

Curso Estruturas de Dados e Algoritmos Expert

Prof. Nelio Alves

Programação dinâmica (parte 1)



1

Por que estudar Programação Dinâmica?

<https://devsuperior.com.br>

Prof. Dr. Nelio Alves

2

Programação Dinâmica

- Na programação, muitos problemas desafiadores envolvem **otimização**
 - Encontrar solução que **minimize ou maximize** alguma função
- Exemplos conhecidos
 - Qual o **número mínimo de moedas** para dar o troco?
 - Qual o **lucro máximo** ao comprar e vender ações?
 - Qual o **menor caminho** até uma localização?
- Este tipo de algoritmo requer que provemos que sempre retornam a melhor resolução possível (otimalidade).

3

Programação Dinâmica

- Como abordar problemas de otimização?
- **Busca Completa (força bruta)**
 - **tenta todas as possibilidades** e seleciona a que produz melhor resposta
 - muitas vezes o **custo de tempo é proibitivo**
 - no problema do troco: testar todas as combinações possíveis de moedas, escolher a que resolve com menos moedas
- **Algoritmo Guloso**
 - **toma a melhor decisão local**, na esperança de gerar a melhor globalmente.
 - são eficientes, mas **não garantem otimalidade**
 - no problema do troco: escolher a maior moeda possível a cada moeda e montar o troco dessa forma

4

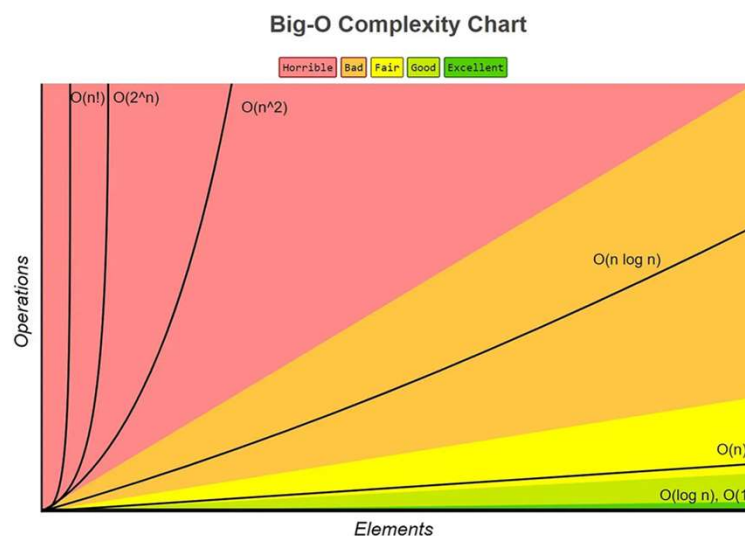
Programação Dinâmica

- Como abordar problemas de otimização?
- **Programação Dinâmica**
 - combina o melhor das duas estratégias
 - nos dá uma forma sistemática de busca todas as possibilidades (**garante otimalidade**)
 - armazena resultados parciais para evitar recálculo (**eficiente**)
 - muitas vezes, torna possível que uma solução exponencial seja otimizada para polinomial

5

Programação Dinâmica

- torna possível que uma solução exponencial seja otimizada para polinomial



Fonte:
<https://www.bigocheatsheet.com/>

6

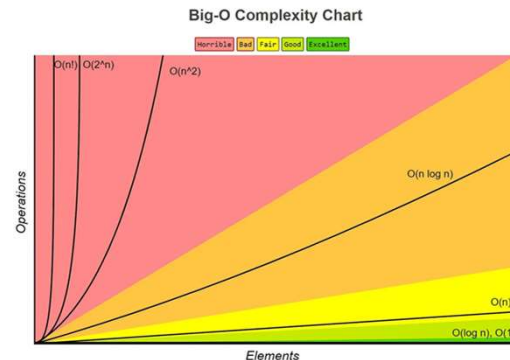
Programação Dinâmica

- torna possível que uma solução exponencial seja otimizada para polinomial

Solução com PD (Polinomial)	Solução Ingênua (Exponencial)
$O(n^2)$	$O(2^n)$

Para $n = 100$

- $n^2 = 100^2 = 10000$ operações
= 10^4 operações
- $2^n = 2^{100} = 1267650600228229401496703205376$ operações
= $1,26 \cdot 10^{30}$ operações

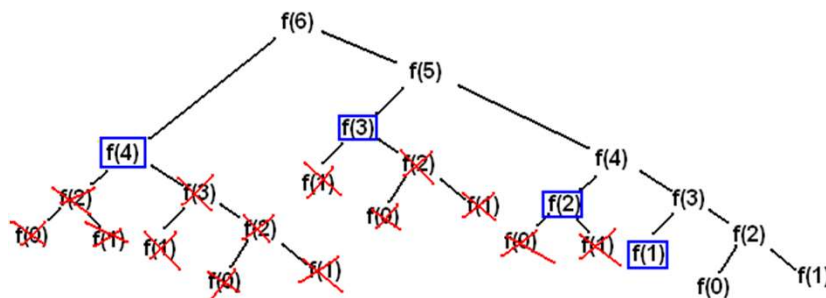


7

Como a PD otimiza as soluções?

É uma técnica eficiente de implementar **algoritmos recursivos** armazenando resultados parciais (memoização!)

- O truque é perceber quando um algoritmo recursivo original calcula a mesma coisa várias vezes
- Nesse caso, armazenar resposta de cada sub-problema. Assim, ao consultar a resposta armazenada, evitamos calcular novamente o que já foi calculado.



8

Por que estudar Programação Dinâmica?

É uma ferramenta poderosa no arsenal de um programador!

- **Resolução de problemas complexos:** é uma ferramenta poderosa para resolver problemas intratáveis por métodos diretos ou força bruta
- **Redução da complexidade temporal:** capaz de transformar algoritmos exponenciais em algoritmos polinomiais
- **Ampla aplicabilidade:** aplicável em problemas de diversas áreas, como computação, matemática, economia e bioinformática.
- **Base para algoritmos avançados:** desenvolve um pensamento estruturado e exercita vários conceitos fundamentais, usados em algoritmos mais complexos

9

Introdução à Programação Dinâmica

<https://devsuperior.com.br>

Prof. Dr. Nelio Alves

10

Programação Dinâmica

O que é programação dinâmica?

É uma técnica que divide problemas complexos em subproblemas menores, armazena suas soluções e reutiliza essas soluções para resolver o problema original da maneira eficiente.

- Combina a **corretude da força bruta** e a **eficiência do algoritmo guloso**
- Casos de uso comuns:
 1. Encontrar a **solução ótima**
 2. Contar o **número de soluções** para um problema
- Geralmente partirá de uma solução recursiva já existente

11

Números de Fibonacci

Uma famosa sequência matemática é a sequência de Fibonacci, esta sequência é definida por:

$$\begin{aligned}\text{fib}(1) &= \text{fib}(2) = 1 \\ \text{fib}(n) &= \text{fib}(n - 1) + \text{fib}(n - 2)\end{aligned}$$

Escreva uma função que dado N retorne o **n-ésimo número** de Fibonacci.

n	1	2	3	4	5	6	7	8
fib(n)	1	1	2	3	5	8	13	21

12

Formulação recursiva do problema

Casos base → $\text{fib}(1) = \text{fib}(2) = 1$
Fórmula recursiva → $\text{fib}(n) = \text{fib}(n - 1) + \text{fib}(n - 2)$

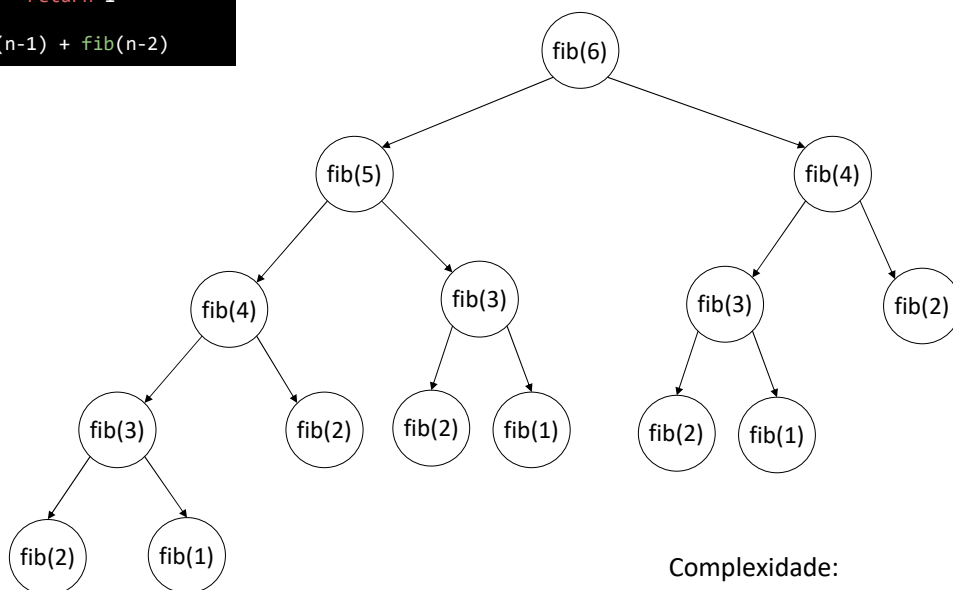
Função fibonacci pseudocódigo

```
fib(n)
  if n <= 2
    return 1
  return fib(n-1) + fib(n-2)
```

13

```
fib(n)
  if n <= 2
    return 1
  return fib(n-1) + fib(n-2)
```

Árvore de recursão para $n = 6$

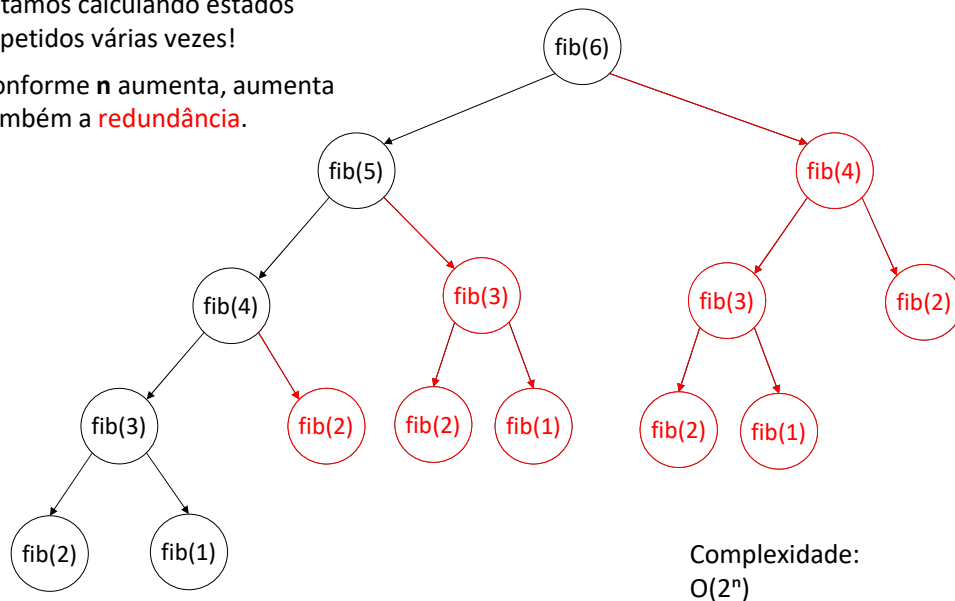


Complexidade:
 $O(2^n)$

14

Por que a solução atual é lenta?

- Estamos calculando estados repetidos várias vezes!
- Conforme n aumenta, aumenta também a **redundância**.



15

Como aplicar Programação Dinâmica no problema?

Função fibonacci ingênua

```
fib(n)
  if n <= 2
    return 1
  return fib(n-1) + fib(n-2)
```

Função fibonacci com PD

```
memo = []
fib(n)
  if memo[n] not null
    return memo[n]
  if n <= 2
    return 1
  memo[n] = fib(n-1) + fib(n-2)
  return memo[n]
```

Recursão + Memoização = Programação Dinâmica

16

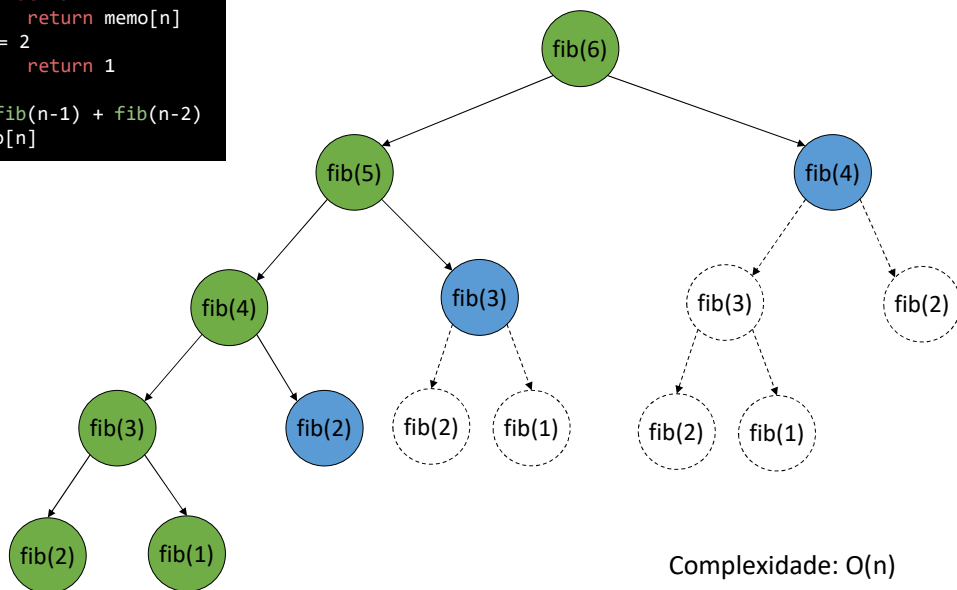

```

memo = []
fib(n)
  if memo[n] not null
    return memo[n]
  if n <= 2
    return 1

  memo[n] = fib(n-1) + fib(n-2)
  return memo[n]

```

Árvore de recursão para n = 6



17

Resolução alternativa para números de Fibonacci

Na solução já vista:

1. Começamos a partir do problema grande
2. Quebramos o problema complexo em subproblemas
3. Resolvemos os subproblemas e os armazenamos
4. Combinamos as soluções para resolver o problema original

Resolvemos o problema “de cima para baixo” (Top-Down)

E se fizermos o caminho contrário?

1. Começar a partir dos subproblemas menores
2. Combinar suas soluções até resolver o problema maior

Resolver o problema “de baixo para cima” (Bottom-Up)

18

Abordagem Bottom-Up

Se quisermos saber $\text{fib}(6)$, podemos começar a partir dos casos base para esse cálculo

n	1	2	3	4	5	6
fib(n)	1	1	?	?	?	?

19

Abordagem Bottom-Up

Se quisermos saber $\text{fib}(6)$, podemos começar a partir dos casos base para esse cálculo

$$\text{fib}(3) = \text{fib}(1) + \text{fib}(2)$$

n	1	2	3	4	5	6
fib(n)	1	1	2	?	?	?

20

Abordagem Bottom-Up

Se quisermos saber $\text{fib}(6)$, podemos começar a partir dos casos base para esse cálculo

$$\text{fib}(4) = \text{fib}(2) + \text{fib}(3)$$

n	1	2	3	4	5	6
fib(n)	1	1	2	3	?	?

21

Abordagem Bottom-Up

Se quisermos saber $\text{fib}(6)$, podemos começar a partir dos casos base para esse cálculo

$$\text{fib}(5) = \text{fib}(3) + \text{fib}(4)$$

n	1	2	3	4	5	6
fib(n)	1	1	2	3	5	?

22

Abordagem Bottom-Up

Se quisermos saber $\text{fib}(6)$, podemos começar a partir dos casos base para esse cálculo

$$\text{fib}(6) = \text{fib}(4) + \text{fib}(5)$$

n	1	2	3	4	5	6
fib(n)	1	1	2	3	5	8

23

Abordagem Bottom-Up

Se quisermos saber $\text{fib}(6)$, podemos começar a partir dos casos base para esse cálculo

n	1	2	3	4	5	6
fib(n)	1	1	2	3	5	8

Resposta:

$$\text{fib}(6) = 8$$

24

Abordagem Bottom-Up

Função fibonacci com PD

```
fib(n)
  memo = []
  memo[1] = memo[2] = 1

  for i=3 to n
    memo[i] = memo[i-1] + memo[i - 2]

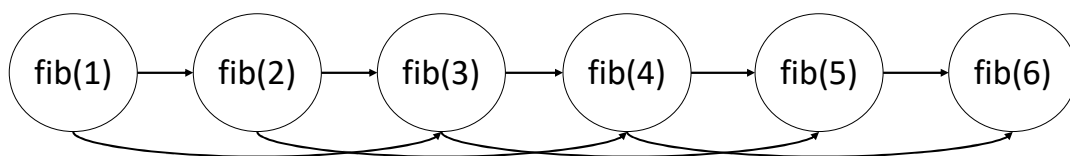
  return memo[n]
```

Complexidade: $O(n)$

25

Ordem de resolução dos problemas

Para calcular um estado, é necessário que todos os subproblemas dos quais ele depende já tenham sido resolvidos. Ou seja, os problemas devem ser resolvidos de acordo com a sua **ordenação topológica**.



Ordenação topológica: esquema que mostra dependência entre os subproblemas

26

Abordagens em Programação Dinâmica

Top-Down (Recursão + Memoização)	Bottom-Up (Iteração + Tabulação)
<ul style="list-style-type: none">• Vamos “de cima para baixo”• Utilizamos recursão para achar os subproblemas menores• A recursão nos dá a ordem correta de resolução dos subproblemas	<ul style="list-style-type: none">• Vamos “de baixo para cima”• Iteramos sobre os subproblemas a partir dos casos base, preenchendo uma tabela• A ordem em que resolvemos os subproblemas importa (ordenação topológica)

27

Comparando Abordagens em Programação Dinâmica

Top-Down (Recursão + Memoização)	Bottom-Up (Iteração + Tabulação)
<ul style="list-style-type: none">• Mais intuitiva: geralmente mais fácil de pensar primeiro• Desvantagens:<ul style="list-style-type: none">○ Pode ter overhead de chamadas recursivas○ Possibilidade de stack overflow em problemas grandes	<ul style="list-style-type: none">• Mais eficiente: melhora desempenho ao evitar recursão• Vantagens:<ul style="list-style-type: none">○ Elimina overhead das chamadas recursivas○ Usa menos memória de pilha○ Geralmente mais rápida

Em geral: começar com abordagem top-down para entender a estrutura do problema, e converter para bottom-up se possível.

28

Conceitos em Programação Dinâmica

<https://devsuperior.com.br>

Prof. Dr. Nelio Alves

29

Programação Dinâmica

É uma técnica de resolução de problemas que quebra um problema complexo em subproblemas menores e mais simples, resolve cada um desses subproblemas uma vez e armazena suas soluções para que possam ser reutilizadas.

Quando podemos utilizar essa técnica?

- **Estrutura Ótima de Subproblemas:** a solução ótima de um problema pode ser composta pelas soluções ótimas de seus subproblemas
- **Sobreposição de Subproblemas:** os subproblemas se repetem várias vezes e podemos armazenar essas soluções para serem reutilizadas

30

Como esses conceitos aparecem no Fibonacci?

Escreva uma função que dado N retorne o **n-ésimo número** de Fibonacci.

$$\begin{aligned}\text{fib}(1) &= \text{fib}(2) = 1 \\ \text{fib}(n) &= \text{fib}(n - 1) + \text{fib}(n - 2)\end{aligned}$$

- **Estrutura Ótima de Subproblemas:** a solução ótima de $\text{fib}(n)$ é composta pelas soluções ótimas de $\text{fib}(n - 1)$ e $\text{fib}(n - 2)$
- **Sobreposição de Subproblemas:** os subproblemas se repetem várias vezes e podemos utilizar cálculos anteriores

31

Como esses conceitos aparecem no Fibonacci?

Escreva uma função que dado N retorne o **n-ésimo número** de Fibonacci.

$$\begin{aligned}\text{fib}(1) &= \text{fib}(2) = 1 \\ \text{fib}(n) &= \text{fib}(n - 1) + \text{fib}(n - 2)\end{aligned}$$

- **Formulação de estado:** o estado definido por n conterá o valor do n -ésimo número de Fibonacci, $\text{fib}(n)$
- **Casos base:** casos triviais para os quais sabemos solução, nesse caso, $\text{fib}(1) = \text{fib}(2) = 1$
- **Relação entre os estados:** $\text{fib}(n) = \text{fib}(n - 1) + \text{fib}(n - 2)$

32

Próximos passos

Nem sempre saberemos que um problema é resolvido com PD, e raramente teremos a formulação recursiva em mãos. Por isso precisamos aprender a:

1. identificar problemas de DP
2. escolher os subproblemas corretos (estados)
3. relacionar os estados por uma relação de recorrência
4. incluir memória nos nossos programas para reutilizar cálculos
 - a. memoização (top-down)
 - b. tabulação (bottom-up)

Como fazer isso?

Resolver problemas clássicos para construir uma intuição que vem com a experiência.