
2 i <- 1
3 while x != NIL and i <= |k| do
4     x <- x.c[k[i]]
5     i <- i + 1
6 return x != NIL and x.word
```

Análise da complexidade para o pior caso

- ▶ Linhas 1, 2, 4, 5 e 6, e testes da linha 3: custo constante

$$\begin{aligned} O(1) + O(1) + (m+1)O(1) + m O(1) + m O(1) + O(1) &= \\ 4 O(1) + 3m O(1) &= 3 O(m) = \\ O(m) \end{aligned}$$

TRIE-INSERT(T, k)

```
1 if T.root = NIL then
2     T.root <- ALLOCATE-NODE()
3     T.root.p <- NIL
4 x <- T.root
5 i <- 1
6 while i <= |k| and x.c[k[i]] != NIL do
7     x <- x.c[k[i]]
8     i <- i + 1
9 TRIE-INSERT-REMAINING(x, k, i)
```

ALLOCATE-NODE() devolve um novo nó da *trie* com

```
c[1..d] = NIL
p       = NIL
word    = FALSE
```

TRIE-INSERT-REMAINING(x, k, i)

```
1 y <- x
2 for j <- i to |k| do
3     y.c[k[j]] <- ALLOCATE-NODE()
4     y.c[k[j]].p <- y
5     y <- y.c[k[j]]
6 y.word <- TRUE
```

Função que acrescenta, a partir do nó x , os nós necessários para incluir na *trie* o **sufixo** da chave k que ainda não está na *trie* e que **começa** no i -ésimo símbolo da chave

Se $i > |k|$, só afecta a **marca** de fim de palavra no nó x

TRIE-DELETE(T, k) (1)

```
1 x <- T.root
2 i <- 1
3 while x != NIL and i <= |k| do
4     x <- x.c[k[i]]
5     i <- i + 1
6 if x != NIL and x.word then
7     x.word <- FALSE          // k deixa de estar na trie
8 ...
```

Falta remover os nós da *trie* que deixam de ter um papel *útil*, por não corresponderem ao fim de uma palavra nem terem filhos

TRIE-DELETE(T, k) (2)

```
5 ...
6 if x != NIL and x.word then
7     x.word <- FALSE           // k deixa de estar na trie
8     repeat
9         i <- i - 1
10        childless <- TRUE      // x tem filhos?
11        j <- 1
12        while j <= d and childless do
13            if x.c[j] != NIL then
14                childless <- FALSE
15                j <- j + 1
16        if childless then      // se não tem, é apagado
17            y <- x.p
18            if y = NIL then
19                T.root <- NIL  // a trie ficou vazia
20            else
21                y.c[k[i]] <- NIL
22                FREE-NODE(x)
23            x <- y
24        until x = NIL or not childless or x.word
```

Complexidade temporal das operações sobre uma *trie*

Implementação com vector de filhos — Resumo

Pesquisa da palavra k

$$O(m)$$

Inserção da palavra k

$$O(m)$$

Remoção da palavra k

$$O(m d)$$

Complexidade espacial

$$O(n w d)$$

Onde

$$m = |k|$$

d é o número de símbolos do alfabeto

n é o número de palavras na *trie*

w é comprimento médio das palavras na *trie*

Programação dinâmica

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 otimização**

- ▶ Um **problema de otimização** é um problema em que se procura **minimizar** ou **maximizar** algum valor associado às suas soluções

Corte de varas

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 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

Corte de varas

Caracterização de uma solução ótima (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?

Corte de varas

Caracterização de uma solução ótima (2)

Sejam os tamanhos dos cortes possíveis

$$1, 2, \dots, n$$

com preços

$$p_1, p_2, \dots, p_n$$

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

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

Corte de varas

Função recursiva

Corte de uma vara de comprimento n

Tamanho dos cortes: $i = 1, \dots, n$

Preços: $P = (p_1 \ p_2 \ \dots \ p_n)$

$r_P[0..n]$: função t.q. $r_P[l]$ é o maior preço que se pode obter para uma vara de comprimento l , dados os preços P

$$r_P[l] = \begin{cases} 0 & \text{se } l = 0 \\ \max_{1 \leq i \leq l} \{p_i + r_P[l - i]\} & \text{se } l > 0 \end{cases}$$

Preço máximo (chamada inicial da função): $r_P[n]$

Corte de varas

Implementação recursiva

CUT-ROD(p, l)

```
1 if  $l = 0$  then
2   return 0
3  $q \leftarrow -\infty$ 
4 for  $i \leftarrow 1$  to  $l$  do
5    $q \leftarrow \max(q, p[i] + \text{CUT-ROD}(p, l - i))$ 
6 return  $q$ 
```

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)

Corte de varas

Alguns números

Número de cortes possíveis

$$2^{n-1}$$

Exemplo ($n = 4$)

$$\begin{array}{ccccccc} 4 & 1+3 & 2+2 & 3+1 & & & \\ 1+1+2 & 1+2+1 & 2+1+1 & 1+1+1+1 & & & \end{array}$$

Número de cortes distintos possíveis

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

Exemplo ($n = 4$)

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

Corte de varas

Implementação recursiva com *memoização*

MEMOIZED-CUT-ROD(p, n)

```
1 let r[0..n] be a new array
2 for l ← 0 to n do
3     r[l] ←  $-\infty$ 
4 return MEMOIZED-CUT-ROD-2( $p, n, r$ )
```

MEMOIZED-CUT-ROD-2(p, l, r)

```
1 if r[l] =  $-\infty$  then
2     if l = 0 then
3         q ← 0
4     else
5         q ←  $-\infty$ 
6         for i ← 1 to l do
7             q ← max(q, p[i] + MEMOIZED-CUT-ROD-2( $p, l - i, r$ ))
8     r[l] ← q
9 return r[l]
```

NB: isto não é programação dinâmica

Corte de varas

Cálculo iterativo de $r[n]$ (1)

p_i

1	5	7	11	11	17	20	20	24	27
---	---	---	----	----	----	----	----	----	----

Preenchimento do vector r

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$r[i]$	0	1	5	7	11	12	17	20	22	25	28

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

...

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

Corte de varas

Cálculo iterativo de $r[n]$ (2)

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

```
1 let  $r[0..n]$  be a new array
2  $r[0] \leftarrow 0$ 
3 for  $l \leftarrow 1$  to  $n$  do
4    $q \leftarrow -\infty$ 
5   for  $i \leftarrow 1$  to  $l$  do
6      $q \leftarrow \max(q, p[i] + r[l - i])$ 
7    $r[l] \leftarrow q$ 
8 return  $r[n]$ 
```

Corte de varas

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 l vezes, $l = 1, \dots, n$

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

Todas as operações têm custo constante

Complexidade temporal $\Theta(n^2)$

Complexidade espacial $\Theta(n)$

Corte de varas

Construção da solução (1)

O valor máximo por que é possível vender uma vara é calculado pela função **BOTTOM-UP-CUT-ROD**

Quais os **cortes** a fazer para obter esse valor?

Para o preenchimento da posição **l** do vector **r[]**, é escolhido o valor máximo de $p[i] + r[l - i]$

O facto de o valor máximo incluir a parcela **p[i]** significa a inclusão de um pedaço de vara de comprimento **i**

Logo, o valor máximo por que é possível vender uma vara de comprimento **l** (vector **s[]**) será obtido

- ▶ com um pedaço de comprimento **i** e
- ▶ o valor máximo por que é possível vender uma vara de comprimento **l - i**

Corte de varas

Construção da solução (2)

p_i	1	5	7	11	11	17	20	20	24	27	
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$r[i]$	0	1	5	7	11	12	17	20	22	25	28
$s[i]$		1	2	3	4	1	6	7	2	2	4

1. Caso base: $r[0] \leftarrow 0$
2. $r[1] \leftarrow \max\{p_1 + r[0]\} = \max\{1 + 0\}$, $s[1] \leftarrow 1$
3. $r[2] \leftarrow \max\{p_1 + r[1], p_2 + r[0]\} = \max\{1 + 1, 5 + 0\}$, $s[2] \leftarrow 2$
4. $r[3] \leftarrow \max\{p_1 + r[2], p_2 + r[1], p_3 + r[0]\} =$
 $= \max\{1 + 5, 5 + 1, 7 + 0\}$, $s[3] \leftarrow 3$
- ...
11. $r[10] \leftarrow \max\{p_1 + r[9], p_2 + r[8], \dots, p_4 + r[6], \dots, p_{10} + r[0]\}$,
 $s[10] \leftarrow 4$

Corte de varas

Construção da solução (3)

$s[1..n]$: $s[l]$ é o primeiro corte a fazer numa vara de comprimento l

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

```
1 let  $r[0..n]$  and  $s[1..n]$  be new arrays
2  $r[0] \leftarrow 0$ 
3 for  $l \leftarrow 1$  to  $n$  do
4    $q \leftarrow -\infty$ 
5   for  $i \leftarrow 1$  to  $l$  do
6     if  $q < p[i] + r[l - i]$  then
7        $q \leftarrow p[i] + r[l - i]$ 
8        $s[l] \leftarrow i$            // corte feito na posição  $i$ 
9    $r[l] \leftarrow q$ 
10 return  $r$  and  $s$ 
```

Corte de varas

Resolução completa

PRINT-CUT-ROD-SOLUTION(p, n)

```
1 (r, s) <- EXTENDED-BOTTOM-UP-CUT-ROD(p, n)
2 print "The best price is ", r[n]
3 while n > 0 do
4   print s[n]
5   n <- n - s[n]
```

Programação dinâmica

Condições de aplicabilidade

A **programação dinâmica** aplica-se a problemas que apresentam as características seguintes:

Subestrutura óptima (*Optimal substructure*)

- ▶ Um problema tem **subestrutura óptima** se uma sua **solução óptima** é construída com recurso a **soluções óptimas** de **subproblemas**

Subproblemas repetidos (*Overlapping subproblems*)

- ▶ Existem **subproblemas repetidos** quando os **subproblemas** de um problema têm **subproblemas em comum**

Programação dinâmica

Aplicação

- 1 Caracterização de uma solução óptima
- 2 Formulação recursiva do cálculo do valor de uma solução óptima
- 3 Cálculo iterativo do valor de uma solução óptima, por tabelamento
- 4 Construção de uma solução óptima