
TEMA 2: COMPLEJIDAD DE ALGORITMOS

¿Qué entendemos por complejidad de un programa?

Es una medida **ABSTRACTA** del tiempo de ejecución (conocida como **complejidad temporal**) o uso de memoria (conocida como **complejidad espacial**). Por norma general estas dos complejidades son inversas: (- tiempo implica + espacio, y viceversa).

La complejidad se mide en función de los datos de entrada (tamaño de la entrada o **input size**). Al crecer el tamaño de la entrada, la complejidad del programa puede crecer o permanecer constante.

Un ejemplo posible de la vida real podría ser organizar una fiesta en mi casa, teniendo en cuenta el número de invitados.

- (1) ¿El tiempo que necesito para limpiar la casa antes de la fiesta depende del número de invitados?

NO → el trabajo es *constante* → $f(n) = c$

- (2) ¿El tiempo que necesito para limpiar la casa después de la fiesta depende del número de invitados?

Probablemente **SÍ**...

- (3) Quiero mandar una invitación personal a cada invitado, ¿depende del número de invitados?

SÍ → el trabajo es *lineal* con respecto al número de invitados → $f(n) = i * n + c$, donde i es el tiempo que tardo en escribir la invitación, n el número de invitaciones que debo escribir y c el tiempo que tardo en ir a correos a mandarlas

- (4) Una vez en la fiesta, debemos saludarnos todos entre sí, ¿depende del número de invitados?

SÍ → el trabajo es *cuadrático* con respecto al número de invitados → $f(n) = s * (n^2 + n) / 2$, donde n es el número de invitados y s el tiempo que tarda en realizarse un saludo

Análisis experimental: se hace un estudio estadístico de un programa concreto, en un entorno de ejecución concreto, con un compilador concreto, en un sistema operativo concreto...

Análisis teórico: se estudia los programas independientemente del entorno de ejecución, analizando algoritmos en pseudocódigo o programas concretos con el objetivo de obtener los órdenes de magnitud de la complejidad.

NOTA: Las constantes no son relevantes a la hora de obtener la complejidad asintótica. Además, pueden ser útiles a la hora de extrapolar los resultados teóricos a entornos concretos.

Teniendo en cuenta que cada operación (+, *, -, =, if, method call, etc) consume una unidad de tiempo (t) y que cada acceso a la memoria consume una unidad de tiempo, vamos a ver cuál es la complejidad a través de algunos ejemplos:

- (1) ¿Cuánto cuesta en unidades de tiempo una llamada al método `max(1, 3)`?

```
int max(int i, int j) {  
    if (i > j)  
        return i;  
    else  
        return j;  
}
```

(2) ¿Cuánto cuesta en unidades de tiempo una llamada al método `member(5, [1, 2, 3])`?

```
static <E> boolean member(E e, E[] arr) {  
    boolean found = false;  
    for (int i=0; i<arr.length && !found ; i++)  
        found = e.equals(arr[i]);  
    return found;  
}
```

Estudio de casos: no solo el tamaño de los datos es relevante, también la distribución de los datos puede ayudar (o perjudicar). Podemos encontrarnos diferentes escenarios para `member(E e, E[] arr)`.

El elemento a buscar...

- (1) está siempre el primero;
- (2) puede estar en cualquier sitio (y todos los casos son equiprobables);
- (3) está siempre el último (o no está);
- (4) está más veces el primero que en otra posición...

Por ello, la complejidad puede ser estudiada de muchas formas:

- (1) En el caso mejor (**lower-bound**)
- (2) En el caso (pro-)medio
- (3) En el caso peor (**upper-bound**) → es el que nos aporta resultados más precisos y fiables, ya que nos permite movernos en un escenario “seguro”.
- (4) En el caso amortizado

NOTA: La complejidad asintótica implica calcular la complejidad cuando el tamaño de los datos de entrada tiende a infinito

Funciones de complejidad: Los interfaces no implican ninguna medida de complejidad. La complejidad va asociada a la implementación de los métodos de la interfaz en una clase. **OJO:** En la especificación del interfaz se puede exigir que ciertos métodos se implementen con una complejidad determinada.

Función constante → $f(n) = c$

Función polinomial → $f(n) = c_1 * n^{e_1} + \dots + c_m * n^{e_m}$, donde el grado del polinomio lo marca el exponente de mayor valor. Entre las funciones polinomiales encontramos la lineal (grado 1), cuadrática (grado 2) y cúbica (grado 3)

Función logarítmica → $f(n) = \log_2(n)$

Función exponencial → $f(n) = c^n$

Notación O(): el objetivo intuitivo es establecer la complejidad de una función en términos de n con una función proporcional que la acota asintóticamente ignorando los factores constantes y de orden menor. Decimos que un método tiene un orden de complejidad $O(n)$ cuando $O(n)$ acota asintóticamente la función de complejidad del método

Escala de complejidad de menor a mayor:

Constante	$O(1)$
Logarítmica	$O(\log(n))$
Lineal	$O(n)$
N-Log-N	$O(n * \log(n))$
Cuadrática	$O(n^2)$
Cúbica	$O(n^3)$
Polinomial de orden k	$O(n^k)$
Exponencial	$O(2^n) \dots O(m^n)$

Ejemplos:

$5n + 12$	$O()$
109	$O()$
$n^2 + 3n + 112$	$O()$
$n^3 + 1999n + 1337$	$O()$
$n + \sqrt{n}$	$O()$
$2^n + n^2$	$O()$
$n \log n + 1000n + 3$	$O()$

Ejercicios: indicar la complejidad de los siguientes métodos:

```
<E> boolean m1(IndexedList<E> l, E e) {
    boolean res = false;
    if (!l.isEmpty())
        res = l.get(0).equals(e);
    return res;
}
```

```
void m2(IndexedList<E> l) {
    int i = 0;
    while (i < l.size()) {
        int j = 0;
        while (j < l.size())
            ++j;
        ++i;
    }
}
```

Complejidad →

Complejidad →

```
<E> int method(IndexedList<E> l) {
    int i = l.size();
    int counter = 0;
    while (i > 0) {
        counter++;
        i /= 2;
    }
    return counter;
}
```

```
<E> int method(IndexedList<E> l) {
    int counter = 0;
    for (int i=0; i < l.size(); i++) {
        int j = l.size();
        while (j > 0) {
            counter++;
            j /= 2;
        }
    }
    return counter;
}
```

Complejidad →

Complejidad →