

# Complejidad y Eficiencia en Algoritmos

Explicación detallada con ejemplos en Python

## Complejidad de los algoritmos

La complejidad de un algoritmo se refiere a la cantidad de recursos que dicho algoritmo necesita para ejecutarse. Los recursos generalmente se miden en tiempo (complejidad temporal) y memoria utilizada (complejidad espacial).

## Introducción a la complejidad computacional

La complejidad computacional estudia los recursos necesarios para resolver problemas con algoritmos. Se divide en:

- Complejidad temporal: tiempo necesario para ejecutar el algoritmo.
- Complejidad espacial: memoria necesaria para ejecutar el algoritmo.

## Complejidad Temporal

```
import time
```

```
def suma_n_numeros(n):
```

```
    suma = 0
```

```
    for i in range(1, n + 1):
```

```
        suma += i
```

```
    return suma
```

```
n = 100000
```

```
start_time = time.time()
```

```
suma_n_numeros(n)
```

```
end_time = time.time()
```

```
print(f"Tiempo de ejecución: {end_time - start_time} segundos")
```

Este ejemplo muestra cómo medir el tiempo de ejecución de un algoritmo que suma los primeros  $n$  números. La complejidad temporal de este algoritmo es  $O(n)$ , ya que el tiempo de ejecución crece linealmente con  $n$ .

## Complejidad Espacial

```
def crear_lista(n):  
    lista = []  
    for i in range(n):  
        lista.append(i)  
    return lista  
  
n = 100000  
  
lista = crear_lista(n)  
  
print(f"Memoria utilizada: {lista.__sizeof__()} bytes")
```

La complejidad espacial de este algoritmo es  $O(n)$ , ya que el uso de memoria crece linealmente con  $n$ .

## Eficiencia y recursos

La eficiencia de un algoritmo se mide por la cantidad de recursos que consume. Los principales recursos como dijimos anteriormente son tiempo y memoria. Un algoritmo eficiente es aquel que consume menos recursos.

## Comparación de eficiencia

```
def suma_directa(n):  
    return n * (n + 1) // 2  
  
n = 100000  
  
start_time = time.time()  
  
suma_directa(n)  
  
end_time = time.time()  
  
print(f"Tiempo de ejecución: {end_time - start_time} segundos")
```

Este algoritmo tiene una complejidad temporal  $O(1)$ , ya que el tiempo de ejecución es constante sin importar el valor de  $n$ , lo que lo hace más eficiente que el algoritmo de suma  $n$  números.

## Orden de complejidad de los algoritmos

El orden de complejidad se clasifica comúnmente en notación Big O (O grande), que describe el comportamiento asintótico del algoritmo:

- $O(1)$ : constante.
- $O(\log n)$ : logarítmica.
- $O(n)$ : lineal.
- $O(n \log n)$ : linealítmica.
- $O(n^2)$ : cuadrática.
- $O(2^n)$ : exponencial.

## La regla de la suma y de la multiplicación

La regla de la suma y la multiplicación nos ayuda a calcular la complejidad de los algoritmos.

- Regla de la suma: Si un algoritmo consiste en dos partes consecutivas, la complejidad total es la suma de las complejidades de ambas partes.
- Regla de la multiplicación: Si un algoritmo consiste en dos partes anidadas, la complejidad total es el producto de las complejidades de ambas partes.

### Regla de la Suma

```
def regla_suma(n):
```

```
    # Parte 1:  $O(n)$ 
```

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

```
        print(i)
```

```
    # Parte 2:  $O(n^2)$ 
```

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

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

```
print(i, j)
```

```
# Complejidad total:  $O(n + n^2) = O(n^2)$ 
```

```
regla_suma(10)
```

## Regla de la Multiplicación

```
def regla_multiplicacion(n):
```

```
    # Parte 1:  $O(n)$ 
```

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

```
        print(i)
```

```
    # Parte 2:  $O(n)$ 
```

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

```
        print(i)
```

```
    # Complejidad total:  $O(n * n) = O(n^2)$ 
```

```
regla_multiplicacion(10)
```

## Orden de Complejidad

```
def algoritmo_constante():
```

```
    return 42 #  $O(1)$ 
```

```
def algoritmo_lineal(n):
```

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

```
        print(i) #  $O(n)$ 
```

```
def algoritmo_cuadratico(n):
```

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

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

```
            print(i, j) #  $O(n^2)$ 
```

```
# Ejecución de ejemplos
```

n = 10

algoritmo\_constante()

algoritmo\_lineal(n)

algoritmo\_cuadratico(n)

## Algoritmos básicos de ordenamiento y búsqueda.

Dos algoritmos comunes son la búsqueda binaria y el ordenamiento de burbuja.

- Búsqueda binaria:  $O(\log n)$ .
- Ordenamiento de burbuja:  $O(n^2)$ .

### Búsqueda Binaria

```
def busqueda_binaria(lista, objetivo):
```

```
    inicio = 0
```

```
    fin = len(lista) - 1
```

```
    while inicio <= fin:
```

```
        medio = (inicio + fin) // 2
```

```
        if lista[medio] == objetivo:
```

```
            return medio
```

```
        elif lista[medio] < objetivo:
```

```
            inicio = medio + 1
```

```
        else:
```

```
            fin = medio - 1
```

```
    return -1
```

```
lista = [1, 3, 5, 7, 9]
```

```
objetivo = 7
```

```
print(busqueda_binaria(lista, objetivo)) # Devuelve el índice 3
```

## Ordenamiento de Burbuja

```
def ordenamiento_burbuja(lista):
```

```
    for i in range(len(lista) - 1):
```

```
        for j in range(len(lista) - 1 - i):
```

```
            if lista[j] > lista[j + 1]:
```

```
                lista[j], lista[j + 1] = lista[j + 1], lista[j]
```

```
    return lista
```

```
lista = [5, 3, 8, 4, 2]
```

```
print(ordenamiento_burbuja(lista)) # Devuelve [2, 3, 4, 5, 8]
```