

Tiempos de Ejecución



Tiempo de ejecución

```
PARA i ← 1 HASTA n-1 HACER

PARA j ← 1 HASTA n HACER

S1

FIN PARA

FIN PARA
```

$$T_{n} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=1}^{n} k + \dots$$

$$T_{n} = \sum_{i=1}^{n-1} kn = k \sum_{j=1}^{n-1} n = k n(n-1) = kn^{2} - kn$$

Ejemplo

$$T_n = T_{s1} + T_{s2} + T_{10}$$

```
private static int ejemplo (int n)
                                         Θ.
{ int i, j, k, cantA = 0, cantB = 0;
                                          1.
  for (i = 1: i \le n; i++)
                                          2.
     { for (j = 1: j < i; j++){
                                          3.
           contA++;
                                          4.
           contB++; }
                                          5.
       for (k = i: k < n; k++){}
                                          6.
           contA++;
                                          7.
           contB+= contA; }
                                          8.
      }
                                          9.
 return contB;
                                         10.
}
                                         11.
```

$$T_{s1} = 2 \qquad T_{s10} = 1$$

$$T_{s2} = 1 + \sum_{i=1_n}^{n} (1 + T_{s3} + T_{s6} + 2) + 1$$

$$T_{s2} = 2 + \sum_{i=1}^{n} (T_{s3} + T_{s6} + 3)$$

$$T_{s3} = 1 + \sum_{j=1}^{i-1} (1 + T_{s4} + T_{s5} + 2) + 1$$

$$T_{s4} = 2 \qquad T_{s5} = 2$$

$$T_{s3} = 2 + \sum_{j=1}^{i-1} (1 + 4 + 2)$$

$$T_{s3} = 2 + \sum_{j=1}^{i-1} (7) = 2 + 7(i-1) = 7i - 5$$

Ejemplo

$$T_n = T_{s1} + T_{s2} + T_{10}$$

```
Θ.
private static int ejemplo (int n)
{ int i, j, k, cantA = 0, cantB = 0;
                                           1.
  for (i = 1: i \le n; i++)
                                           2.
     { for (j = 1: j < i; j++){
                                           3.
            contA++;
                                           4.
            contB++;
                                           5.
       for (k = i: k < n; k++){
                                           6.
            contA++;
                                           7.
            contB+= contA;
                                           8.
                                           9.
      }
 return contB;
                                          10.
                                          11.
}
```

$$T_{s1} = T_{s4} = T_{s5} = T_{s7} = T_{s8} = 2$$

$$T_{s10} = 1$$

$$T_{s2} = 2 + \sum_{i=1}^{n} (T_{s3} + T_{s6} + 3)$$

$$T_{s3} = 1 + \sum_{j=1}^{i-1} (1 + T_{s4} + T_{s5} + 2) + 1$$

$$T_{s3} = 2 + \sum_{j=1}^{i-1} (7) = 2 + 7(i - 1) = 7i - 5$$

$$T_{s6} = 1 + \sum_{k=i}^{n-1} (1 + T_{s7} + T_{s8} + 2) + 1$$

$$T_{s6} = 2 + \sum_{k=i}^{n-1} (7) = \sum_{k=i}^{i-1} (7) - \sum_{k=i}^{i-1} (7) = 2 + 7n - 7i$$

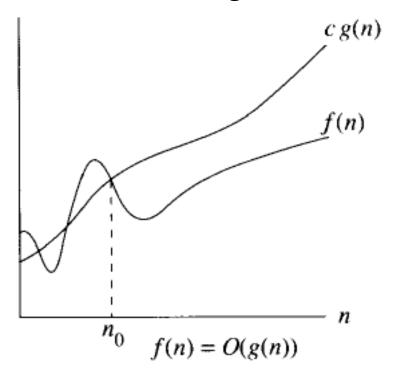
$$T_{s3} + T_{s6} = 7i - 5 + 2 + 7n - 7i = 7n - 3$$

$$T_{s2} = 2 + \sum_{k=i}^{n} 7n = 2 + 7n^{2}$$

Nro 4

Notación asintótica

 La notacion asintótica superior, es una función que sirve de cota superior o techo de un conjunto de funciones y es de gran utilidad para clasificar la eficiencia de los algoritmos.



Algoritmos – notación asintótica

$$O(f(n)) = \{t: N \rightarrow R + \mid (\exists \ c \in R +, \exists \ n_0 \in N \ n_0 : \\ \forall \ n >= n_0, \ t(n) \le c \ f(n) \}$$

$$T_n = T_{s1} + T_{s2} + T_{10} = 5 + 7n^2$$

T(n) es de $O(n^2)$ \rightarrow n^2 es cota superior

Orden de f(n) = conjunto de las funciones t que tomando un valor c constante donde para todo n mayor a un cierto valor t(n) es menor o igual que c por f(n).

ullet f(n) ES UNA FUNCIÓN QUE ACOTA SUPERIORMENTE A t(n))

Algoritmos – notación asintótica

¿Qué pasa cuando n $\rightarrow \infty$?

T(n) es de $O(n^2)$ \rightarrow n^2 es cota superior

Se dice que es de $orden n^2$

T(n) es de $O(f(n)) \rightarrow f(n)$ es cota superior Se dice que es de **orden** f(n)

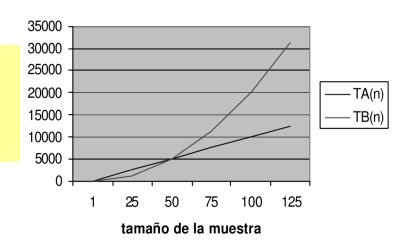
 $\exists c y n_0 : \forall n >= n_0, T(n) <= c f(n)$

Existe un valor c y n_{θ} tales que se cumple para todos los valores n mayores que n_{θ} , T(n) <= c.f(n)

Orden para comparar

- Se analizan el orden de los algoritmos
 - $T_A(n) = 100 * n \rightarrow \mathbf{O(n)}$, crecimiento lineal
 - $T_B(n) = 2 * n^2 \rightarrow \mathbf{O}(n^2)$, crecimiento cuadrático

Es mejor algoritmo el que tenga menor orden de crecimiento (menor cantidad de recursos)



- $T_C(n) = 3 * n^3 + 2 * n^2 \rightarrow O(n^3)$, crecimiento cúbico
- $T_D(n) = 3^n \rightarrow ? O(n^3)$

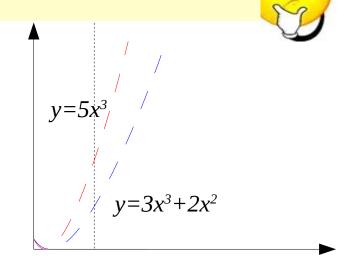
No, es exponencial, però si considero que es así debo llegar a un absurdo

Probar el orden

• $T_C(n) = 3 * n^3 + 2 * n^2 \rightarrow O(n^3)$, se prueba siguiendo la definición

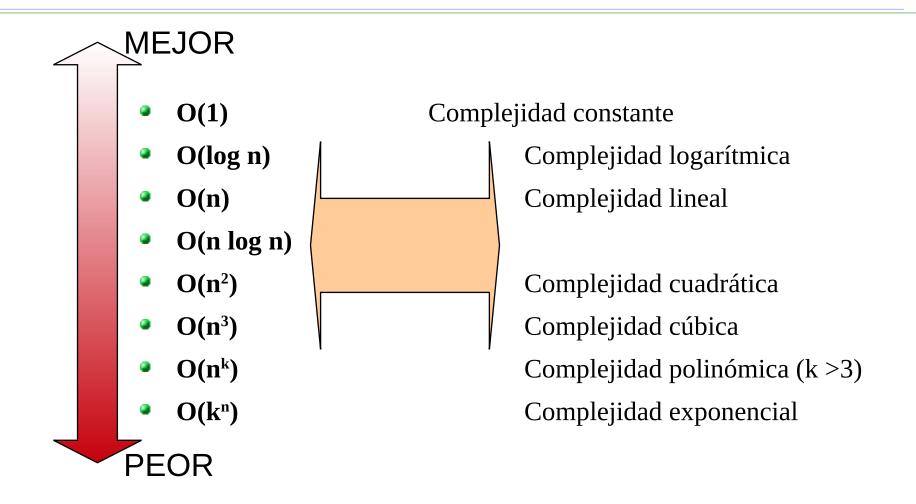
Elijo un c y n_0 , entonces tengo que probar $3n^3+2n^2 <= cn^3$

Sea
$$c = 5$$
 y $n_0 = 1$
 $\Rightarrow \forall n_0 \Rightarrow = 1$,
 $3 n^3 + 2 n^2 \le 5 n^3$

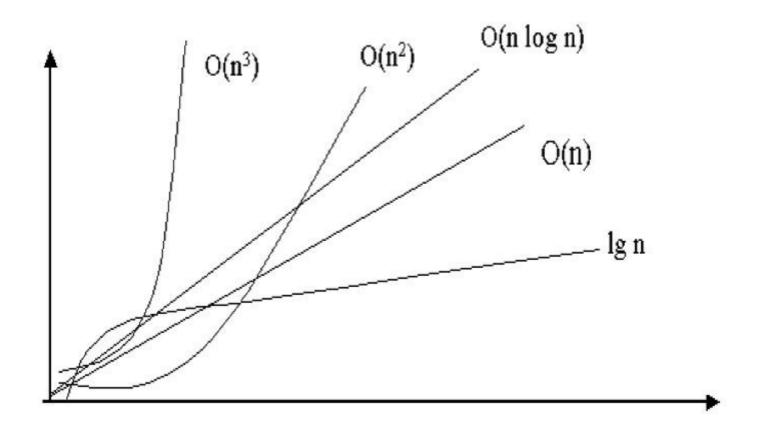


es de orden *O*(*n*³)

Funciones de complejidad



Funciones de O



Análisis de eficiencia

Los factores constantes no son importantes, se eliminan

$$c*O(f(n))$$
 es $O(f(n))$



si
$$T(n) = a_k n^k + a_k n^{k-1} + a_0$$

 $T(n)$ es $O(n^k)$

La base de los logaritmos no es importante

$$O(\log n)$$
 no se especifica la base $(\log n = \log c n * \log b c)$



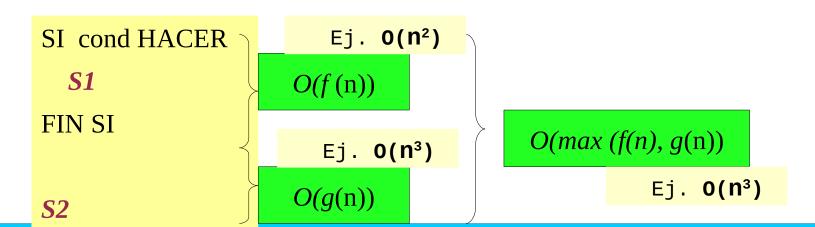
Reglas generales



Regla de la suma

Se toma el maximo de los ordenes de ejecucion. Sean p, q dos fragmentos de programa que se ejecutan en forma consecutiva:

$$T_p(n)$$
 $O(f(n))$
 $T_q(n)$ $O(g(n))$
 $T_p(n) + T_q(n)$ $O(max(f(n), g(n)))$



Reglas generales



Regla del producto

Se toma el producto de los órdenes de ejecucion. Sean p, q dos fragmentos de programa tales que:

$$T_p(n)$$
 $O(f(n))$
 $T_q(n)$ $O(g(n))$
 $T_p(n) * T_q(n)$ $O(f(n) * g(n))$

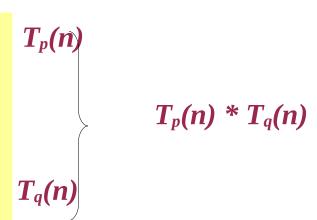
MIENTRAS cond HACER

MIENTRAS cond HACER

S1

FIN MIENTRAS

FIN MIENTRAS



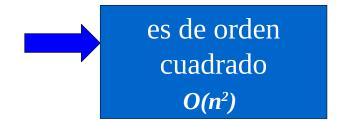
Uso de reglas

```
PARA i= 1 HASTA n HACER
a[i] \leftarrow 0 \quad O(1)
FIN PARA

PARA i= 1 HASTA n HACER
PARA j = 1 HASTA n HACER
a[i] \leftarrow a[i] + a[j] + i + j
FIN PARA

FIN PARA

O(n)
O(n)
O(n^2)
= max(O(n), O(n^2))
```



Buscando en un arreglo desordenado

- Si el <u>arreglo está desordenado</u>, la única opción es Búsqueda Secuencial :
 - Comienza desde el principio del arreglo
 - Avanza de a uno hasta que
 - el valor sea encontrado,
 - o el final del arreglo sea alcanzado
- También puede comenzar desde el final y retroceder hacia el principio
- Si el arreglo está parcialmente completo, la búsqueda termina de acuerdo al criterio utilizado (variable contador o último valor significativo)

Modulo busquedaBinaria

```
MODULO busquedaBinaria (ENTERO T[1..n], ENTERO x ) RETORNA Entero
ENTERO medio, ini, fin, ubicacion
LOGICO encontrado
           ini \leftarrow 1
           fin \leftarrow n
           encontrado \leftarrow falso
           ubicacion \leftarrow -1
/*1*/
           MIENTRAS( no encontrado AND ini < fin ) HACER
/*2*/
                   medio \leftarrow (ini + fin ) / 2 // division entera
/*3*/
                   SI ( x < T[medio] ) ENTONCES
/*4*/
                                 fin \leftarrow medio - 1
/*5*/
                   SINO
                            SI (x = T[medio] ) ENTONCES
                                 encontrado ← verdadero
                                 ubicacion \leftarrow medio
                            SINO
                                 ini← medio + 1
                            FIN SI
                  FIN SI
        FIN MIENTRAS
RETORNAR ubicacion
```

RecD

FIN MODULO

TE busquedaBinaria

Tiempo de Ejecución

 El rango de elementos candidatos a buscar es la mitad despues de cada comparación.

COMPARACIONES	TAMAÑO ARREGLO
0	n
1	n/2
2	n/4
3	n/8
i	n/(2 ⁱ)

• La búsqueda binaria corre en un tiempo $O(\log n)$.

Eficiencia

- Cada comparación, divide el arreglo restante en dos mitades
 - n/2 , n/4, n/8, El proceso terminará cuando el $n = 2^k$
 - Si se aplica log a ambos términos $log_2 n < k log_2 2$

Definición de logaritmo: $log_b x = n ssi x = b^n$,

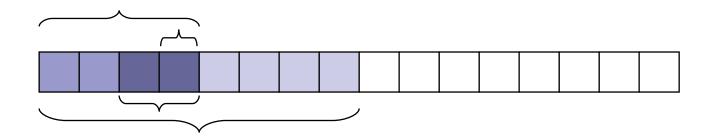
Tomemos las potencias de 2 y sus exponentes:

- $2^0 = 1$, $2^1 = 2$, $2^2 = 4$, $2^3 = 8$, $y 2^4 = 16$ etc. luego
- $log_21 = 0$, $log_22 = 1$, $log_24 = 2$, $log_28 = 3$ y $log_216 = 4$ etc.
- Por lo tanto la eficiencia de la búsqueda binaria es una función logarítmica $O(\log_2 n)$
- Ej. En un arreglo de 50.000 elementos la búsqueda binaria, en el peor de los casos, requiere $\log_2 50000 = 16$ comparaciones.

Nro 19

Búsqueda binaria

- Sólo puede usarse si el arreglo está ordenado
- Parte el arreglo en mitades y busca en la mitad que corresponde
- Evita buscar en la mitad que sabe que no lo va a encontrar
- Mucho más eficiente que la búsqueda secuencial
- Ej: en un vector de longitud 16, como máximo hace 4 comparaciones (16/2=8, 8/2=4, 4/2=2, 2/2=1)



Búsqueda Binaria

- Sea int v[10] = {2,4,6,8,10,12,14,16,18,20};
- Se desea buscar el elemento 6

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
2	4	6	8	10	12	14	16	18	20

	inicio	fin	medio	
Inicialización	0	9		
Iteración 1	0	9	(0+9)/2=4	Compara 6 y v[4]=10 Debe buscar en parte inferior
Iteración 2	0	3	(0+3)/2=1	Compara 6 y v[1]=4 Debe buscar en parte superior
Iteración 3	2	3	(2+3)/2=2	Compara 6 y v[2]=6 ÉXITO !!!