# Universidad Nacional Autónoma de México

## FACULTAD DE CIENCIAS

# Tarea 2

Análisis de Algoritmos

Información del curso		
Profesor	María de Luz Gasca Soto	
Ayudante	Brenda Margarita Becerra Ruíz	
Ayudante	Enrique Ehecatl Hernández Ferreiro	

Autor: Juárez Torres Carlos Alberto

1000 0001 0001			
1¶¶¶¶¶¶1			
$^1\P\P^1^1\P\P^1^1\P\P^1$			
1¶¶11¶¶11¶¶			
1¶11¶1¶1¶			
$ \begin{array}{cccccccccccccccccccccccccccccccccccc$			
1¶¶11¶¶1¶¶1			
111111	Toma un	café maña	mero UwU
111111111111111111111111111111111111			
1999999999999999999999999999999999999			
1111111111111111111111111111111			
11111			
${\tt 1}{\tt 2}{\tt 2}{\tt 3}{\tt 1}{\tt 3}{\tt 1$			

Fecha de entrega: February 24, 2023

1 Sea P un problema. El desempeño computacional en el peor de los casos para P es  $O(n^2)$  y tambien es  $\Omega(n \log_2 n)$  sea A un algoritmo que soluciona a P. ¿Cuáles de las siguientes afirmaciones resultan consistentes con la información sobre P?

Las afirmaciones consistentes con la información sobre P son:

- $\Theta(n^2)$  es consistente con la información sobre P, ya que se sabe que el desempeño computacional en el peor de los casos para P es  $O(n^2)$
- $\Theta(n \log n)$  es consistente con la información sobre P, ya que se sabe que el desempeño computacional en el peor de los casos para P es  $\Omega(n \log n)$
- Sobre  $O(n^{3/2})$ , O(n),  $O(n^3)$  no son consistentes con la información de P, ya que ninguna de ellas está incluida en el rango de complejidad de P en el peor de los casos para P
- 2 Proporcionar un problema que satisfaga la Hipótesis del Ejercicio 1 y que cumpla al menos tres de los cinco incisos. Debe indicar el problema y enunciar los algoritmos.

El problema es tan simple como el de la ordenación de números y los algoritmos que tomaremos en cuestión

- Bubble Short. En el peor de los casos su desempeño computacional es de  $O(n^2)$
- Merge Short. En el peor de los casos su desempeño computacional es de  $\Theta(n \log n)$
- Quick Short. En el peor de los casos su desempeño computacional es de  $O(n^2)$ , aunque en la practica generalmente se tiene el desempeño computacional de  $\Theta(n \log n)$
- 3 Usando la definición formal de O, o,  $\omega$  y  $\Omega$  justificar si los siguientes argumentos son correctos o dar un contraejemplo.
  - $2n \in O(n^2)$  &  $2n^2 \notin o(n^2)$ : El argumento es correcto. Para justificarlo, podemos utilizar la definición formal de la notación o (pequeña o).

Decimos que  $f(n) \in o(g(n))$  si existe una constante c > 0 tal que para todo n suficientemente grande, se cumple que  $f(n) \le c * g(n)$ . En este caso, podemos tomar c = 1 y vemos

que  $2n \le n^2$  para  $n \ge 2$ , lo cual implica que  $2n \in o(n^2)$ .

Por otro lado, decimos que  $f(n) \notin o(g(n))$  si para cualquier constante c > 0, no existe un valor de n suficientemente grande tal que  $f(n) \le c * g(n)$ . En este caso, podemos tomar c = 1 y ver que  $2n^2 > n^2$  para todo  $n \ge 1$ , lo que implica que  $2n^2$  no pertenece a  $o(n^2)$ . Por lo tanto, el argumento es correcto.

#### • $2n \operatorname{es} \Omega(5 \log n)$

Decimos que f(n) es  $\Omega(g(n))$  si existe una constante c > 0 y un valor  $n_0$  tal que para todo  $n \ge n_0$ , se cumple que  $f(n) \ge c \cdot g(n)$ . En este caso, podemos tomar c = 1 y ver que  $2n \ge 5 \log n$  para todo  $n \ge 2$ . Sin embargo, la definición de  $\Omega$  también requiere que exista un valor  $n_0$  tal que  $f(n) \ge c \cdot g(n)$  para todo  $n \ge n_0$ , y esto no es cierto en este caso.

Para demostrar esto, podemos utilizar el límite de la razón. La razón entre 2n y  $5 \log n$  tiende a infinito cuando n tiende a infinito. Esto significa que no hay un valor de  $n_0$  tal que  $2n \ge c \cdot 5 \log n$  para todo  $n \ge n_0$  y cualquier constante c > 0. Por lo tanto, el argumento es incorrecto.

#### • $\log 3^n \operatorname{es} \Omega(\log 4^n)$

El argumento es correcto. Para justificarlo, podemos utilizar la definición formal de la notación  $\Omega$  (Omega).

Decimos que f(n) es  $\Omega(g(n))$  si existe una constante c > 0 y un valor  $n_0$  tal que para todo  $n \ge n_0$ , se cumple que  $f(n) \ge c \cdot g(n)$ . En este caso, podemos utilizar la propiedad de logaritmos que dice que  $\log a^n = n \cdot \log a$  para cualquier base a. Entonces,  $\log 3^n = n \cdot \log 3$  y  $\log 4^n = n \cdot \log 4$ .

Podemos tomar c = 1/2 y ver que  $\log 3^n \ge (1/2) \cdot \log 4^n$  para todo  $n \ge 1$ . Esto se puede demostrar tomando logaritmo natural en ambos lados de la desigualdad:

$$\log 3^n \ge (1/2) \cdot \log 4^n$$

$$n \cdot \log 3 \ge (1/2) \cdot n \cdot \log 4$$

$$\log 3 \ge (1/2) \cdot \log 4$$

$$\log 3^2 \ge \log 4$$

Esta última desigualdad es cierta porque  $\log 3$  es aproximadamente 1.585 y  $\log 4$  es aproximadamente 1.386, por lo que  $2 \cdot \log 3 > \log 4$ . Por lo tanto, el argumento es correcto.

 $2 \cdot \log 3 \ge \log 4$ 

#### • $5^n \text{ es } O(3^n)$

El argumento es incorrecto. Para justificarlo, podemos utilizar la definición formal de la notación O (grande o).

Decimos que f(n) es O(g(n)) si existe una constante c > 0 y un valor  $n_0$  tal que para todo  $n \ge n_0$ , se cumple que  $f(n) \le c \cdot g(n)$ . En este caso, podemos tomar c = 5 y ver que  $5^n < 5 \cdot 3^n$  para todo n > 1.

Sin embargo, la definición de O también requiere que exista un valor  $n_0$  tal que  $f(n) \le c \cdot g(n)$  para todo  $n \ge n_0$ , y esto no es cierto en este caso. Podemos demostrar esto tomando el límite de la razón:

$$\lim_{n\to\infty}\frac{5^n}{3^n}=\lim_{n\to\infty}\left(\frac{5}{3}\right)^n=\infty$$

Esto significa que no hay un valor de  $n_0$  tal que  $5^n \le c \cdot 3^n$  para todo  $n \ge n_0$  y cualquier constante c > 0. Por lo tanto, el argumento es incorrecto.

• Si  $f(n) = 4n^2 \log n + 7n^2 + 10n$ 

Podemos analizar la complejidad asintótica de la función f(n) mediante la notación O (grande o). Para esto, necesitamos encontrar una función g(n) tal que  $f(n) \le c \cdot g(n)$  para una constante c > 0 y n suficientemente grande.

Podemos observar que el término dominante en la función f(n) es  $4n^2 \log n$ . Por lo tanto, podemos elegir  $g(n) = n^2 \log n$  y c = 5, por ejemplo. Entonces, para  $n \ge 1$ , se cumple:

$$f(n) = 4n^2 \log n + 7n^2 + 10n \le 4n^2 \log n + 7n^2 \log n + 10n^2$$
  
=  $(4+7+10)n^2 \log n = 21n^2 \log n \le 5n^2 \log n = c \cdot g(n)$ 

Por lo tanto, concluimos que  $f(n) \in O(n^2 \log n)$ . Esto significa que la función f(n) tiene una complejidad asintótica no peor que  $n^2 \log n$ , es decir, que f(n) crece a una tasa no mayor que  $n^2 \log n$  para valores suficientemente grandes de n.

• Si  $f(n) = 4n^2 \log n + 7n^2 + 10n$  entonces  $f(n) \in \Theta(n^3)$  Para verificar si  $f(n) \in \Theta(n^3)$ , debemos demostrar que existen constantes  $c_1$ ,  $c_2$  y  $n_0$  tales que se cumpla:

$$c_1 n^3 \le f(n) \le c_2 n^3 \quad \forall n \ge n_0.$$

Empecemos por la primera desigualdad:

$$4n^2 \log n + 7n^2 + 10n > c_1 n^3$$

Dividimos ambos lados por  $n^3$ :

$$\frac{4}{\log n} + \frac{7}{n} + \frac{10}{n^2} \ge c_1$$

El lado izquierdo de la desigualdad anterior tiende a 0 cuando n se acerca a infinito. Por lo tanto, no podemos encontrar una constante  $c_1$  que satisfaga la primera desigualdad para todo  $n \ge n_0$ .

Por lo tanto, la afirmación " $f(n) \in \Theta(n^3)$ " es falsa. En otras palabras, f(n) no está acotada superior e inferiormente por una función de la forma  $cn^3$  para todo n suficientemente grande.

## 4 Resuelve con sumo detalle uno de los siguiente ejercicios

# 4.1 Ejercicio elegido: El Algoritmo A realiza $30n^2$ y el algoritmo B ejecuta $500 \ln n$ operaciones elementales. ¿Para que valor de n el Algoritmo B empieza a mostrar un mejor desempeño?

Primero, establecemos una ecuación que iguale el tiempo de ejecución de ambos algoritmos:

$$30n^2 = 500 \ln n \tag{1}$$

Podemos resolver esta ecuación utilizando el método de Newton-Raphson o cualquier otro método numérico, pero en este caso podemos resolverla analíticamente para obtener una solución exacta

Primero, dividimos ambos lados de la ecuación por  $n^2$  y luego aplicamos la función exponencial a ambos lados:

$$e^{30/n^2} = e^{500\ln n/n^2} \tag{2}$$

A continuación, tomamos la raíz cuadrada de ambos lados y simplificamos:

$$e^{15/n} = n^5 (3)$$

Tomamos logaritmo natural en ambos lados:

$$\frac{15}{n} = 5\ln n\tag{4}$$

Despejamos n:

$$n = \frac{e^{15/5}}{\ln(e^{15/5})} \approx 164.72 \tag{5}$$

Por lo tanto, para valores de n mayores a 164.72, el Algoritmo B tendrá un mejor desempeño que el Algoritmo A.

# 5 Clasificar las siguientes funciones de complejidad:

- 1.  $6n^5 + 27$  Pertenece a  $O(n^5)$ ,  $\Omega(1)$ ,  $\Theta(n^5)$  y  $\omega(1)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .
- 2.  $\frac{2n}{7} + \log n$ Pertenece a O(n),  $\Omega(\log n)$ ,  $\Theta(n)$  y  $\omega(\log n)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .
- 3.  $2n + \ln n$ Pertenece a O(n),  $\Omega(\ln n)$ ,  $\Theta(n)$  y  $\omega(\ln n)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .
- 4.  $3n\log\log n$ Pertenece a  $O(n\log\log n)$ ,  $\Omega(n)$ ,  $\Theta(n\log\log n)$  y  $\omega(1)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .
- 5.  $5 \ln n + 8$ Pertenece a  $O(\ln n)$ ,  $\Omega(1)$ ,  $\Theta(\ln n)$  y  $\omega(1)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .
- 6.  $5n^2 + n \log n$ Pertenece a  $O(n^2)$ ,  $\Omega(n \log n)$ ,  $\Theta(n^2)$  y  $\omega(\log n)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .

7.  $7n^3 + 3n^2 + 5n$ 

Pertenece a  $O(n^3)$ ,  $\Omega(n^3)$ ,  $\Theta(n^3)$  y  $\omega(1)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .

8.  $2^n + 8n^2 + 5n + \log \log n$ 

Pertenece a  $O(2^n)$ ,  $\Omega(n^2)$ ,  $\Theta(2^n)$  y  $\omega(\log n)$ , pero no pertenece a  $o(n^2)$  ni a  $\omega(n^2)$ .

Table 1: Tabla de pertenencia de funciones

Conjunto de funciones	Funciones		
$O(n^2)$	$6n^5 + 27, 5n^2 + n \log n, 7n^3 + 3n^2 + 5n$		
$\Omega(n^2)$	$2^n + 8n^2 + 5n + \log\log n$		
$\Theta(n^2)$	Ninguna de las funciones		
$o(n^2)$	Ninguna de las funciones		
$\omega(n^2)$	3n log log n		

### 6 Ejercicio Opcional

Supongamos que tenemos una computadora que requiere un minuto para resolver ejemplares de tamaño n=1000. ¿Qué ejemplares pueden ser ejecutados en un minuto si compramos una nueva computadora mil veces más rápida que la anterior, suponiendo las siguientes complejidades T(n)?

- 1. Si T(n) es  $\Theta(n)$ , entonces la computadora tarda n segundos en resolver un problema de tamaño n. Si la nueva computadora es mil veces más rápida, entonces tardará n/1000 segundos en resolver el mismo problema. Para resolver el problema en un minuto (60 segundos), podemos resolver problemas de tamaño  $n \leq 60,000$ . En otras palabras, la nueva computadora puede resolver problemas 60 veces más grandes que la computadora original.
- 2. Si T(n) es  $\Theta(n^3)$ , entonces la computadora tarda  $n^3$  segundos en resolver un problema de tamaño n. Si la nueva computadora es mil veces más rápida, entonces tardará  $(n/10)^3$  segundos en resolver el mismo problema. Para resolver el problema en un minuto (60 segundos), podemos resolver problemas de tamaño  $n \leq 215$ . En otras palabras, la nueva computadora puede resolver problemas aproximadamente 5.5 veces más grandes que la computadora original.
- 3. Si T(n) es  $\Theta(10^n)$ , entonces la computadora tarda  $10^n$  segundos en resolver un problema de tamaño n. Si la nueva computadora es mil veces más rápida, entonces tardará  $10^{n-3}$  segundos en resolver el mismo problema. Para resolver el problema en un minuto (60 segundos), podemos resolver problemas de tamaño  $n \leq 3$ . En otras palabras, la nueva computadora puede resolver problemas de tamaño pequeño, con n no mayor a 3.