
PROGRAMAÇÃO DINÂMICA (Cormen, §15.1)

O seguinte é um algoritmo direto -- e que podemos entender como do gênero de divisão-e-conquista -- para calcular o n-ésimo número de Fibonacci:

```
=====
Algoritmo:    fib
Entrada:      um natural "n".
Pré-condição: n >= 1.
Saída:        um natural "x".
Pós-condição: "x" é o n-ésimo número de Fibonacci.
-----
```

1. SE n <= 2
 2. | RETORNE 1.
 3. RETORNE fib(n-2) + fib(n-1).
- ```
=====
```

1. EXERCÍCIO: observando que, a cada aumento de duas unidades em "n", fib(n) ----- (mais que) duplica de valor, mostre que o algoritmo acima executa em tempo  $\Omega(2^{\lfloor n/2 \rfloor})$ .

O problema com o algoritmo acima é óbvio -- ele repete cálculos --, e a solução também -- memorizar o resultado de cálculos já realizados. Isso nos leva ao seguinte algoritmo:

```
=====
Algoritmo: fib_it // fib iterativo
Entrada: um natural "n".
Pré-condição: n >= 1.
Saída: um natural "x".
Pós-condição: "x" é o n-ésimo número de Fibonacci.

1. SE n <= 2
2. | RETORNE 1.
3. fibim2 := 1 , fibim1 := 1 // "fib i menos 2", "fib i menos 1".
4. PARA i DE 3 A n
5. | fibi := fibim2 + fibim1 , fibim2 := fibim1 , fibim1 := fibi
6. RETORNE fibi.
=====
```

2. OBSERVAÇÃO: observe que é fácil provar a correção total do algoritmo acima ----- por meio de invariantes e variantes, bem como o fato de que ele executa em tempo  $\theta(n)$ .

O algoritmo acima embute a essência da técnica de PROGRAMAÇÃO DINÂMICA: resolver uma instância "grande" pela combinação das soluções de instâncias "menores" (assim como na divisão-e-conquista), MAS ARMAZENANDO E REUTILIZANDO OS RESULTADOS DE CÁLCULOS INTERMEDIÁRIOS que sejam usados na solução de mais de um subproblema.

-----  
MEMOIZAÇÃO  
-----

Pode-se argumentar que um algoritmo de programação dinâmica, apesar de executar mais rapidamente que um algoritmo de divisão-e-conquista que repita cálculos, não é igualmente claro. A técnica da MEMOIZAÇÃO tenta juntar o melhor de cada abordagem, mantendo a forma recursiva do algoritmo e também um registro dos cálculos já realizados. A seguinte é, por exemplo, uma versão "memoizada" do algoritmo de Fibonacci:

```
=====
Algoritmo: fib_memo
Entrada: um natural "n".
Pré-condição: n >= 1.
Saída: um natural "x".
Pós-condição: "x" é o n-ésimo número de Fibonacci.

```

1. SE  $n \leq 2$
2. | RETORNE 1.
3. Obtenha vetor auxiliar  $A[1..n]$  de inteiros.
4.  $A[1] := A[2] := 1$
5. PARA  $i$  DE 3 A  $n$
6. |  $A[i] := 0$
7. RETORNE  $\text{fib\_rec}(n,A)$ .

```
=====
Algoritmo: fib_rec
Entrada: um inteiro "n" e um vetor "A" de inteiros.
Pré-condição: (1) $n \geq 1$;
 (2) existe $2 \leq k \leq n$ tal que,
 para todo $1 \leq j \leq k$, $A[j] = \text{fib}(j)$, e tal que
 para todo $k < j \leq n$, $A[j] = 0$.
Saída: um inteiro "x".
Pós-condição: (1) "x" é o n-ésimo número de Fibonacci;
 (2) para todo $1 \leq j \leq n$, $A[j] = \text{fib}(j)$.

```

1. SE  $A[n] = 0$
2. |  $A[n] := \text{fib\_rec}(n-2,A) + \text{fib\_rec}(n-1,A)$
3. RETORNE  $A[n]$ .

3. EXERCÍCIO (opcional): como você argumentaria que `fib_memo` também executa em tempo  $O(n)$ ?  
-----

Embora não evidente no exemplo acima, a técnica de memoização possui a vantagem de somente fazer os cálculos que são realmente necessários para se obter a solução desejada, ao passo que a técnica de programação dinâmica "padrão" (ou "de baixo para cima", "bottom-up", que vai diretamente da solução de instâncias pequenas para a solução das instâncias maiores) por vezes envolve a solução de instâncias intermediárias que não são efetivamente utilizadas na obtenção da solução final. Por outro lado, quando todos os cálculos intermediários são utilizados, a solução direta "de baixo para cima" geralmente leva a um algoritmo um pouco mais rápido (por um fator constante), pois nela os subproblemas são "atingidos" somente uma vez, e não duas como na memoização (uma "de cima para baixo", e outra "de baixo para cima"), e além disso não há o trabalho de inicializar a tabela com valores indicando "cálculo ainda não realizado".

A técnica de programação dinâmica pode então ser assim resumida:

- a) Solução de instâncias grandes por meio da solução de instâncias menores, como na divisão-e-conquista.
- b) Se as soluções das instâncias menores compartilham cálculos, então aplicar divisão-e-conquista diretamente leva a cálculos repetidos; a ideia, portanto, é contornar essa repetição, resolvendo do pequeno para o grande, ao invés de do grande para o pequeno.
- c) Caso desejemos, nós ainda podemos manter a forma recursiva do algoritmo; para tanto, porém, nós devemos manter um registro dos cálculos que já foram feitos, e só fazer um cálculo se ele ainda não tiver sido feito (MEMOIZAÇÃO).

-----  
O PROBLEMA DA LINHA DE MONTAGEM (Cormen, 2ª edição, §15.1)  
-----

Veja a definição completa do problema no Cormen (2ª edição):

[http://books.google.com.br/books?id=NLngYyWFl\\_YC&pg=PA324&lpg=PA324&dq=assembly+line+problem+dynamic+programming&source=bl&ots=ByOmHH1jJa&sig=-u4NpvBcN4DXCegSh8PE-5oM1qo&hl=pt-BR&sa=X&ei=JPwWVL\\_8NeHFigKmuYGIBQ&sqi=2&ved=0CFgQ6AEwBw](http://books.google.com.br/books?id=NLngYyWFl_YC&pg=PA324&lpg=PA324&dq=assembly+line+problem+dynamic+programming&source=bl&ots=ByOmHH1jJa&sig=-u4NpvBcN4DXCegSh8PE-5oM1qo&hl=pt-BR&sa=X&ei=JPwWVL_8NeHFigKmuYGIBQ&sqi=2&ved=0CFgQ6AEwBw) .

Os dados de entrada do problema são:

- \*  $n$ : número de setores de cada uma das duas linhas de montagem.
- \*  $a_{\{i j\}}$ : tempo gasto no  $j$ -ésimo setor da  $i$ -ésima linha de montagem (a: "assembly").
- \*  $e_i$ : tempo gasto na entrada da  $i$ -ésima linha de montagem (e: "entry").
- \*  $t_{\{i j\}}$ : tempo gasto para transferir a partir do  $j$ -ésimo setor da linha de montagem " $i$ " (t: "transfer").
- \*  $x_i$ : tempo gasto na saída da  $i$ -ésima linha de montagem (x: "exit").

Além disso, nós vamos calcular:

- \*  $M_{\{i j\}}$ : melhor tempo para se chegar ao  $j$ -ésimo setor da  $i$ -ésima linha de montagem.

Observe que o problema pode ser resolvido em tempo  $\Omega(2^n)$  por meio de uma enumeração explícita dos  $2^n$  caminhos possíveis para o chassi na fábrica. É também possível resolver o problema por meio do algoritmo de caminhos mínimos de Dijkstra, em tempo  $O(n \lg n)$ . O algoritmo abaixo, porém, utiliza a técnica de programação dinâmica para resolver o problema em tempo  $\theta(n)$ , que é ótimo, dado que a entrada do problema consiste em  $\theta(n)$  números.

```
=====
Algoritmo: linha_de_montagem
Entrada: os dados "n", "a", "e", "t" e "x" acima.
Saída: um número real // o menor tempo de montagem completa.

```

```
1. M_{1 1} := e_1 , M_{2 1} := e_2
2. PARA j DE 2 A n
3. | M_{1 j} := mín{ M_{1 j-1} + a_{1 j-1} ,
| M_{2 j-1} + a_{2 j-1} + t_{2 j-1} }
4. | M_{2 j} := mín{ M_{2 j-1} + a_{2 j-1} ,
| M_{1 j-1} + a_{1 j-1} + t_{1 j-1} }
5. RETORNE mín{ M_{1 n} + a_{1 n} + x_1 , M_{2 n} + a_{2 n} + x_2 }.
```

#### 4. EXERCÍCIOS:

- 
- a) O algoritmo acima utiliza uma matriz auxiliar M de 2 linhas e "n" colunas, ou seja, utiliza  $\theta(n)$  de memória auxiliar. É possível diminuir esse uso de memória para  $O(1)$ ?
  - b) Escreva uma variação do algoritmo acima que retorne, além do tempo de montagem mínimo, também um vetor  $l[1..n]$  que informa, para cada setor j, a linha de montagem  $l[j]$  cuja estação de montagem é utilizada no setor j da solução ótima (logo, para todo j,  $l[j]$  vale 1 ou 2).
  - c) Generalize o algoritmo acima para o caso de "m" linhas de montagem, ao invés de apenas duas.
  - d) Escreva uma versão memoizada do algoritmo acima.

-----  
O PROBLEMA DO CORTE DE HASTE (Cormen, 3ª ed., §15.1)  
-----

5. EXERCÍCIO (ESSENCIAL): escreva um algoritmo eficiente para encontrar a melhor maneira de cortar uma haste de tamanho "n" em pedaços, de forma a maximizar o lucro obtido. Tanto o tamanho da haste original quanto o de cada pedaço final é um número natural, e, para todo "i" de 1 a "n", um pedaço de tamanho "i" tem preço  $p[i]$ .