



**UNIVERSIDADE FEDERAL DE RORAIMA**



## **Programação Dinâmica**



**Prof. Dr. Herbert Oliveira Rocha**  
**herberthb12@gmail.com**

# Programação Dinâmica

---

- Na aplicação da **técnica de decomposição**, frequentemente há casos em que um mesmo subproblema aparece diversas vezes ao longo do processo.
- A decomposição pura e simples é incapaz de reconhecer este fato.
- Nestes casos, é conveniente utilizar uma variação da decomposição denominada de **PROGRAMAÇÃO DINÂMICA**.

# Programação Dinâmica

---

- Variação da **técnica de decomposição**
  - PD é basicamente um **esquema de enumeração** de soluções que visa, através de uma abordagem de **divisão-e-conquista (decomposição)**, minimizar o montante de computação a ser feito.
- Aplicada quando há casos em que um mesmo subproblema aparece diversas vezes ao longo do processo, onde a decomposição pura e simples é incapaz de reconhecer este fato.
- A PD resolve o subproblema uma vez só e reutiliza a solução toda vez que o mesmo aparecer novamente.

# Programação Dinâmica

---

- Uma das técnicas mais usadas para a resolução de **Problemas de Otimização Combinatória (POC)**.

**POC: objetivo a otimizar + restrições a satisfazer**

- Pode ser aplicada tanto para **problemas** em que possuem **solução polinomial** quanto para problemas cujo melhor algoritmo conhecido possui complexidade de **tempo exponencial**.
- A abordagem envolve a resolução de uma série de subproblemas até se achar a solução do problema original.

# Programação Dinâmica

---

- Começa no fim e **funciona de trás para a frente** (de problemas menores a problemas cada vez maiores, até se resolver o problema original).
- Deve-se **armar** equações que são sempre **relações de recorrência**.
- Utiliza-se uma **tabela auxiliar** que contém **uma entrada para cada subproblema distinto**.
  - Quando um certo subproblema surge na computação pela 1ª. vez, ele é resolvido e sua solução armazenada na tabela. Quando um subproblema ocorrer novamente, a solução dada previamente é extraída da tabela em tempo constante.

# Programação Dinâmica

---

## PD: recursão x iteração

- A PD...
  - modela o problema recursivamente (define-se uma **relação de recorrência** que representa a solução do problema),
  - ... mas resolve-o iterativamente (uma **tabela** é usada para guardar os valores gerados, que são reutilizados toda vez que o mesmo subproblema ocorrer).
- Dizem que PD é uma **maneira esperta** de transformar recursão em iteração com o apoio de uma tabela.

# Programação Dinâmica

## Problema – Fatorial de $n$

1º. Método: usando decomposição pura  
fatorial ( $n$ )

se  $n \leq 1$  então retornar 1;

senão retornar  $n \times$  fatorial ( $n-1$ );



# Programação Dinâmica

## Problema – Fatorial de $n$

1º. Método: usando decomposição pura  
fatorial ( $n$ )

se  $n \leq 1$  então retornar 1;  
senão retornar  $n \times$  fatorial ( $n-1$ );

2º. Método: aplicando PD

$\text{fat}[0] := \text{fat}[1] := 1$ ;

para  $j := 2$  a  $n$  faça

$\text{fat}[j] := j \times \text{fat}[j-1]$ ;

o que se quer  
calcular

$:=$

o que já se  
calculou

Problemas  
maiores



Problemas  
menores



Problemas  
maiores

Problemas  
menores

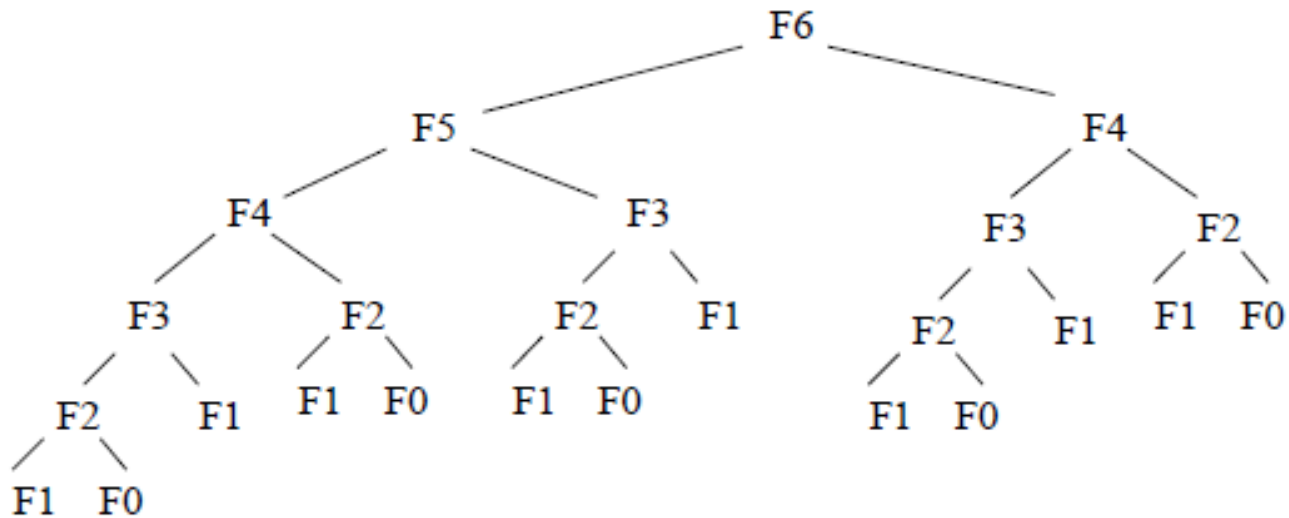
fat

$n$	
$n-1$	
...	
1	1
0	1



# Programação Dinâmica

## Problema – Fibonacci de $n$



# Programação Dinâmica

## Problema – Fibonacci de $n$

### 1º. Método: usando decomposição pura

fibonacci( $n$ )

se  $n \leq 2$  então retornar  $n-1$ ;

senão retornar fibonacci( $n-1$ ) + fibonacci( $n-2$ );

### 2º. Método: aplicando PD

fib[1] := 0; fib[2] := 1;

para  $j := 3$  a  $n$  faça

fib[j] := fibonacci( $j-1$ ) + fibonacci( $j-2$ );

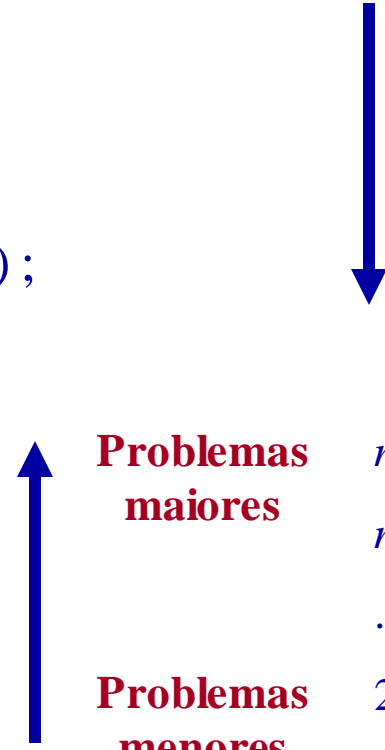
o que se quer  
calcular

:=

o que já se  
calculou

Problemas  
maiores

Problemas  
menores



fib	
$n$	
$n-1$	
...	
2	1
1	0

## ALGORITMOS GULOSOS

- Um **algoritmo guloso** sempre faz a melhor escolha no processo de decisão corrente.
- Espera-se que a **melhor escolha** a cada decisão **local** leve a uma melhor escolha para o problema global.

## ALGORITMOS GULOSOS

- Algoritmos gulosos (do inglês, ***greedy***) utilizam o mesmo conceito de **subestrutura ótima** usado na Programação Dinâmica.
  - Fazem escolhas com **base em dados locais** para encontrar boas soluções.
  - Técnica pode ser usada para obter **resultados aproximados em alguns casos** (pois nem sempre fornecem o ótimo).
  - Tendem a ser mais fáceis de desenvolver do que os algoritmos de PD.

## PROBLEMAS DE OTIMIZAÇÃO COMBINATÓRIA - POC

- ❑ Problemas que apresentam várias soluções, cada uma com um valor (custo) associado.
- ❑ Procura-se a solução com valor ótimo (mínimo ou máximo).
- ❑ Uma solução geralmente apresenta uma estrutura: ela é composta de uma sequência de escolhas. Tais escolhas devem ser feitas para se chegar à solução ótima.

objetivo a otimizar + condições a satisfazer = solução POC

função objetivo + restrições = solução ótima

## PROGRAMAÇÃO DINÂMICA resolve POCs

- Caracterizar a estrutura de uma solução ótima.
- Definir recursivamente o valor de uma solução ótima.
- Calcular o valor da solução ótima em processo ***bottom-up*** (de problemas menores para maiores).
- Construir uma solução ótima a partir das informações calculadas.

# Programação Dinâmica

---

Problema: Multiplicação de uma cadeia de matrizes

- Computar o produto de muitas matrizes eficientemente.
- Determinar uma ordem em que as matrizes sejam multiplicadas, de modo a **minimizar o número de operações envolvidas!**

# Programação Dinâmica

Problema: Multiplicação de uma cadeia de matrizes

- Seja a sequência (cadeia)  $\langle M_1, M_2, \dots, M_n \rangle$  de  $n$  matrizes. Computar o produto  $M_1 \times M_2 \times \dots \times M_n$  de forma a minimizar o número de multiplicações.



# Programação Dinâmica

- As  $n$  matrizes são multiplicadas aos pares.
  - **Subproblema: multiplicação de duas matrizes.**
- Duas matrizes  $A:p \times m$  e  $B:m \times q$  podem ser multiplicadas usando  $p \times m \times q$  multiplicações escalares.
- Duas matrizes A e B podem ser multiplicadas se forem **compatíveis**.

número de colunas de A = número de linhas de B

- $A(p \times m) \times B(m \times q) \times C(p \times q)$ 
  - O número de multiplicações é  $p \times m \times q$



# Programação Dinâmica

## □ Exemplo:

- Multiplicar as matrizes: A:10x100, B:100x5 e C:5x50.
  - $\langle A, B, C \rangle (10, 100, 5, 50)$
- Qual ordem escolher??
  - »  $((AB)C) = 10 \times 100 \times 5 + 10 \times 5 \times 50 = 5000 + 2500 = \mathbf{7500}$
  - »  $(A(BC)) = 100 \times 5 \times 50 + 10 \times 100 \times 50 = 25000 + 50000 = 75000$
- **A ordem das multiplicações faz muita diferença!**

## □ Problema da “parentização”

- O custo da multiplicação é definido pela ordem em que os pares de matrizes são multiplicados.
- O problema consiste em definir **ONDE** colocar os **PARÊNTESES** para agrupar as matrizes 2 a 2 e assim realizar o mínimo de multiplicações (para todas as possibilidades é exponencial).

# Programação Dinâmica

## □ Exemplo 2:

– Multiplicar as matrizes  $\langle A, B, C, D \rangle$ :

»  $A:30 \times 1$ ,  $B:1 \times 40$ ,  $C:40 \times 10$  e  $D:10 \times 25$

•  $\langle A, B, C, D \rangle (30, 1, 40, 10, 25)$

– Qual ordem escolher??

»  $(AB)CD = 1200 + 12000 + 7500 = 20700$

»  $(AB)(CD) = 1200 + 10000 + 30000 = 41200$

»  $A((BC)D) = 400 + 250 + 750 = \mathbf{1400}$

– **A ordem das multiplicações faz muita diferença!**

□ Deseja-se uma **sequência ótima** para multiplicar:

–  $M_1 \times M_2 \times \dots \times M_n$  onde  $M_i$  é uma matriz  $d_{i-1} \times d_i$

# Programação Dinâmica

## 1º. Método: força bruta (enumeração explícita)

- Testar todas as ordens possíveis.
  - parentizar 2 a 2;
  - equivalente ao problema de triangularizar um polígono convexo;
  - complexidade exponencial

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

$P(n)$  – nº de alternativas para colocação dos parênteses de uma sequência de  $n$  matrizes.

# Programação Dinâmica

## 2º Método: Aplicando PD

$$M = M_1 \times \dots \times M_n$$

Qualquer forma de colocar parêntesis em  $M_i M_{i+1} \dots M_j$  deve dividir a cadeia entre  $M_k$  e  $M_{k+1}$ , para algum inteiro  $k$ ,  $i \leq k < j$ .

$$M = (M_1 \times \dots \times M_k) \times (M_{k+1} \times \dots \times M_n)$$

Custo de computar  $M$  ?

custo de computar  $M_{i..k}$  + custo de computar  $M_{k+1..j}$  + custo de multiplicar  $M_{i..k}$  e  $M_{k+1..j}$

- A subcadeia  $M_i M_{i+1} \dots M_k$  deve ter parentização ótima.
- A subcadeia  $M_{k+1} M_{i+1} \dots M_j$  deve ter parentização ótima.

# Programação Dinâmica

## 2º Método: Aplicando PD

Seja  $k$  o índice da matriz mais à direita em  $M'$ .

Então, o problema de determinar  $M$  fica **decomposto em dois subproblemas**:

**1** – determinar a ordem ótima de multiplicação de:

$$M' = M_1 \times \dots \times M_k$$

$$M'' = M_{k+1} \times \dots \times M_n$$

para  $k$  fixo,  $1 \leq k \leq n$ .

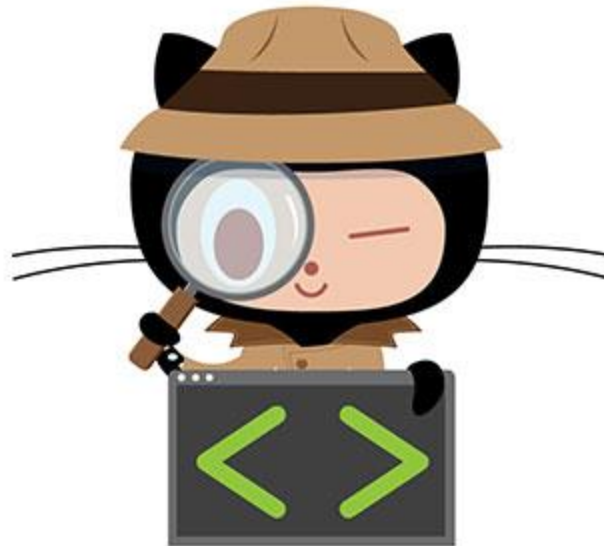
**2** – calcular o nº de operações para obter  $M_{1..n}$  :

$$\left\{ \begin{array}{l} \# \text{ op. p/ obter } M' \\ \# \text{ op. p/ obter } M'' \\ \# \text{ op. p/ obter } M' \times M'' = d_0 d_k d_n \end{array} \right.$$

**Notação:**  $M_{i..j}$  = resultado da avaliação de  $M_i M_{i+1} \dots M_j$  ( $i \leq j$ )

# See you

---



## Perguntas?