

# Laboratorio Nro. 2

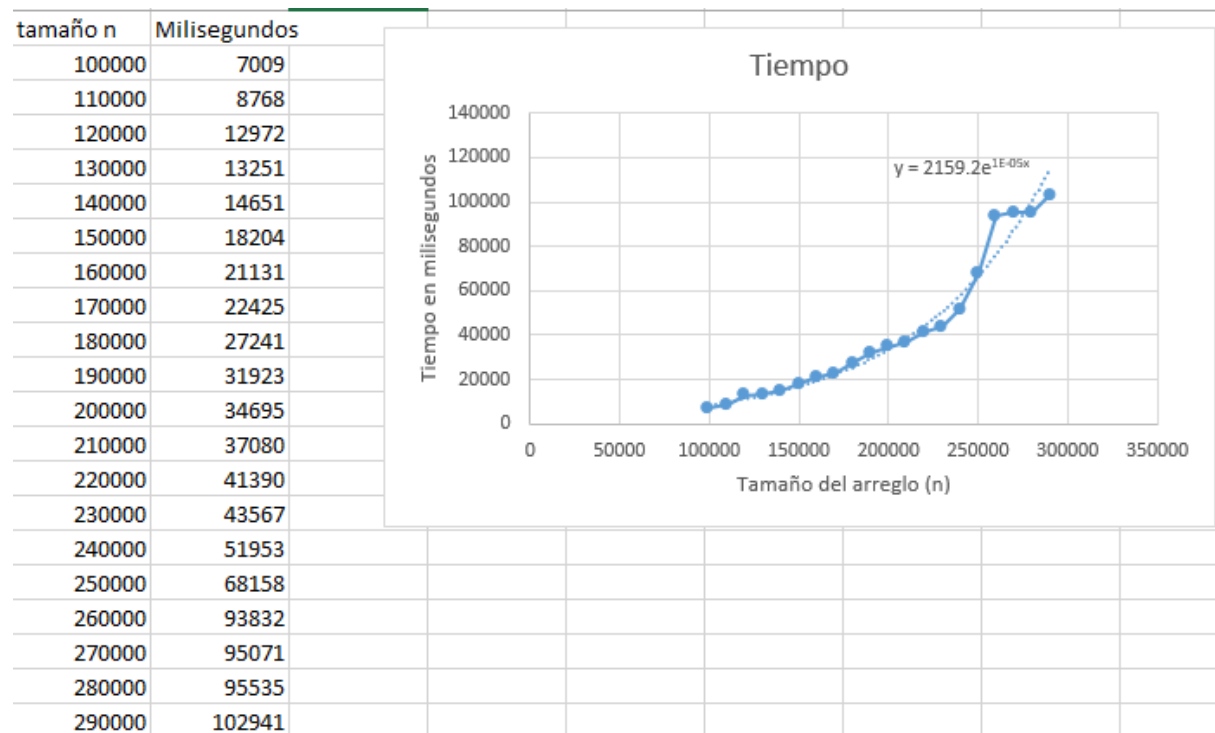
## Complejidad de algoritmos

**Simón Correa Henao**  
 Universidad Eafit  
 Medellín, Colombia  
[scorrea@eafit.edu.co](mailto:scorrea@eafit.edu.co)

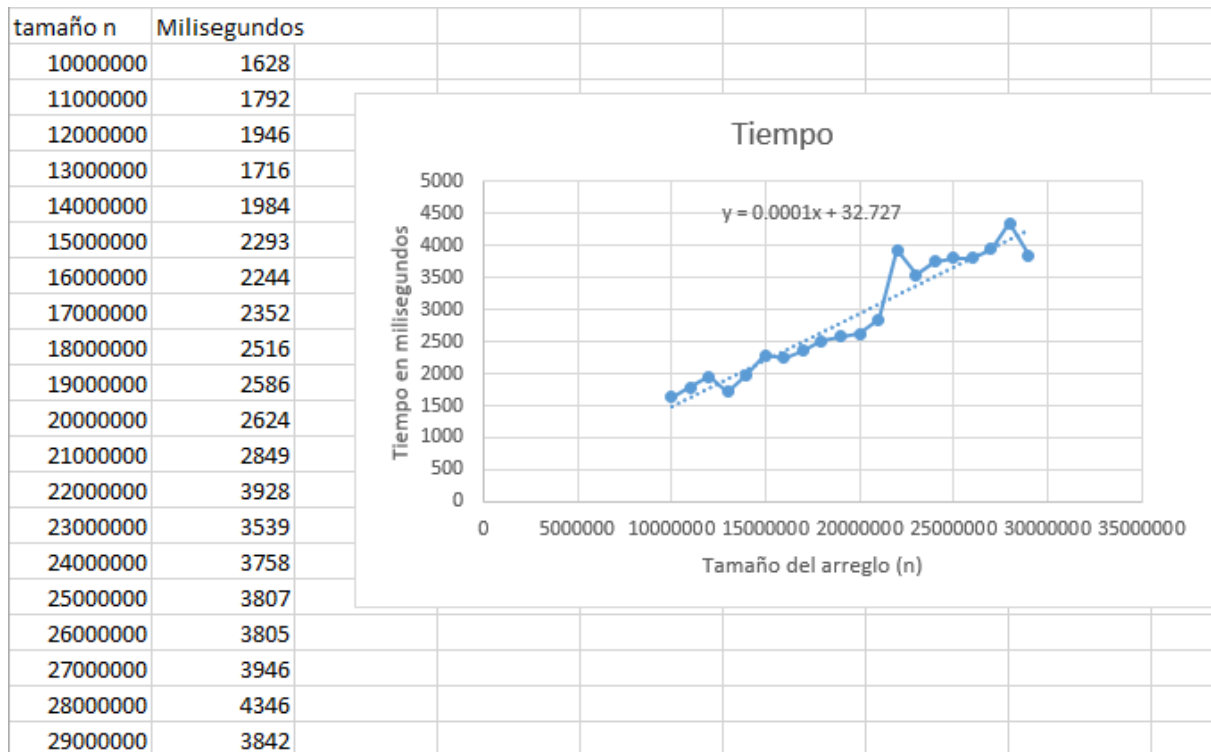
**David Gómez Correa**  
 Universidad Eafit  
 Medellín, Colombia  
[dgomezc10@eafit.edu.co](mailto:dgomezc10@eafit.edu.co)

### 3) Simulacro de preguntas de sustentación de Proyectos

#### Punto 1.1 y 3.1 y 3.2 Tiempos de ejecución y grafica – Insert Sort



#### Tiempos de ejecución y grafica – Merge



### 3.3 ¿Es apropiado el Insert sort para un video juego con millones de elementos en una escena?

Claramente el algoritmo de insert sort no es apropiado para trabajar con millones de elementos, dado que su complejidad para casos muy demandantes como este en particular se comporta como una función  $n^2$ , es decir como una función cuadrática, por lo cual para una gran cantidad de datos, el tiempo que tomara ejecutar este algoritmo va a ser muy prolongado, y procesar datos de un juego en tiempo real requiere de tiempos de ejecución muy bajos para conseguir una ejecución optima.

### 3.4 ¿Por qué aparece un logaritmo en la complejidad asintótica, para el peor de los casos, de merge sort o insertion sort?

Antes que nada, es relevante notar que el algoritmo merge sort constantemente está dividiendo el tamaño del problema en 2. Esto último se ve reflejado en su ecuación de recurrencia, y dado que, al resolver una ecuación de recurrencia, sea mediante hipotesis inductiva o utilizando herramientas como Wolfram, que internamente divide por 2 el tamaño de su problema siempre da como solución una ecuación logaritmica, es por esto que se obtiene un logaritmo en el cálculo de complejidad del merge sort.

Cosa que no ocurre para el cálculo de complejidad del insertion sort.

### 3.5 Condingbat: Array2

**CenteredAverage:**

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3(n-1) + (c_4 + c_5n)(n-1) + (c_6 + c_4 + c_5n)(n-1) + c_7 + c_8(n-1) + c_9 + c_{10}(n-1) + c_{11}(n-1) + c_{12}(n-1) + c_{13}(n-1) + c_{14}$$

En notación O:  $O(n^2)$

**FizzArray:**

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3n + c_4n + c_5$$

En notación O:  $O(n)$

**ShiftLeft:**  $T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5n + c_6n + c_7$   
En notación O:  $O(n)$

**HaveThree:**

$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6 + c_7n + c_8n + c_9n + c_{10}$   
En notación O:  $O(n)$

**ZeroMax:**

$T(n) = c_1 + c_2n + c_3n + c_4 + (c_5 + c_6n)n + c_7n^2 + c_8n^2 + c_9n + c_{10}$   
En notación O:  $O(n^2)$

**Condingbat: Array 3**

**SeriesUp:**

$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + (c_5)n + (c_6 + (c_7n))n + c_8$   
En notación O:  $O(n^2)$

**Fix34:**

$T(n) = c_1 + (c_2n) + (c_3 + (c_4n))n + (c_5n)n + c_6$   
En notación O:  $O(n^2)$

**LinearIn:**

$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + (c_4n) + (c_5 + (c_6n))n + (c_7n)n + c_8n + c_9$   
En notación O:  $O(n^2)$

**CountClumps:**

$T(n) = c_1 + (c_2n) + c_3n + c_4n + c_5$   
En notación O:  $O(n)$

**MaxMirror:**

$T(n) = c_1 + (c_2n) + c_3 + (c_4n) + (c_5 + (c_6n))n + (c_7n)n + (c_8n)n + (c_9n)n + (c_{10}n)n + (c_{11}n)n + c_{12}n + c_{13}$   
En notación O:  $O(n^2)$

### 3.6

#### Array 2

**CenteredAverage:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo dado por el usuario,  $c_{14}$  nos habla que existen 14 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay dos ciclos anidados, uno al interior del otro por lo cual la complejidad se torna  $O(n^2)$  es decir una complejidad cuadrática.

**FizzArray:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo que requiere el usuario,  $c_5$  nos habla que existen 5 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay un ciclo en el código, por lo cual la complejidad se torna  $O(n)$  es decir una complejidad lineal.

**ShiftLeft:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo proporcionado por el usuario,  $c_7$  nos habla que existen 7 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay un ciclo en el código, por lo cual la complejidad se torna  $O(n)$  es decir una complejidad lineal.

**HaveTree:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo proporcionado por el usuario,  $c_{10}$  nos habla que existen 10 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay un ciclo en el código, por lo cual la complejidad se torna  $O(n)$  es decir una complejidad lineal.

**ZeroMax:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo dado por el usuario,  $c_{10}$  nos habla que existen 10 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay dos ciclos anidados, uno al interior del otro por lo cual la complejidad se torna  $O(n^2)$  es decir una complejidad cuadrática.

### Array 3

**SeriesUp:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el número de veces que el usuario quiere que se repita el patrón de series up, a su vez esta variable internamente nos da el tamaño del arreglo a crear;  $c_8$  nos habla que existen 8 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay dos ciclos, uno al interior de otro por lo cual la complejidad se torna  $O(n^2)$  es decir una complejidad cuadrática.

**Fix34:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo dado por el usuario,  $c_6$  nos habla que existen 6 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay dos ciclos, uno al interior de otro por lo cual la complejidad se torna  $O(n^2)$  es decir una complejidad potencial.

**LinearIn:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo más grande dado por el usuario,  $c_9$  nos habla que existen 9 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay dos ciclos, uno al interior, para evaluar la existencia del arreglo más pequeño dentro del más grande, por lo cual la complejidad se torna  $O(n^2)$  es decir una complejidad cuadrática.

**CountClumps:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo dado por el usuario,  $c_5$  nos habla que existen 5 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que solo hay un ciclo, por lo cual la complejidad de dicho algoritmo es de  $O(n)$ .

**MaxMirror:** La variable  $n$  en el cálculo, representa el tamaño del arreglo dado por el usuario,  $c_{13}$  nos habla que existen 13 constantes dentro del algoritmo (operaciones de tiempo constante). Además, podemos observar que hay dos ciclos, uno al interior de otro por lo cual la complejidad se torna  $O(n^2)$  es decir una complejidad cuadrática, es cierto que existe un tercer ciclo dentro del algoritmo, pero este no se encuentra anidado dentro de otro, por lo cual, por reglas de  $O$  el tiempo que toma ejecutar este es menor al de los dos ciclos anidados.

#### 4) Simulacro de Parcial

Respuestas:

4.1 C)

4.2 B)

4.3 B)

4.4 B)

4.5 D), A)

4.6

$$T(n) = c \cdot n^2$$

$$T(100) = 1$$

$$T(100) = c \cdot 100^2 = 10000 \cdot c$$

$$c = 1/10000$$

$$T(10000) = c \cdot 10000^2 = 10000^2 / 10000 = 10000$$

4.7 Respuestas: A), B) y C)

4.8 A)

4.9 A)

4.10 C)

4.11 C)

4.12 B)

4.13 C)

4.14 C)