

#CátedrasCiber

Módulo II: Estructuras y complejidad

26/02/2025



Índice

1. Complejidad

2. Estructuras de Datos

1. Listas

2. Pilas

3. Colas

4. Conjuntos y mapas

3. Vulnerabilidades, fallos comunes y mitigación

Complejidad

Complejidad

- La **complejidad** de nuestros algoritmos determinará su **eficiencia** a la hora de resolver el problema.
- Este **aspecto** es **crítico** en el contexto de la **programación competitiva**.
- Para obtener un **ACCEPTED** necesitamos cumplir dos aspectos fundamentales.
 - El algoritmo debe ser **correcto: para todas** las **entradas** debe proporcionar las **salidas esperadas**.
 - El algoritmo debe ser eficiente en **tiempo** y **memoria**: menor al límite establecido para cada entrada, tanto en **tiempo de ejecución** como en **consumo de memoria**.

✘ Wrong Answer

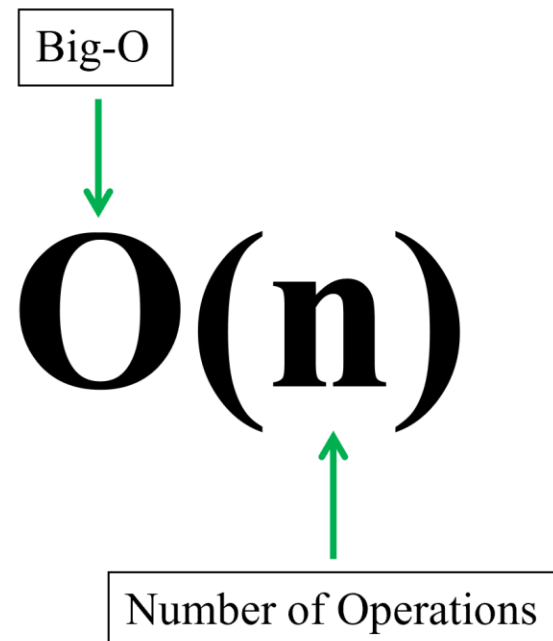


 CPU TIME LIMIT
1 second

 MEMORY LIMIT
1024 MB

Complejidad

- Podemos obtener una idea de cuánto va a tardar nuestro código analizando el **número de operaciones** que va a realizar nuestro algoritmo **en relación** con el **tamaño de la entrada (n)**.
- Para ello, siempre **consideraremos el peor caso** posible.
- De esta forma, tendremos **una estimación rápida e intuitiva** de la complejidad de nuestro código.



Complejidad

- Las **operaciones básicas** se consideran “instantáneas”, con un “**coste**” asociado de 1.
 - Operaciones **aritméticas** (1+1, a+a, a*2, b/2...).
 - Operaciones **lógicas** (a or b, a and b, a xor b...).
 - Operaciones **básicas de asignación, comparación, llamadas** al sistema... (print(“hello”), var = 3, if (a == 1)...)
 - Etc.
- Realizar un **número fijo** de operaciones básicas también se considera **O(1)**.

$O(1)$

```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    a = True  
    b = False  
    c = True  
    print(a or b and c)
```

Complejidad

- Las **operaciones básicas repetidas n veces** sí **dependen** del tamaño de la entrada, es decir, **del valor de n**.
- **$O(1*n) = O(n)$** .
- En resumen: **ejecutar en bucle n operaciones $O(1)$** implica una **complejidad de $O(n)$** .
- El **número de operaciones básicas** que conformen el cuerpo del bucle **no es relevante**.

$O(n)$

```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    for i in range(n):  
        print(i)
```



```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    for i in range(n):  
        a = i*2  
        b = a + 3  
        print(b-a)  
        a = b*a  
        print(a*b)
```

Complejidad

- Si nos **saltamos iteraciones**, la **complejidad final tampoco varía**.
- Si, por ejemplo, reducimos la cantidad de iteraciones a la mitad ($n/2$), la complejidad será $O(n)$.
 - Ya hemos visto que **no se consideran las constantes**, por lo que **$O(n/2) = O(n)$**

$O(n)$

```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    for i in range(0, n, 2):  
        print(i)
```


Complejidad

- **Anidar bucles sí afecta** a la complejidad final.
- Hacer **n iteraciones** de un bucle que hace n operaciones **implica** una complejidad de **$O(n*n) = O(n^2)$**

$$O(n^m)$$

```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    for i in range(n):  
        for j in range(n):  
            a = i*2  
            b = j + 3  
            print(b-a)  
            a = b*a  
            print(a*b)
```

Complejidad

- ¿Qué complejidad tendrá este código?

```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    for i in range(n):  
        print(i)  
    for i in range(n):  
        print(2*i)
```

Complejidad

- ¿Qué complejidad tendrá este código?

```
if __name__ == '__main__':  
    n = input()  
    for i in range(n):  
        print(i)  
    for i in range(n):  
        print(2*i)
```

$O(n)$

Complejidad

- ¿Qué complejidad tendrá este código?

```
if __name__ == '__main__':  
    n = int(input())  
    for i in range(n):  
        print(n)  
    for i in range(n):  
        for j in range(n):  
            print(i*j)
```

Complejidad

- ¿Qué complejidad tendrá este código?

```
if __name__ == '__main__':  
    n = int(input())  
    for i in range(n):  
        print(n)  
    for i in range(n):  
        for j in range(n):  
            print(i*j)
```

$$O(n^2)$$

Complejidad

- Otro **escenario habitual** es que, en nuestro algoritmo, **el número de operaciones cambie** de forma dinámica durante las **diferentes iteraciones**.
 - Estamos en un escenario recursivo.
- Por ejemplo, en este código, **por cada iteración** se harán **dos operaciones solve**, que realizarán otras dos llamadas a la función `solve` hasta que se alcance el caso base ($n==0$).

$$O(\underbrace{2*2*2*2\dots*2}_n) = O(2^n)$$

$$O(2^n)$$

```
def solve(n):  
    if(n==0):  
        print("HOLA")  
    else:  
        solve(n-1)  
        solve(n-1)
```

Complejidad

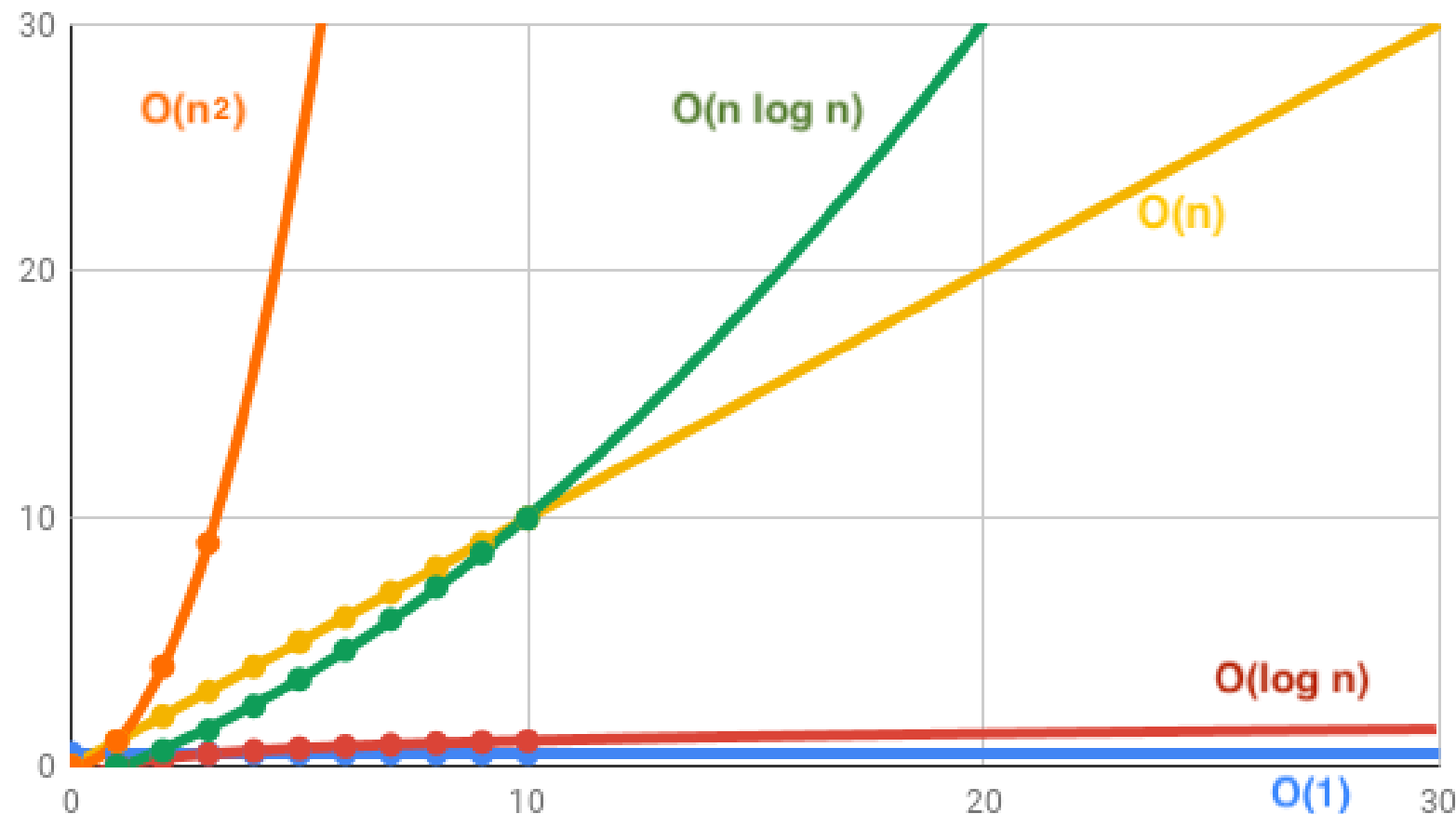
- **Puede** suceder **que este cambio** dinámico se realice **reduciendo el número de operaciones** en cada llamada recursiva.
- Este es un escenario **típico en** la estrategia **divide y vencerás**.
- Por cada **iteración**, el **tamaño de la entrada** se **reduce** (por ejemplo, se divide a la mitad).
- En este caso, **no estamos exponenciando**, sino realizando **la operación contraria**: $O(\log n)$

$O(\log n)$

```
def solve(n):  
    if(n<1):  
        print(n)  
    else:  
        solve(n/2)
```

Complejidad

- Todo esto **aplica cuando el tamaño de la entrada crece.**
- En casos de prueba **con tamaños de entrada pequeños**, es difícil que se de el peor caso, nuestro algoritmo **funcionará** de manera **eficaz.**



Complejidad

- Con todo ello, podemos establecer una tabla que nos de una **noción de la complejidad** que se requiere a nuestro algoritmo **en función del tamaño de la entrada.**

Complejidad esperada	Tamaño de la entrada (n)
$O(1)$	∞
$O(\log n)$	$2^{1000000}$
$O(n)$	1,000,000
$O(n * \log n)$	100,000
$O(n^2)$	1,000 ~ 3,000
$O(n^3)$	100 ~ 300
$O(2^n)$	20
$O(n!)$	12

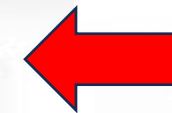
Complejidad

Complejidad esperada	Tamaño de la entrada (n)
$O(1)$	∞
$O(\log n)$	$2^{1000000}$
$O(n)$	1,000,000
$O(n * \log n)$	100,000
$O(n^2)$	1,000 ~ 3,000
$O(n^3)$	100 ~ 300
$O(2^n)$	20
$O(n!)$	12

The length of the input string is at least 2 and at most 100 000 characters.



CPU TIME LIMIT
3 seconds



Complejidad

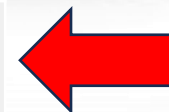
Complejidad esperada	Tamaño de la entrada (n)
$O(1)$	∞
$O(\log n)$	$2^{10000000}$
$O(n)$	1,000,000
$O(n * \log n)$	100,000
$O(n^2)$	1,000 ~ 3,000
$O(n^3)$	100 ~ 300
$O(2^n)$	20
$O(n!)$	12

input is an integer n ($2 \leq n \leq 100$)



CPU TIME LIMIT

5 seconds



Estructuras de Datos

Estructuras de datos y complejidad

- Uno de los **elementos determinantes en la complejidad** final de nuestro algoritmo es la elección de las **Estructuras de Datos**.
- **Cada operación** (inserción, eliminación, búsqueda...) tiene una **complejidad diferente** en cada estructura de datos.
- Aunque para nosotros como usuarios de las ED's parezca que todas las operaciones son inmediatas, la realidad es que estaremos **llamando a una función**, por lo que la **operación** será tan **compleja** como la **función** a la que se llama.
- Por todo ello, **es vital elegir una buena estructura de datos** para modelar nuestro problema en función del tipo y número de operaciones que vayamos a realizar.

Estructuras de datos - Listas

- Son estructuras de datos dinámicas que permiten **almacenar una secuencia de elementos**.
- En Python, estos elementos pueden ser de tipos diferentes (no es lo habitual en CP).

```
1  # Definición de una lista
2  mi_lista = [1, 2, 3, 4, 5]
3
4  print(mi_lista)  # Salida: [1, 2, 3, 4, 5]
5
```

Estructuras de datos - Listas

- Normalmente, se localizan en un bloque contiguo de memoria.
- Se redimensionan automáticamente cuando requieren de más espacio para añadir más elementos.
 - Se dobla su tamaño, copiando los elementos al nuevo bloque de memoria ($O(n)$).

Operación	Complejidad
Búsqueda mediante índice	$O(1)$
Búsqueda mediante valor	$O(n)$
Eliminar un elemento	$O(n)$
Insertar al final (append)	$O(1)$
Insertar en una posición concreta	$O(n)$
Modificar una posición	$O(1)$

Estructuras de datos - Pilas

- Son estructuras de datos que siguen un esquema **LIFO** (*Last in, First Out*).
- En Python están implementadas en el módulo `collections`, en concreto como la clase `deque`.
- Esta implementación se basa en una lista doblemente enlazada, siendo más eficiente que la lista simplemente enlazada.
- Esta estructura de datos es muy útil para implementar recursividad o *backtracking* de forma iterativa.

```
1  
2  from collections import deque  
3  
4  pila = deque()  
5
```


Estructuras de datos - Pilas

- Las funciones principales de la pila serán: **apilar** un elemento, **desapilar** un elemento, comprobar cuál fue el **último elemento añadido** a la pila (cima de la pila) y comprobar si **está vacía**.

Operación	Complejidad
Apilar (append)	$O(1)$
Desapilar (pop)	$O(1)$
Ver cima (pila[-1])	$O(1)$
Comprobar si está vacía (len(pila)==0)	$O(1)$

Estructuras de datos - Colas

- Son estructuras de datos que siguen un esquema **FIFO** (*First in, First Out*).
- En Python están implementadas en el módulo `collections`, en concreto como la clase `deque`.
- Esta implementación se basa en una lista doblemente enlazada, siendo más eficiente que la lista simplemente enlazada.
- Esta estructura de datos es muy útil para implementar representaciones de colas en el mundo real o recorridos sobre grafos (BFS).

```
1  
2  from collections import deque  
3  
4  pila = deque()  
5
```

Estructuras de datos - Colas

- Las funciones principales de la cola serán: **encolar** un elemento, **desencolar** un elemento, **comprobar** cuál fue el **primer elemento** añadido a la cola (frente de la cola) y **comprobar** si está **vacía**.

Operación	Complejidad
Encolar (append)	$O(1)$
Desencolar (popleft)	$O(1)$
Ver frente (cola[0])	$O(1)$
Comprobar si está vacía (len(cola)==0)	$O(1)$

Estructuras de datos – Colas de prioridad

- Un caso especial de cola bastante útil es la **cola de prioridad**.
- Las operaciones son similares a las de una cola normal, con la diferencia de que **añadir un elemento a la cola requiere de su inserción ordenada**, en función de la **prioridad** otorgada a este elemento.
- En Python, la prioridad se suele representar como el primer elemento de una dupla (pos1, pos2), donde pos1 representará la prioridad del elemento y pos2 el elemento en sí.

```
import heapq

queue = []
heapq.heapify(queue)
element = (1, 1)
heapq.heappush(queue, element)
heapq.heappop(queue)
```

Estructuras de datos – Colas de prioridad

- Debido a este comportamiento, **la complejidad** de las operaciones **se ve modificada**.

Operación	Complejidad
Encolar (append)	$O(\log n)$
Desencolar (popleft)	$O(\log n)$
Ver frente (cola[0])	$O(1)$
Comprobar si está vacía (len(cola)==0)	$O(1)$

Estructuras de datos – Conjuntos y mapas

- Otras estructuras de datos útiles son los conjuntos y los mapas.
- Los conjuntos se basan en el concepto matemático de conjunto: almacenan elementos no repetidos sin ningún tipo de orden.
- Los mapas se basan en el concepto de diccionario: almacenan pares clave-valor, y cada valor es accesible a través de su clave.
- La implementación depende del tipo de conjunto o mapa que se utilice y del lenguaje de programación elegido.
 - Por simplicidad, asumiremos las implementaciones basadas en tablas hash.
- Los conjuntos son muy útiles para realizar búsquedas rápidas de elementos, eliminar duplicados o realizar operaciones de conjuntos.
- Los mapas son útiles para representar elementos relacionados entre sí y acceder a las correspondencias de forma rápida.

Estructuras de datos – Conjuntos y mapas

- La **complejidad** de los conjuntos y los mapas es **similar** en las diferentes operaciones.

Operación	Complejidad
Buscar (in)	$O(1)$
Añadir (add)	$O(1)$
Eliminar (remove/del)	$O(1)$
Operaciones de conjuntos	$O(n)$

Vulnerabilidades, fallos comunes y mitigación

Vulnerabilidades, fallos comunes y mitigaciones

- Como sabemos, como **desarrolladores** es nuestra responsabilidad **generar un código seguro**.
 - No basta con generar un software **funcional y eficiente**, sino que también es importante generar **software seguro**.
- Cada lenguaje de programación, framework de desarrollo, etc. Tiene sus **particularidades** y, por lo tanto, **debemos ser conocedores de ellas para programar de manera segura**.
- Sin embargo, hay **fallos comunes** a todos los lenguajes que se pueden mitigar siguiendo buenas prácticas de desarrollo.

Vulnerabilidades, fallos comunes y mitigaciones

- La mayoría de estas vulnerabilidades se dan cuando, ante determinadas entradas del usuario, se produce un comportamiento no definido para nuestro algoritmo (***undefined behavior***).
- Este tipo de vulnerabilidades pueden llevar a la materialización de diferentes amenazas:
 - Buffer overflow y sus variantes
 - SQL Injection
 - Command injection
 - Remote Code Execution

Vulnerabilidades, fallos comunes y mitigaciones

- Para evitar este tipo de problemas, debemos:
 - **Sanear siempre la entrada de los usuarios**, comprobando que los valores introducidos se corresponden con el tipo esperado y están dentro de sus límites.
 - **Aplicar metodologías de integración continua** que evalúen la calidad de nuestro código y nos informen de las potenciales vulnerabilidades que puede presentar (analizadores estáticos y dinámicos, CD/CI, etc.).
 - Seguir las **guías de desarrollo** del *framework*, lenguaje de programación, etc. Que estemos utilizando.

#CátedrasCiber

Módulo II: Estructuras y complejidad