Projeto e Análise de Algoritmos Aula 07 – Programação Dinâmica

Prof. Napoleão Nepomuceno



Objetivos

 Apresentar o princípio da Programação Dinâmica;

 Discutir os elementos fundamentais da Programação Dinâmica;

Abordar alguns exemplos.

Programação Dinâmica

- Estratégia para resolução de problemas de natureza recursiva;
- Combina a solução de subproblemas.

- Diferente de Divisão e Conquista:
 - Subproblemas não são independentes;
 - Subproblemas compartilham subsubproblemas.

Programação Dinâmica

- Estrutura do problema é recursiva ...
 - Por que um algoritmo recursivo não seria uma boa solução?

- Algoritmos recursivos executariam mais passos do que o necessário
 - Subproblemas comuns seriam resolvidos mais de uma vez.

Exemplo Fibonacci

 Números de Fibonacci são definidos pela seguinte função recursiva:

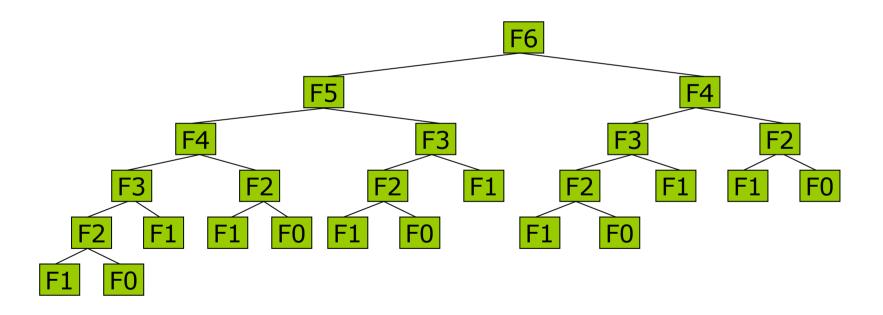
$$f(n) = \begin{cases} 0 & n = 0 \\ 1 & n = 1 \\ f(n-1) + f(n-2) & n > 1 \end{cases}$$

Código recursivo para gerar o n-ézimo termo:

```
int fib(int n) {
    if(n <= 1)
        return n;
    else
        return fib(n - 1) + fib(n - 2);
}</pre>
```

Exemplo Fibonacci

 O algoritmo recursivo é ineficiente, pois há muito trabalho redundante.



Princípio da Programação Dinâmica

 Guardar os resultados dos subproblemas que já foram resolvidos em uma tabela;

 Consultar a tabela sempre que estes resultados forem necessários.

Exemplo Fibonacci

- Para o caso dos Números de Fibonacci:
 - Resolver o problema de forma sequencial;
 - Guardando apenas os dois últimos resultados.

```
int fibonacci(int n) {
   if (n \leq 1)
      return n;
   else {
      int resultado = 1;
      int ultimo
      int penultimo = 1;
      for (int i = 3; i <= n; i++) {</pre>
         resultado = ultimo + penultimo;
         penultimo = ultimo;
         ultimo = resultado;
      return resultado;
```

Programação Dinâmica

 Aplica-se tipicamente a problemas de otimização, onde uma série de escolhas deve ser feita para se alcançar uma solução ótima;

 O problema apresenta muitas soluções viáveis, cada uma delas associada a um valor que se quer otimizar.

Desenvolvimento da Programação Dinâmica

Caracterizar a estrutura de uma solução ótima;

Definir recursivamente o valor de uma solução;

 Computar o valor de uma solução ótima num processo bottom-up;

 Construir uma solução ótima a partir de informações computadas.

Entrada:

- Multiplicação de uma cadeia de n matrizes
- $A_1A_2 ... A_n$.

Saída:

- Parentização da cadeia que minimiza o total de multiplicações escalares.
- Parentizações da cadeia A₁A₂A₃A₄:
 - $(A_1(A_2(A_3A_4)))$, $(A_1((A_2A_3)A_4))$, $((A_1A_2)(A_3A_4))$, $((A_1(A_2A_3))A_4)$, $(((A_1A_2)A_3)A_4)$

Custo de multiplicar duas matrizes A_{pxq} e B_{qxr}:

```
MATRIX-MULTIPLY (A, B)

1 if A.columns \neq B.rows

2 error "incompatible dimensions"

3 else let C be a new A.rows \times B.columns matrix

4 for i = 1 to A.rows

5 for j = 1 to B.columns

6 c_{ij} = 0

7 for k = 1 to A.columns

8 c_{ij} = c_{ij} + a_{ik} \cdot b_{kj}

9 return C
```

Número de multiplicações escalares: p x q x r.

- O custo de se multiplicar uma cadeia A₁A₂ ... A_n depende da parentização!
- Considere uma cadeia de 3 matrizes A₁A₂A₃ com dimensões 10 x 100, 100 x 5 e 5 x 50.
 - $((A_1A_2)A_3)$

$$-A_1A_2 = B_1 \rightarrow 10 \times 100 \times 5 = 5000$$

$$-B_1A_3 \rightarrow 10 \times 5 \times 50 = 2500$$

- 7500 multiplicações escalares
- $(A_1(A_2A_3))$

$$-A_2A_3 = B_2 \rightarrow 100 \times 5 \times 50 = 25000$$

$$-A_1B_2 \rightarrow 10 \times 100 \times 50 = 50000$$

75000 multiplicações escalares

 Por que n\u00e3o testar o custo de todas as diferentes parentiza\u00f3\u00f3es poss\u00edveis?

Número de parentizações possíveis:

$$P(n) = \begin{cases} 1 & \text{if } n = 1, \\ \sum_{k=1}^{n-1} P(k)P(n-k) & \text{if } n \ge 2. \end{cases}$$

• A quantidade é exponencialmente grande: $\Omega(2^n)$.

- Etapa 1: Estrutura de uma solução ótima:
 - Seja A_{i..j} = A_iA_{i+1} ... A_j, onde i ≤ j;
 - Uma parentização ótima de A_{i..j} deve dividir o produto em
 A_{i..k} e A_{k+1..j} para algum i ≤ k < j;
 - Seu custo é dado pela soma dos custos:
 - Cálculo de $A_{i..k}$ e $A_{k+1..i}$;
 - Multiplicação das matrizes resultantes de A_{i..k} e A_{k+1..j}.
 - Supondo que a parentização ótima de A_{i..j} divida o produto entre A_k e A_{k+1}.
 - Então a parentização ótima de A_{i..j} pressupõe as parentizações ótimas de A_{i..k} e A_{k+1..j}.

- Etapa 2: Solução recursiva:
 - Seja m[i,j] o número mínimo de multiplicações escalares necessárias para se calcular a matriz A_{i,j}.
 - Se i = j, o problema é trivial e m[i,j] = 0.
 - Se a divisão ótima ocorre entre A_k e A_{k+1},

$$m[i,j] = m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j$$
.

- Mas não conhecemos o valor de k!
- Devemos verificar todos os valores de k = i, i+1, ..., j-1.

$$m[i,j] = \begin{cases} 0 & \text{if } i = j, \\ \min_{i \le k < j} \{m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_k p_j\} & \text{if } i < j. \end{cases}$$

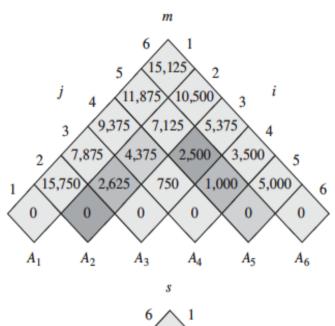
Onde cada matriz A_i é p_{i-1} x p_i.

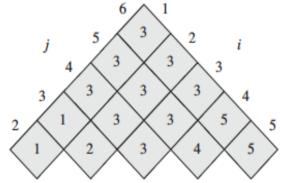
• Etapa 3: Computar custo ótimo:

matrix	A_1	A_2	A_3	A_4	A_5	A_6
dimension	30×35	35×15	15×5	5 × 10	10×20	20×25

MATRIX-CHAIN-ORDER (p)

```
n = p.length - 1
   let m[1..n, 1..n] and s[1..n-1, 2..n] be new tables
   for i = 1 to n
        m[i,i] = 0
   for l=2 to n
                    // l is the chain length
        for i = 1 to n - l + 1
6
            j = i + l - 1
            m[i,j] = \infty
9
            for k = i to j - 1
                q = m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_i
10
                if q < m[i, j]
                    m[i,j]=q
13
                    s[i, j] = k
```





14 return m and s

$$m[2,5] = \min \begin{cases} m[2,2] + m[3,5] + p_1 p_2 p_5 = 0 + 2500 + 35 \cdot 15 \cdot 20 &= 13,000 , \\ m[2,3] + m[4,5] + p_1 p_3 p_5 &= 2625 + 1000 + 35 \cdot 5 \cdot 20 &= 7125 , \\ m[2,4] + m[5,5] + p_1 p_4 p_5 &= 4375 + 0 + 35 \cdot 10 \cdot 20 &= 11,375 \end{cases}$$

Etapa 4: Construção da solução:

```
PRINT-OPTIMAL-PARENS (s, i, j)
   if i == j
       print "A"i
   else print "("
       PRINT-OPTIMAL-PARENS (s, i, s[i, j])
       PRINT-OPTIMAL-PARENS (s, s[i, j] + 1, j)
6
       print ")"
                                   ((A_1(A_2A_3))((A_4A_5)A_6))
```