

Reglas Básicas

Si el tiempo de ejecución $T_1(n)$ es de orden $O(f_1(n))$ y $T_2(n)$ es de orden $O(f_2(n))$ se cumple:

- $T_1(Cn)$ sigue siendo de orden $O(f_1(n))$
- $T_1(n) + T_2(n)$ es de orden $O(f_1(n)) + O(f_2(n))$
 $O(f_1(n)) + O(f_2(n)) = O(f_1(n) + f_2(n))$
 $= O(\max(f_1(n), f_2(n)))$,
max es la función dominante.
- $T_1(n).T_2(n)$ es de orden $O(f_1(n)).O(f_2(n))$
 $O(f_1(n)).O(f_2(n)) = O(f_1(n).f_2(n))$
- $T_1(n)/T_2(n)$ es de orden $O(f_1(n)).O(f_2(n))$
 $O(f_1(n))/O(f_2(n)) = O(f_1(n)/f_2(n))$

Tema 3: Eficiencia y notación asintótica

Ing. Margot Edith Cuarán Jaramillo

Escuela de Ingeniería de Sistemas y Computación
Universidad del Valle - Santiago de Cali, Colombia
e-mail: mecuaran@eisc.univalle.edu.co
Agosto 2.006

Relaciones de dominación más comunes:

- $\max(n \cdot \log_a n, \log_a n) = n \cdot \log_a n$
- $\max(b^n, c^n) = b^n$ si $b \geq c$
- $\max(n^k, n^m) = n^k$ si $k \geq m$
- $\max(\log_a n, \log_b n) = \log_a n$ si $b \geq a \geq 1$
- $\max(n!, b^n) = n!$
- $\max(b^n, n^a) = b^n$ si $a \geq 0$
- $\max(n, \log_a n) = n$ si $a \geq 1$
- $\max(\log_a n, 1) = \log_a n$ si $a \geq 1$

Asignación (variable \Leftarrow expresión)

- Si la expresión es sencilla, por ejemplo:
 - variable \Leftarrow 3.141592
 - variable \Leftarrow a + b
 - etc
- Entonces el tiempo de ejecución sería del orden $O(1)$; en caso contrario habría que determinar el orden de la expresión, siendo de ese orden la asignación.

Estructura Secuencial

sentencia 1
sentencia 2
...
sentencia s

El tiempo total de ejecución sería la suma de los tiempos de ejecución de cada sentencia; por tanto, sería del orden de $O(f_1(n) + f_2(n) + \dots + f_s(n))$ o lo que es lo mismo $O(\max(f_1(n), f_2(n), \dots, f_s(n)))$, es decir la dominante de todas las funciones.

Estructura alternativa

si expresión entonces
bloque de sentencias
si no
otro bloque de sentencias
fin si

La expresión, el primer bloque de sentencias y el segundo bloque de sentencias tendrán unos tiempos de ejecución determinados $T_1(n)$, $T_2(n)$, $T_3(n)$ con unos órdenes $O(f_1(n))$, $O(f_2(n))$ y $O(f_3(n))$. El tiempo de ejecución de la estructura será la dominante de dichas funciones.

Estructura repetitiva

desde $i \leftarrow a$ hasta $f(n)$ hacer
bloque de sentencias
fin desde

El bucle anterior se ejecuta un número de veces que es función del tamaño del problema (n); si el tiempo de ejecución del cuerpo del bucle es de orden $O(g(n))$ entonces el tiempo de ejecución del bucle completo será del orden $O(f(n)g(n))$.

Si el bucle fuera un mientras o un repetir...hasta, entonces se debería tener en cuenta el orden de la expresión lógica, determinar la dominante entre dicha expresión y el cuerpo del bucle y aplicar la regla anterior.

Ejemplo 1

```
desde  $i \leftarrow 1$  a  $n$   
  desde  $j \leftarrow 1$  a  $n$   
    escribir  $i+j$   
  fin desde  $j$   
fin desde  $i$ 
```

- El tamaño del problema viene definido en este caso por la variable n .
- Se va a la zona más interna del bucle (escribir $i+j$).
- Se trata de una sentencia elemental, por tanto, su tiempo de ejecución será de orden $O(1)$.

- El bucle más interno (desde $j \leftarrow 1$ a n) se ejecuta n veces y su cuerpo tiene complejidad $O(1)$, por tanto, este bucle tiene complejidad $O(n \cdot 1) = O(n)$.
- El bucle más externo (desde $i \leftarrow 1$ a n) se ejecuta n veces y su cuerpo (el bucle anterior) tiene complejidad $O(n)$, por tanto, este bucle (y el algoritmo) tiene complejidad $O(n \cdot n) = O(n^2)$.

¿Qué significa esto? Significa que si la ejecución de este algoritmo en un ordenador para un problema de tamaño 10 tardó, por ejemplo, 5 unidades de tiempo; ese mismo algoritmo resolvería en ese mismo ordenador un problema de tamaño 20 como máximo en 20 unidades de tiempo y uno de tamaño 30 un máximo de 45 unidades de tiempo.

Ejemplo 2

```
f ← 1
desde i ← 1 a n
  f ← f_i
fin desde
```

- El tamaño del problema viene definido en este caso por la variable n .
- Se va a la zona más interna del bucle ($f \leftarrow f_i$).
- Se trata de dos sentencias elementales (producto y asignación), por tanto, su tiempo de ejecución será de orden $O(1)$.

- El bucle (desde $i \leftarrow 1$ a n) se ejecuta n veces y su cuerpo tiene complejidad $O(1)$, por tanto, este bucle (y el algoritmo que permite calcular el factorial de n) tiene complejidad $O(n \times 1) = O(n)$.

¿Qué significa esto? Significa que si el cálculo del factorial de 10 en un ordenador tardó, por ejemplo, 2 unidades de tiempo; ese mismo algoritmo calcularía en ese mismo ordenador el factorial de 20 como máximo en 4 unidades de tiempo y el de 30 un máximo de 6 unidades de tiempo.

Recurrencias

- Para analizar la complejidad de los algoritmos recursivos se emplean las ecuaciones de recurrencia.
- Una ecuación de recurrencia nos permiten indicar el tiempo de ejecución para los distintos casos de un algoritmo recursivo (casos base y recursivo).
- Una vez se dispone de la ecuación de recurrencia es posible calcular el orden del tiempo de ejecución de diversas formas.

Ejemplo 3

si $n=0$ **entonces** factorial $\leftarrow 1$
sino factorial $\leftarrow n \cdot \text{factorial}(n-1)$
fin si

$$T(n) = \begin{cases} 4 & n=0 \\ 1 + T(n-1) & n \neq 0 \end{cases}$$

- Supongamos que tenemos el algoritmo recursivo para calcular el factorial de un número.
- El tamaño de los datos vendría dado por la propia variable n .
- El caso básico, $n=0$, supone que el tiempo de ejecución $T(n)=1+1$ (la evaluación $n=0$ tiene un tiempo de ejecución constante, simplificamos a 1, y la asignación factorial $\leftarrow 1$ también es una operación unitaria).

- El caso recursivo tiene un tiempo $T(n)=1 + 1 + 1 + 1 + T(n-1)$, puesto que hay que tener en cuenta la evaluación, la expresión $n-1$, el producto, la asignación y el tiempo que requiera calcular factorial($n-1$).
- Así la ecuación de recurrencia sería de la que aparece a la izquierda.
- La técnica de despliegue de recurrencias consiste, básicamente, en sustituir las apariciones de T dentro de la ecuación recursiva tantas veces como sea necesario hasta encontrar una forma general que dependa del número de invocaciones recursivas, $k \cdot n$.

- Por ejemplo, en el caso anterior:

$$\begin{aligned}
 T(n) &= 4 + T(n-1) \\
 &= 4 + (4 + T(n-2)) \\
 &= 4 + (4 + (4 + T(n-3))) \\
 &= \dots \\
 &= 4k + T(n-k),
 \end{aligned}$$

donde k es el número de invocaciones recursivas.

- Posteriormente hay que comprobar la forma en que se cumple para el caso básico:

- $n-k=0 \Leftrightarrow n=k$,

$$\begin{aligned}
 T(n) &= 4n + T(0) \\
 &= 4n + 2
 \end{aligned}$$

- Así, si $T(n)=4n+2$, la complejidad es del orden $O(n)$.

Un aspecto interesante de este ejemplo en particular es que la complejidad del algoritmo recursivo para el cálculo del factorial es idéntica a la del algoritmo iterativo pues en ambos casos es $O(n)$. ¿Quiere esto decir que ambos algoritmos son igual de eficientes? No, recordemos que esto es un límite asintótico y prescindiendo de constantes multiplicativas.

Así, ambos algoritmos se comportarán de forma similar: si m es $2n$, entonces el cálculo de $m!$ tardará como máximo el doble que $n!$. Sin embargo, es posible que el algoritmo recursivo tarde más que el iterativo por cuestiones de la implementación de la recursividad en un ordenador, no por cuestiones algorítmicas.