

Revisão de Análise de Algoritmos

Índice

1. [Introdução à Análise de Algoritmos](#)
 2. [Complexidade de Tempo e Espaço](#)
 3. [Notação Big-O](#)
 4. [Estruturas de Dados Fundamentais](#)
 5. [Algoritmos de Ordenação](#)
 6. [Algoritmos de Busca](#)
 7. [RECURSIVIDADE](#)
 8. [Algoritmos em Árvores](#)
 9. [Algoritmos de Grafos](#)
 10. [Programação Dinâmica](#)
 11. [Exercícios Práticos](#)
-

Introdução à Análise de Algoritmos

O que é um Algoritmo?

Um algoritmo é uma sequência finita de instruções bem definidas e não ambíguas para resolver um problema computacional específico.

Características de um Bom Algoritmo:

- **Finitude:** Deve terminar após um número finito de passos
- **Definição:** Cada passo deve ser precisamente definido
- **Entrada:** Zero ou mais entradas
- **Saída:** Uma ou mais saídas
- **Efetividade:** Cada operação deve ser básica o suficiente para ser executada

Análise de Algoritmos

A análise de algoritmos é o processo de determinar a quantidade de recursos computacionais (tempo e espaço) que um algoritmo consome.

Complexidade de Tempo e Espaço

Complexidade de Tempo

Mede o tempo de execução de um algoritmo em função do tamanho da entrada.

Complexidade de Espaço

Mede a quantidade de memória necessária para executar um algoritmo.

Casos de Análise:

- **Melhor Caso:** Menor tempo possível para qualquer entrada de tamanho n
 - **Caso Médio:** Tempo médio para todas as entradas possíveis de tamanho n
 - **Pior Caso:** Maior tempo possível para qualquer entrada de tamanho n
-

Notação Big-O

A notação Big-O descreve o comportamento assintótico de algoritmos, ou seja, **como o tempo de execução cresce em relação ao tamanho da entrada**.

🧠 Como Entender Big-O de Forma Simples:

Imagine que você tem uma tarefa para fazer e precisa saber quanto tempo vai demorar:

- **O(1)**: Não importa quantos dados você tem, sempre demora o mesmo tempo
- **O(n)**: Se você tem 10 itens, demora X tempo. Se tem 100 itens, demora 10X tempo
- **O(n²)**: Se você tem 10 itens, demora X tempo. Se tem 100 itens, demora 100X tempo!

📊 Visualização do Crescimento:

Para n = 10:		
O(1)	= 1	★ Excelente
O(log n)	= 3	★ Muito bom
O(n)	= 10	✅ Bom
O(n log n)	= 33	✅ Aceitável
O(n²)	= 100	⚠ Cuidado
O(2^n)	= 1024	❌ Evitar
O(n!)	= 3,628,800	💀 Impraticável
Para n = 1000:		
O(1)	= 1	★ Ainda excelente
O(log n)	= 10	★ Ainda muito bom
O(n)	= 1,000	✅ Ainda bom
O(n log n)	= 10,000	✅ Ainda aceitável
O(n²)	= 1,000,000	❌ Já problemático
O(2^n)	= 10^301	💀 Impossível

🏆 Classes de Complexidade - Do Melhor ao Pior:

Ranking	Notação	Nome	Exemplo Prático	Quando usar
1º	O(1)	Constante	Pegar item da geladeira	Acesso direto
2º	O(log n)	Logarítmica	Buscar palavra no dicionário	Busca inteligente
3º	O(n)	Linear	Ler um livro página por página	Verificar todos
4º	O(n log n)	Linearítmica	Organizar cartas de forma eficiente	Ordenação boa
5º	O(n²)	Quadrática	Comparar todos com todos	Pequenas entradas
6º	O(n³)	Cúbica	Três loops aninhados	Evitar
7º	O(2^n)	Exponencial	Testar todas combinações	Só para problemas pequenos
8º	O(n!)	Fatorial	Testar todas permutações	Praticamente impossível

🗨️ Como Calcular Big-O - Passo a Passo:

Passo 1: Identifique os loops

```
# Um loop = O(n)
for i in range(n):
    print(i) # O(1)
# Total: O(n)

# Dois loops aninhados = O(n²)
for i in range(n):      # n vezes
    for j in range(n):  # n vezes para cada i
        print(i, j)    # O(1)
# Total: O(n²)
```

Passo 2: Some as complexidades

```
# Operações em sequência se somam
for i in range(n):      # O(n)
    print(i)

for j in range(n):      # O(n)
    print(j)

# Total: O(n) + O(n) = O(2n) = O(n)
```

Passo 3: Aplique as regras de simplificação

⚖️ Regras de Ouro para Big-O:

- 🔧 Constantes são ignoradas:
 - $O(2n) = O(n)$
 - $O(100) = O(1)$
 - $O(n/2) = O(n)$
- 👑 Termo dominante vence:
 - $O(n^2 + n) = O(n^2)$
 - $O(n + \log n) = O(n)$
 - $O(n^3 + n^2 + n + 1) = O(n^3)$
- 🧐 Sempre considere o pior caso:
 - Mesmo que às vezes seja rápido, Big-O mede o pior cenário

🎮 Exemplos Práticos com Explicação:

Exemplo 1: Busca Linear

```
def encontrar_numero(lista, numero):
    for i in range(len(lista)): # No pior caso, percorre toda a lista
        if lista[i] == numero: # O(1) para cada comparação
```

```
        return i
    return -1
```

Análise: No pior caso, o número está no final ou não existe
Precisa verificar todos os n elementos
Complexidade: $O(n)$

Exemplo 2: Busca em Pares

```
def encontrar_par(lista):
    for i in range(len(lista)):          # n iterações
        for j in range(i+1, len(lista)): # n-1, n-2, ..., 1 iterações
            if lista[i] + lista[j] == 10:
                return (i, j)
    return None
```

Análise: Dois loops aninhados
Total de comparações: $(n-1) + (n-2) + \dots + 1 = n(n-1)/2$
Complexidade: $O(n^2)$

Como Identificar Complexidade Rapidamente:

Padrões comuns:

1. Um loop simples = $O(n)$

```
for item in lista:
    fazer_algo()
```

2. Loop dividindo pela metade = $O(\log n)$

```
while n > 1:
    n = n // 2
```

3. Dois loops aninhados = $O(n^2)$

```
for i in range(n):
    for j in range(n):
        fazer_algo()
```

4. Loop dentro de função recursiva = $O(n^2)$ ou mais

```
def recursiva(n):
    if n <= 1: return
    for i in range(n): #  $O(n)$ 
        fazer_algo()
    recursiva(n-1)      # Chama n vezes
```

5. Dividir e conquistar = $O(n \log n)$

```
def merge_sort(lista):
    # Divide:  $O(\log n)$  níveis
    # Conquista:  $O(n)$  em cada nível
    # Total:  $O(n \log n)$ 
```

⚡ Dicas para Melhorar Complexidade:

✅ Do Ruim para o Bom:

```
# ❌ Ruim:  $O(n^2)$  - Busca em lista
def buscar_duplicata_ruim(lista):
    for i in range(len(lista)):
        for j in range(i+1, len(lista)):
            if lista[i] == lista[j]:
                return True
    return False

# ✅ Bom:  $O(n)$  - Usando conjunto
def buscar_duplicata_bom(lista):
    visto = set()
    for item in lista:
        if item in visto:
            return True
        visto.add(item)
    return False
```

📊 Gráfico Mental de Crescimento:

Para entender visualmente como cada complexidade cresce:

	n=1	n=10	n=100	n=1000	
$O(1)$:					(sempre igual)
$O(\log n)$:					(cresce devagar)
$O(n)$:				...	(cresce linear)
$O(n^2)$:				...	(cresce rápido)
$O(2^n)$:		✱	✱✱✱✱✱	✱✱✱✱✱✱✱	(explode)

Estruturas de Dados Fundamentais

Array/Vetor

- **Acesso:** $O(1)$
- **Busca:** $O(n)$
- **Inserção:** $O(n)$ - no meio, $O(1)$ - no final
- **Remoção:** $O(n)$ - no meio, $O(1)$ - no final

Lista Ligada

- **Acesso:** $O(n)$
- **Busca:** $O(n)$
- **Inserção:** $O(1)$ - conhecendo a posição
- **Remoção:** $O(1)$ - conhecendo a posição

Pilha (Stack)

- **Push:** $O(1)$
- **Pop:** $O(1)$

- **Top:** $O(1)$

Fila (Queue)

- **Enqueue:** $O(1)$
 - **Dequeue:** $O(1)$
 - **Front:** $O(1)$
-

Algoritmos de Ordenação

Bubble Sort

- **Complexidade:** $O(n^2)$
- **Estável:** Sim
- **In-place:** Sim

Selection Sort

- **Complexidade:** $O(n^2)$
- **Estável:** Não
- **In-place:** Sim

Insertion Sort

- **Complexidade:** $O(n^2)$ - pior caso, $O(n)$ - melhor caso
- **Estável:** Sim
- **In-place:** Sim

Merge Sort

- **Complexidade:** $O(n \log n)$
- **Estável:** Sim
- **In-place:** Não

Quick Sort

- **Complexidade:** $O(n \log n)$ - médio, $O(n^2)$ - pior caso
 - **Estável:** Não
 - **In-place:** Sim
-

Algoritmos de Busca

Busca Linear

```
def busca_linear(lista, elemento):  
    for i in range(len(lista)):  
        if lista[i] == elemento:  
            return i  
    return -1
```

Complexidade: $O(n)$

Busca Binária

```
def busca_binaria(lista, elemento):
    esquerda, direita = 0, len(lista) - 1

    while esquerda <= direita:
        meio = (esquerda + direita) // 2
        if lista[meio] == elemento:
            return meio
        elif lista[meio] < elemento:
            esquerda = meio + 1
        else:
            direita = meio - 1

    return -1
```



Complexidade: $O(\log n)$

RECURSIVIDADE

Conceitos Fundamentais - Explicação Simples

O que é Recursividade?


Recursividade é como ensinar alguém a subir escadas:

-  **Regra simples:** "Para subir N degraus, suba 1 degrau e depois suba os N-1 restantes"
-  **Regra de parada:** "Se não há mais degraus (N=0), você chegou!"

Em programação: Uma função que chama ela mesma para resolver problemas menores do mesmo tipo.

Os 3 Ingredientes Mágicos da Recursividade:

1. Caso Base (Base Case)

A condição que PARA a recursão
Sem ele = Loop infinito =  Crash!


2. Caso Recursivo (Recursive Case)

A função chama ela mesma com um problema MENOR

3. Progresso em Direção ao Caso Base

Cada chamada deve nos aproximar da parada

Receita Universal para Recursividade:

```
def minha_funcao_recursiva(problema):
    #  PRIMEIRO: Verificar caso base
    if problema_muito_simples:
```

```
    return solucao_direta

# 🧩 SEGUNDO: Quebrar o problema
problema_menor = reduzir_problema(problema)

# 🔗 TERCEIRO: Chamar recursivamente
resultado_parcial = minha_funcao_recursiva(problema_menor)

# 🎯 QUARTO: Combinar resultado
return combinar(problema_atual, resultado_parcial)
```

Exemplos Explicados Passo a Passo

Exemplo 1: Fatorial - O Clássico

Como Pensar:

"Para calcular 5!, preciso de 5 × 4!. Para calcular 4!, preciso de 4 × 3!..."

Definição Matemática:

$$n! = n \times (n-1) \times (n-2) \times \dots \times 1$$

Casos especiais: $0! = 1$, $1! = 1$

Implementação Comentada:

```
def fatorial(n):
    # 🟡 CASO BASE: números pequenos têm resposta direta
    if n == 0 or n == 1:
        print(f" Caso base: {n}! = 1")
        return 1

    # 🧩 CASO RECURSIVO: quebrar o problema
    print(f" Calculando {n}! = {n} × {n-1}!")
    resultado_menor = fatorial(n - 1) # Problema menor
    resultado_final = n * resultado_menor # Combinar

    print(f" Resultado: {n}! = {resultado_final}")
    return resultado_final

# 🎮 Testando:
print("Calculando 4!:")
resultado = fatorial(4)
print(f"Resposta final: {resultado}")
```

Filme da Execução:

Calculando 4!:
Calculando 4! = 4 × 3!
Calculando 3! = 3 × 2!


```
Calculando 2! = 2 × 1!
Caso base: 1! = 1
Resultado: 2! = 2
Resultado: 3! = 6
Resultado: 4! = 24
Resposta final: 24
```

🗨️ Visualização da Pilha de Chamadas:

Descendo (Chamadas):	Subindo (Retornos):
fatorial(4)	fatorial(4) ← 24
└─ fatorial(3)	└─ fatorial(3) ← 6
└─ fatorial(2)	└─ fatorial(2) ← 2
└─ fatorial(1)	└─ fatorial(1) ← 1
└─ retorna 1	└─ 2 × 1 = 2
	└─ 3 × 2 = 6
	└─ 4 × 6 = 24

🦋 Exemplo 2: Fibonacci - O Famoso

🤔 Como Pensar:

"Para saber quantos coelhos tem no mês N, preciso somar os coelhos do mês N-1 com os do mês N-2"

📝 A Sequência:

$F(0)=0$, $F(1)=1$, $F(2)=1$, $F(3)=2$, $F(4)=3$, $F(5)=5$, $F(6)=8...$
Cada número = soma dos dois anteriores

💻 Versão Simples (Ineficiente):

```
def fibonacci_simples(n):
    print(f"  Calculando F({n})")

    # 🟡 CASOS BASE
    if n == 0:
        print(f"  Caso base: F(0) = 0")
        return 0
    if n == 1:
        print(f"  Caso base: F(1) = 1")
        return 1

    # 📘 CASO RECURSIVO: somar os dois anteriores
    print(f"  F({n}) = F({n-1}) + F({n-2})")
    esquerda = fibonacci_simples(n - 1)
    direita = fibonacci_simples(n - 2)
    resultado = esquerda + direita

    print(f"  F({n}) = {esquerda} + {direita} = {resultado}")
    return resultado
```

```
# Problema:  $O(2^n)$  - muito lento!
```

🚀 Versão Otimizada com Memoização:

```
def fibonacci_otimizado(n, memo={}):
    """
    Memo = dicionário que lembra resultados já calculados
    Se já calculamos F(n) antes, só retornamos o valor salvo!
    """

    # 💾 Já calculamos antes?
    if n in memo:
        print(f" 🌟 Cache hit! F({n}) = {memo[n]} (já sabia)")
        return memo[n]

    print(f" Calculando F({n}) pela primeira vez")

    # 🟡 CASOS BASE
    if n == 0:
        memo[n] = 0
        return 0
    if n == 1:
        memo[n] = 1
        return 1

    # 🔵 CASO RECURSIVO
    resultado = fibonacci_otimizado(n-1, memo) + fibonacci_otimizado(n-2, memo)
    memo[n] = resultado # 💾 Salvar para próxima vez

    print(f" 💾 Salvando F({n}) = {resultado}")
    return resultado

# Complexidade melhora de  $O(2^n)$  para  $O(n)$ !
```

⚡ Comparação de Performance:

```
import time

# Teste com n=35
n = 35

# Versão lenta
inicio = time.time()
resultado1 = fibonacci_simples(35) # Demora ~10 segundos
tempo1 = time.time() - inicio

# Versão rápida
inicio = time.time()
resultado2 = fibonacci_otimizado(35) # Demora ~0.001 segundos
```

```
tempo2 = time.time() - inicio

print(f"Simples: {tempo1:.3f}s")
print(f"Otimizado: {tempo2:.6f}s")
print(f"Melhoria: {tempo1/tempo2:.0f}x mais rápido!")
```

🔗 Exemplo 3: Torres de Hanói - O Espetacular

🎮 O Problema:

- 3 torres: A, B, C
- N discos em A (maior embaixo, menor em cima)
- **Objetivo:** Mover todos para C
- **Regras:**
 - Só move 1 disco por vez
 - Só pega o disco do topo
 - Nunca põe disco maior sobre menor

🤖 Como Pensar Recursivamente:

"Para mover N discos de A para C:"

1. 🔄 Mova N-1 discos de A para B (usando C como auxiliar)
2. 📌 Mova o disco grande de A para C
3. 🔄 Mova N-1 discos de B para C (usando A como auxiliar)

💻 Implementação Explicada:

```
def torres_hanoi(n, origem, destino, auxiliar, nivel=0):
    """
    n = número de discos
    origem = torre de onde tirar
    destino = torre para onde levar
    auxiliar = torre temporária
    nivel = para indentar a saída
    """

    identacao = "  " * nivel # Para visualizar a recursão

    # 📌 CASO BASE: só 1 disco
    if n == 1:
        print(f"{identacao}✅ Mover disco {n} de {origem} → {destino}")
        return 1 # 1 movimento

    print(f"{identacao}📄 Para mover {n} discos de {origem} → {destino}:")

    # 🔄 PASSO 1: Mover n-1 discos para auxiliar
    print(f"{identacao} 1 Primeiro: mover {n-1} discos {origem} → {auxiliar}")
    mov1 = torres_hanoi(n-1, origem, auxiliar, destino, nivel+1)

    # 📌 PASSO 2: Mover o disco grande
    print(f"{identacao} 2 Depois: mover disco {n} de {origem} → {destino}")
    mov2 = 1
```

```

# 📦 PASSO 3: Mover n-1 discos da auxiliar para destino
print(f"{identacao} 3 Finalmente: mover {n-1} discos {auxiliar} → {destino}")
mov3 = torres_hanoi(n-1, auxiliar, destino, origem, nivel+1)

total = mov1 + mov2 + mov3
print(f"{identacao} 🏆 Total para {n} discos: {total} movimentos")
return total

# 🎮 Testando:
print("Resolvendo Torres de Hanói com 3 discos:")
movimentos = torres_hanoi(3, 'A', 'C', 'B')
print(f"\n🏆 Resolvido em {movimentos} movimentos!")
print(f"📊 Fórmula:  $2^n - 1 = 2^3 - 1 = {2*3 - 1}$ ")

```

🤖 Recursividade vs Iteração - O Duelo

📊 Comparação Lado a Lado:

Fatorial Recursivo vs Iterativo:

```

# 📦 VERSÃO RECURSIVA
def fatorial_recursivo(n):
    if n <= 1:
        return 1
    return n * fatorial_recursivo(n - 1)

# 🔁 VERSÃO ITERATIVA
def fatorial_iterativo(n):
    resultado = 1
    for i in range(1, n + 1):
        resultado *= i
    return resultado

# 📊 ANÁLISE:
print("Recursivo:")
print("✅ Mais elegante e legível")
print("✅ Mais próximo da definição matemática")
print("❌ Usa mais memória (pilha)")
print("❌ Risco de stack overflow")

print("\nIterativo:")
print("✅ Mais eficiente em memória")
print("✅ Mais rápido na execução")
print("❌ Menos intuitivo")
print("❌ Mais código para casos complexos")

```

🎯 Quando Usar Cada Um:

✅ Use Recursividade Quando:

- O problema tem **estrutura naturalmente recursiva** (árvores, fractais)
- A solução recursiva é **muito mais clara** que a iterativa
- Você pode **otimizar** com memoização se necessário
- A **profundidade é limitada** (não vai estourar a pilha)

✅ **Use Iteração Quando:**

- **Performance** é crítica
- A **profundidade** pode ser muito grande
- A versão iterativa é **simples** de implementar
- **Memória** é limitada

Tipos Especiais de Recursividade

1. Recursividade Linear

```
# Cada chamada gera APENAS UMA nova chamada
def conta_regressiva(n):
    if n <= 0:
        print("💣 Fogo!")
        return

    print(f"{n}...")
    conta_regressiva(n - 1) # Uma só chamada

# Complexidade: O(n) tempo, O(n) espaço
```

2. Recursividade Binária

```
# Cada chamada gera DUAS novas chamadas
def fibonacci_binario(n):
    if n <= 1:
        return n

    return fibonacci_binario(n-1) + fibonacci_binario(n-2)
    #      ↑ chamada 1      ↑ chamada 2

# Complexidade: O(2^n) tempo - cuidado!
```

3. Recursividade de Cauda (Tail Recursion)

```
# A chamada recursiva é a ÚLTIMA operação
def fatorial_cauda(n, acumulador=1):
    if n <= 1:
        return acumulador

    # Última operação = chamada recursiva
    return fatorial_cauda(n - 1, n * acumulador)
```

```
# Vantagem: Pode ser otimizada pelo compilador para  $O(1)$  espaço
```

4. 🧡 Recursividade Mútua

```
# Duas funções se chamam mutuamente
def eh_par(n):
    if n == 0:
        return True
    return eh_impar(n - 1)

def eh_impar(n):
    if n == 0:
        return False
    return eh_par(n - 1)

# Exemplo: eh_par(4) → eh_impar(3) → eh_par(2) → eh_impar(1) → eh_par(0) → True
```

🚀 Técnicas de Otimização

💾 1. Memoização - O Cache Inteligente

```
# ❌ SEM memoização:  $O(2^n)$ 
def fib_lento(n):
    if n <= 1: return n
    return fib_lento(n-1) + fib_lento(n-2)

# ✅ COM memoização:  $O(n)$ 
def fib_rapido(n, cache={}):
    if n in cache:
        return cache[n]

    if n <= 1:
        cache[n] = n
        return n

    cache[n] = fib_rapido(n-1, cache) + fib_rapido(n-2, cache)
    return cache[n]

# 🐍 Usando decorador do Python (ainda mais fácil):
from functools import lru_cache

@lru_cache(maxsize=None)
def fib_automatico(n):
    if n <= 1: return n
    return fib_automatico(n-1) + fib_automatico(n-2)
```

📦 2. Programação Dinâmica Bottom-Up

Em vez de recursão, construa de baixo para cima:

```
def fib_bottom_up(n):  
    if n <= 1: return n  
  
    # Tabela para guardar resultados  
    dp = [0] * (n + 1)  
    dp[0], dp[1] = 0, 1  
  
    # Construir do menor para o maior  
    for i in range(2, n + 1):  
        dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2]  
  
    return dp[n]
```

Complexidade: $O(n)$ tempo, $O(n)$ espaço

Vantagem: Sem risco de stack overflow

Recursividade em Estruturas de Dados

1. Soma de Elementos em Lista

```
def soma_lista(lista):  
    # Caso base: lista vazia  
    if not lista:  
        return 0  
  
    # Caso recursivo  
    return lista[0] + soma_lista(lista[1:])  
  
# Exemplo  
print(soma_lista([1, 2, 3, 4, 5])) # Output: 15
```

2. Busca em Lista

```
def busca_recursiva(lista, elemento, indice=0):  
    # Caso base: elemento não encontrado  
    if indice >= len(lista):  
        return -1  
  
    # Caso base: elemento encontrado  
    if lista[indice] == elemento:  
        return indice  
  
    # Caso recursivo  
    return busca_recursiva(lista, elemento, indice + 1)
```

3. Inversão de String

```
def inverter_string(s):
    # Caso base
    if len(s) <= 1:
        return s

    # Caso recursivo
    return s[-1] + inverter_string(s[:-1])

# Exemplo
print(inverter_string("hello")) # Output: "olleh"
```

4. Contagem de Dígitos

```
def contar_digitos(n):
    # Caso base
    if n < 10:
        return 1

    # Caso recursivo
    return 1 + contar_digitos(n // 10)

# Exemplo
print(contar_digitos(12345)) # Output: 5
```

Recursividade vs Iteração

Quando Usar Recursividade:

- ✓ **Problemas que têm estrutura recursiva natural**
 - Árvores e grafos
 - Fractais
 - Dividir e conquistar
- ✓ **Problemas que podem ser quebrados em subproblemas menores**
 - Torres de Hanói
 - Busca em profundidade
- ✓ **Quando a solução recursiva é mais clara e elegante**

Quando Evitar Recursividade:

- ✗ **Problemas com alta sobreposição de subproblemas** (sem memoização)
 - Fibonacci ingênuo
- ✗ **Quando a profundidade pode ser muito grande**
 - Risco de stack overflow
- ✗ **Problemas simples onde iteração é mais eficiente**

Comparação: Fatorial Recursivo vs Iterativo

Recursivo:

```
def fatorial_recursivo(n):  
    if n <= 1:  
        return 1  
    return n * fatorial_recursivo(n - 1)
```

Iterativo:

```
def fatorial_iterativo(n):  
    resultado = 1  
    for i in range(1, n + 1):  
        resultado *= i  
    return resultado
```

Análise:

- **Recursivo:** Mais legível, mas usa mais memória
- **Iterativo:** Mais eficiente em memória, mas menos intuitivo

Tipos Especiais de Recursividade

1. Recursividade Linear

Cada chamada recursiva gera apenas uma nova chamada.

```
def fatorial(n): # Exemplo já visto  
    if n <= 1:  
        return 1  
    return n * fatorial(n - 1)
```

2. Recursividade Binária

Cada chamada recursiva gera duas novas chamadas.

```
def fibonacci(n): # Exemplo já visto  
    if n <= 1:  
        return n  
    return fibonacci(n - 1) + fibonacci(n - 2)
```

3. Recursividade de Cauda (Tail Recursion)

A chamada recursiva é a última operação da função.

```
def fatorial_cauda(n, acumulador=1):  
    if n <= 1:  
        return acumulador  
    return fatorial_cauda(n - 1, n * acumulador)
```

Vantagem: Pode ser otimizada pelo compilador para usar espaço constante.

4. Recursividade Mútua

Duas ou mais funções se chamam mutuamente.

```
def eh_par(n):
    if n == 0:
        return True
    return eh_impar(n - 1)

def eh_impar(n):
    if n == 0:
        return False
    return eh_par(n - 1)
```

Técnicas de Otimização

1. Memoização

Armazenar resultados de chamadas anteriores para evitar recálculos.

```
# Fibonacci com memoização usando decorador
from functools import lru_cache

@lru_cache(maxsize=None)
def fibonacci_otimizado(n):
    if n <= 1:
        return n
    return fibonacci_otimizado(n - 1) + fibonacci_otimizado(n - 2)
```

2. Programação Dinâmica Bottom-Up

Construir a solução de baixo para cima.

```
def fibonacci_dp(n):
    if n <= 1:
        return n

    dp = [0] * (n + 1)
    dp[1] = 1

    for i in range(2, n + 1):
        dp[i] = dp[i - 1] + dp[i - 2]

    return dp[n]
```

Problemas Comuns e Como Resolver

🌟 1. Stack Overflow - A Pilha Explodiu!

🐛 O que acontece:

```
def conta_infinita(n):  
    print(n)  
    return conta_infinita(n + 1) # ❌ Nunca para!  
  
# RecursionError: maximum recursion depth exceeded
```

🔧 Como resolver:

```
# ✅ Sempre tenha um caso base claro:  
def conta_segura(n, limite=1000):  
    if n >= limite: # 🟡 Caso base  
        print("Parou!")  
        return  
  
    print(n)  
    conta_segura(n + 1, limite)  
  
# ✅ Ou aumente o limite (use com cuidado):  
import sys  
sys.setrecursionlimit(10000) # Padrão: ~1000
```

🦋 2. Casos Base Incorretos

❌ Problemas comuns:

```
# Problema 1: Esqueceu caso base  
def soma_lista(lista):  
    return lista[0] + soma_lista(lista[1:]) # ❌ E se lista vazia?  
  
# Problema 2: Caso base errado  
def fatorial_errado(n):  
    if n == 1: # ❌ E se n = 0?  
        return 1  
    return n * fatorial_errado(n - 1)  
  
# Problema 3: Não progride para caso base  
def loop_infinito(n):  
    if n == 0:  
        return 0  
    return loop_infinito(n) # ❌ n nunca diminui!
```

✅ Versões corretas:

```
# ✅ Sempre trate o caso vazio  
def soma_lista_certa(lista):
```

```

    if not lista: # Lista vazia
        return 0
    return lista[0] + soma_lista_certa(lista[1:])

# ✅ Cubra todos os casos base
def fatorial_certo(n):
    if n <= 1: # Cobre 0 e 1
        return 1
    return n * fatorial_certo(n - 1)

# ✅ Sempre faça progresso
def contagem_certa(n):
    if n <= 0:
        return 0
    return contagem_certa(n - 1) # n diminui!

```

3. Debugging de Recursividade

Técnica do Print Investigativo:

```

def debug_fibonacci(n, nivel=0):
    identacao = "  " * nivel
    print(f"{identacao}→ Entrando: fibonacci({n})")

    if n <= 1:
        print(f"{identacao}← Saindo: fibonacci({n}) = {n}")
        return n

    esquerda = debug_fibonacci(n-1, nivel+1)
    direita = debug_fibonacci(n-2, nivel+1)
    resultado = esquerda + direita

    print(f"{identacao}← Saindo: fibonacci({n}) = {resultado}")
    return resultado

# Teste: debug_fibonacci(4)
# Você verá exatamente o que está acontecendo!

```

Contando Chamadas:

```

contador_chamadas = 0

def fibonacci_contador(n):
    global contador_chamadas
    contador_chamadas += 1

    if n <= 1:
        return n
    return fibonacci_contador(n-1) + fibonacci_contador(n-2)

```

```
# Teste:
contador_chamadas = 0
resultado = fibonacci_contador(10)
print(f"Resultado: {resultado}")
print(f"Chamadas: {contador_chamadas}")
# Fibonacci(10) faz 177 chamadas! 🤖
```

💡 Dicas de Ouro para Recursividade

🎯 1. Como Projetar uma Função Recursiva:

Passo 1: Identifique o padrão

"Para resolver problema de tamanho N, posso usar a solução de tamanho N-1?"

Passo 2: Encontre o caso mais simples

"Qual é o menor problema que sei resolver diretamente?"

Passo 3: Conecte os dois

"Como combino a solução menor com o problema atual?"

🎮 Exemplo Prático: Soma de Lista

```
# Passo 1: Padrão
# soma([1,2,3,4]) = 1 + soma([2,3,4])

# Passo 2: Caso simples
# soma([]) = 0

# Passo 3: Conectar
def soma_lista(lista):
    if not lista: # Passo 2
        return 0
    return lista[0] + soma_lista(lista[1:]) # Passo 1
```

💬 2. Truques Mentais:

🗣️ "Role-Playing" Mental:

"Eu sou a função soma_lista([1,2,3]).
Meu trabalho é somar essa lista.
Ei, função soma_lista([2,3])! Você pode me ajudar?
Depois eu só preciso somar 1 com sua resposta!"

🔍 "Princípio da Confiança":

"Assumo que minha função funciona para problemas menores.
Só preciso focar em como usar essa resposta."

⚡ 3. Otimizações Práticas:

📦 Memoização Automática:

```
from functools import lru_cache

@lru_cache(maxsize=None)
def fibonacci_turbo(n):
    if n <= 1: return n
    return fibonacci_turbo(n-1) + fibonacci_turbo(n-2)

# Agora é O(n) automaticamente! 🚀
```

🏃 Transformar em Iterativo:

```
# Se a recursividade está lenta, tente iterativo:
def fibonacci_iterativo(n):
    if n <= 1: return n

    a, b = 0, 1
    for _ in range(2, n + 1):
        a, b = b, a + b
    return b

# Mesmo resultado, O(n) tempo, O(1) espaço!
```

🎲 Exercícios Práticos - Do Básico ao Ninja

🟢 Nível 1: Primeiro Contato

Exercício 1.1: Contagem Regressiva

```
# Implemente uma função que conta de n até 0
def conta_regressiva(n):
    # Seu código aqui
    pass

# Teste: conta_regressiva(5) deve imprimir: 5 4 3 2 1 0
```

Exercício 1.2: Soma Simples

```
# Some todos os números de 1 até n
def soma_ate_n(n):
    # Seu código aqui
    pass
```

```
# Teste: soma_ate_n(5) deve retornar 15 (1+2+3+4+5)
```

Exercício 1.3: Potência

```
# Calcule x^n recursivamente
def potencia(x, n):
    # Seu código aqui
    pass

# Teste: potencia(2, 3) deve retornar 8
```

● Nível 2: Esquentando

Exercício 2.1: Máximo de Lista

```
# Encontre o maior número em uma lista
def maximo_lista(lista):
    # Seu código aqui
    pass

# Teste: maximo_lista([3, 1, 4, 1, 5]) deve retornar 5
```

Exercício 2.2: Palíndromo

```
# Verifique se uma string é palíndromo
def eh_palindromo(s):
    # Seu código aqui
    pass

# Teste: eh_palindromo("arara") deve retornar True
```

Exercício 2.3: Busca Binária

```
# Implemente busca binária recursivamente
def busca_binaria(lista, elemento, inicio=0, fim=None):
    # Seu código aqui
    pass

# Teste: busca_binaria([1,2,3,4,5], 3) deve retornar 2
```

● Nível 3: Desafio

Exercício 3.1: Permutações

```
# Gere todas as permutações de uma string
def permutacoes(s):
    # Seu código aqui
```

```
pass
```

```
# Teste: permutacoes("abc") deve retornar ["abc", "acb", "bac", "bca", "cab", "cba"]
```

Exercício 3.2: Subconjuntos

```
# Gere todos os subconjuntos de uma lista
```

```
def subconjuntos(lista):
```

```
    # Seu código aqui
```

```
    pass
```

```
# Teste: subconjuntos([1,2]) deve retornar [[], [1], [2], [1,2]]
```

🏆 Soluções Comentadas:

💡 Solução 1.1:

```
def conta_regressiva(n):
    # 🟡 Caso base: quando chegar a zero, para
    if n < 0:
        return

    # 🟢 Ação: imprimir número atual
    print(n)

    # 🔄 Caso recursivo: chamar com n-1
    conta_regressiva(n - 1)
```

💡 Solução 2.2:

```
def eh_palindromo(s):
    # 🟡 Caso base: string vazia ou 1 char é palíndromo
    if len(s) <= 1:
        return True

    # 🔍 Verificar primeiro e último caracteres
    if s[0] != s[-1]:
        return False

    # 🔄 Caso recursivo: verificar o meio
    return eh_palindromo(s[1:-1])
```

💡 Solução 3.1:

```
def permutacoes(s):
    # 🟡 Caso base: string vazia
    if len(s) <= 1:
        return [s]
```



```

resultado = []

# Para cada caractere na string
for i in range(len(s)):
    # Tira o caractere atual
    char = s[i]
    resto = s[:i] + s[i+1:]

    # 🔄 Gera permutações do resto
    for perm in permutacoes(resto):
        resultado.append(char + perm)

return resultado

```

Exercícios Práticos de Recursividade

Nível Básico:

1. **Potência:** Calcule x^n usando recursividade.
2. **Soma de Dígitos:** Some todos os dígitos de um número.
3. **Máximo em Lista:** Encontre o maior elemento de uma lista recursivamente.

Nível Intermediário:

4. **Palíndromo:** Verifique se uma string é palíndromo.
5. **Busca Binária:** Implemente busca binária recursiva.
6. **GCD/MDC:** Calcule o máximo divisor comum usando algoritmo de Euclides.

Nível Avançado:

7. **Permutações:** Gere todas as permutações de uma string.
8. **Subconjuntos:** Gere todos os subconjuntos de um conjunto.
9. **N-Queens:** Resolva o problema das N rainhas.

Soluções dos Exercícios:

```

# 1. Potência
def potencia(x, n):
    if n == 0:
        return 1
    return x * potencia(x, n - 1)

# 2. Soma de Dígitos
def soma_digitos(n):
    if n < 10:
        return n
    return (n % 10) + soma_digitos(n // 10)

# 3. Máximo em Lista
def maximo_lista(lista):
    if len(lista) == 1:
        return lista[0]

```

```

max_resto = maximo_lista(lista[1:])
return lista[0] if lista[0] > max_resto else max_resto

# 4. Palíndromo
def eh_palindromo(s):
    if len(s) <= 1:
        return True

    if s[0] != s[-1]:
        return False

    return eh_palindromo(s[1:-1])

# 5. Busca Binária Recursiva
def busca_binaria_rec(lista, elemento, inicio=0, fim=None):
    if fim is None:
        fim = len(lista) - 1

    if inicio > fim:
        return -1

    meio = (inicio + fim) // 2

    if lista[meio] == elemento:
        return meio
    elif lista[meio] < elemento:
        return busca_binaria_rec(lista, elemento, meio + 1, fim)
    else:
        return busca_binaria_rec(lista, elemento, inicio, meio - 1)

# 6. GCD (Algoritmo de Euclides)
def gcd(a, b):
    if b == 0:
        return a
    return gcd(b, a % b)

```

Algoritmos em Árvores

Árvore Binária

Uma árvore onde cada nó tem no máximo dois filhos.

Traversal de Árvore:

- **Inorder:** Esquerda → Raiz → Direita
- **Preorder:** Raiz → Esquerda → Direita
- **Postorder:** Esquerda → Direita → Raiz

```

class No:
    def __init__(self, valor):

```

```
self.valor = valor
self.esquerda = None
self.direita = None

def inorder(raiz):
    if raiz:
        inorder(raiz.esquerda)
        print(raiz.valor)
        inorder(raiz.direita)
```

Algoritmos de Grafos

Representação:

- **Lista de Adjacência:** Mais eficiente em espaço
- **Matriz de Adjacência:** Mais eficiente para consultas

Busca em Profundidade (DFS):

```
def dfs(grafo, inicio, visitados=set()):
    visitados.add(inicio)
    print(inicio)

    for vizinho in grafo[inicio]:
        if vizinho not in visitados:
            dfs(grafo, vizinho, visitados)
```

Busca em Largura (BFS):

```
from collections import deque

def bfs(grafo, inicio):
    visitados = set()
    fila = deque([inicio])

    while fila:
        no = fila.popleft()
        if no not in visitados:
            visitados.add(no)
            print(no)
            fila.extend(grafo[no])
```

Programação Dinâmica

Princípios:

1. **Subestrutura Ótima:** A solução ótima contém soluções ótimas de subproblemas
2. **Sobreposição de Subproblemas:** Os mesmos subproblemas são resolvidos múltiplas vezes

Exemplo: Problema da Mochila

```
def mochila(pesos, valores, capacidade):
    n = len(pesos)
    dp = [[0 for _ in range(capacidade + 1)] for _ in range(n + 1)]

    for i in range(1, n + 1):
        for w in range(1, capacidade + 1):
            if pesos[i-1] <= w:
                dp[i][w] = max(
                    valores[i-1] + dp[i-1][w - pesos[i-1]],
                    dp[i-1][w]
                )
            else:
                dp[i][w] = dp[i-1][w]

    return dp[n][capacidade]
```

Exercícios Práticos

Exercício 1: Análise de Complexidade

Determine a complexidade dos seguintes códigos:

```
# a)
for i in range(n):
    for j in range(n):
        print(i, j)

# b)
def busca_binaria(lista, x):
    # ... implementação da busca binária

# c)
def fibonacci(n):
    if n <= 1:
        return n
    return fibonacci(n-1) + fibonacci(n-2)
```

Exercício 2: Implementação

Implemente um algoritmo de ordenação merge sort e analise sua complexidade.

Exercício 3: Recursividade Avançada


Implemente uma função recursiva que calcule o número de formas de subir uma escada com n degraus, onde você pode subir 1 ou 2 degraus por vez.








Exercício 4: Programação Dinâmica

Resolva o problema de encontrar a maior subseqüência crescente em um array.

Resumo Visual dos Pontos Principais

Complexidade - Cheat Sheet:

 COMPLEXIDADES DO MELHOR AO PIOR:





	$O(1)$	- Acesso direto	[=====]
	$O(\log n)$	- Busca inteligente	[===]
	$O(n)$	- Verificar todos	[=====]
	$O(n \log n)$	- Ordenação boa	[=====]
	$O(n^2)$	- Comparar todos x todos	[=====]
	$O(2^n)$	- Explorar combinações	[* * * * *]
	$O(n!)$	- Impossível na prática	[🤖 🤖 🤖 🤖 🤖 🤖 🤖 🤖 🤖]

Recursividade - Checklist:




✅ ANTES DE CODIFICAR:

- ☐ Identifiquei o padrão recursivo?
- ☐ Defini o caso base claramente?
- ☐ Cada chamada progride para o caso base?
- ☐ Testei com casos pequenos?

⚠️ SINAIS DE ALERTA:

-  Sem caso base → Loop infinito
-  Caso base errado → Crash
-  Não progride → Stack overflow
-  Muito lento → Precisa otimizar

🚀 TÉCNICAS DE OTIMIZAÇÃO:

-  Memoização → Guardar resultados
-  Iteração → Quando possível
-  Bottom-up → Programação dinâmica

Kit de Sobrevivência do Programador:

Para Análise de Algoritmos:

```
# 1. Conte os loops:
for i in range(n):      #  $O(n)$ 
    for j in range(n):  #  $\times O(n) = O(n^2)$ 
        operacao()     #  $O(1)$ 

# 2. Identifique o padrão:
# - Dividir pela metade →  $O(\log n)$ 
# - Visitar todos →  $O(n)$ 
# - Comparar todos x todos →  $O(n^2)$ 
# - Dividir e conquistar →  $O(n \log n)$ 
```

🔗 Para Recursividade:

```
# Template universal:
def resolver_recursivo(problema):
    # 🟡 SEMPRE primeiro: caso base
    if problema_simples:
        return solucao_direta

    # 🔧 Quebrar problema
    subproblema = reduzir(problema)

    # 🔗 Resolver recursivamente
    resultado_parcial = resolver_recursivo(subproblema)

    # 🟡 Combinar resultado
    return combinar(problema, resultado_parcial)
```

📊 Estruturas de Dados - Guia Rápido:

Estrutura	Acesso	Busca	Inserção	Remoção	Quando Usar
Array	O(1)	O(n)	O(n)	O(n)	Acesso rápido por índice
Lista Ligada	O(n)	O(n)	O(1)*	O(1)*	Inserções/remoções frequentes
Pilha	O(1) topo	-	O(1)	O(1)	LIFO, desfazer, recursão
Fila	O(1) frente	-	O(1)	O(1)	FIFO, processamento ordem
Hash Table	O(1)*	O(1)*	O(1)*	O(1)*	Busca super rápida
Árvore Binária	O(log n)*	O(log n)*	O(log n)*	O(log n)*	Dados ordenados

* No caso médio

🎮 Algoritmos Essenciais:

🔍 BUSCA:

- Linear → O(n) → Simples, qualquer lista
- Binária → O(log n) → Lista ordenada obrigatória

📊 ORDENAÇÃO:

- Bubble/Selection → O(n²) → Só para estudar
- Insertion → O(n²) → Bom para listas pequenas
- Merge → O(n log n) → Estável, sempre eficiente
- Quick → O(n log n)* → Rápido na prática

🌳 ÁRVORES:

- DFS → Profundidade primeiro → Recursivo
- BFS → Largura primeiro → Fila

🔧 OTIMIZAÇÃO:

Programação Dinâmica → Subproblemas sobrepostos
Guloso → Escolhas localmente ótimas
Dividir e Conquistar → Quebrar problema

Estratégias de Resolução de Problemas

Metodologia RICE:

R - Read (Ler)

- Leia o problema 2-3 vezes
- Identifique entrada e saída
- Procure por palavras-chave (ordenado, único, etc.)

I - Identify (Identificar)

- Que tipo de problema é? (busca, ordenação, otimização...)
- Há restrições de tempo/espço?
- Casos especiais ou edge cases?

C - Code (Codificar)

- Comece com força bruta
- Otimize depois se necessário
- Teste com exemplos pequenos

E - Evaluate (Avaliar)

- Analise complexidade
- Teste edge cases
- Refatore se possível

Padrões Comuns de Problemas:

1. Problemas de Busca:

```
# Sinais: "encontrar", "buscar", "existe"
# Ferramentas: busca linear, binária, hash

# Exemplo: Buscar elemento em lista ordenada
def buscar(lista, x):
    # O(log n) com busca binária
    esq, dir = 0, len(lista) - 1
    while esq <= dir:
        meio = (esq + dir) // 2
        if lista[meio] == x: return meio
        elif lista[meio] < x: esq = meio + 1
        else: dir = meio - 1
    return -1
```

2. Problemas de Contagem:

```
# Sinais: "quantos", "contar", "número de"
# Ferramentas: loops, recursão, DP
```

```
# Exemplo: Contar caminhos em grade
def contar_caminhos(m, n):
    # DP: O(mxn)
    dp = [[1]*n for _ in range(m)]
    for i in range(1, m):
        for j in range(1, n):
            dp[i][j] = dp[i-1][j] + dp[i][j-1]
    return dp[m-1][n-1]
```

3. 🚩 Problemas de Otimização:

```
# Sinais: "máximo", "mínimo", "melhor", "ótimo"
# Ferramentas: DP, guloso, força bruta

# Exemplo: Maior soma de subarray
def maior_soma_subarray(arr):
    # Algoritmo de Kadane: O(n)
    max_atual = max_global = arr[0]
    for i in range(1, len(arr)):
        max_atual = max(arr[i], max_atual + arr[i])
        max_global = max(max_global, max_atual)
    return max_global
```

🚀 Dicas para Entrevistas:

💡 Comunicação:

- Pense em voz alta
- Explique sua abordagem antes de codificar
- Pergunte sobre edge cases
- Discuta trade-offs

🕒 Gestão de Tempo:

🕒 45 minutos típicos:

- 5 min → Entender problema
- 10 min → Planejar solução
- 20 min → Implementar
- 5 min → Testar e otimizar
- 5 min → Discussão final

🚩 Progressão Típica:

1. 🔴 Força bruta → Funciona mas é lento
2. 🟡 Identificar gargalos → O que está lento?
3. 🟢 Otimizar → Usar estruturas melhores
4. ⭐ Polir → Edge cases e clareza

Bibliografia e Recursos Adicionais

Livros Recomendados:

- "Introduction to Algorithms" - Cormen, Leiserson, Rivest, Stein
- "Algorithms" - Robert Sedgewick
- "Algorithm Design" - Jon Kleinberg, Éva Tardos

Recursos Online:

- LeetCode: Prática de algoritmos
- HackerRank: Desafios de programação
- Coursera/edX: Cursos de algoritmos

Visualizadores:

- VisuAlgo: Visualização de algoritmos
- Algorithm Visualizer: Animações interativas

Este documento serve como um guia completo para revisão de algoritmos e análise de complexidade, com foco especial em recursividade. Continue praticando e explorando novos problemas para aprofundar seu conhecimento!