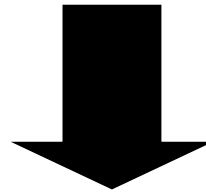


### EFICIENCIA/COMPLEJIDAD ALGORÍTMICA

MEDIDA DE LOS RECURSOS QUE EMPLEA UN ALGORITMO EN SU ALMACENAMIENTO Y EJECUCIÓN.



UTILIZACIÓN DE RECURSOS



EFICIENCIA



COMPLEJIDAD

EL ANÁLISIS DE LA COMPLEJIDAD DE UN ALGORITMO PUEDE LLEVARSE A CABO DE DOS FORMAS:

- TEÓRICA
- EMPÍRICA

## ANÁLISIS TEÓRICO

### VENTAJAS DEL ENFOQUE TEÓRICO

INDEPENDENCIA DEL LENGUAJE DE PROGRAMACIÓN UTILIZADO.

INDEPENDENCIA DEL ORDENADOR EN EL QUE SE EJECUTA.

INDEPENDENCIA DE LA PERICIA DEL PROGRAMADOR.

# PROGRAMACIÓN I

## ANÁLISIS DE LA COMPLEJIDAD



### COMPLEJIDAD TEMPORAL

TIEMPO NECESARIO PARA EJECUTAR UN ALGORITMO.

### COMPLEJIDAD ESPACIAL

CANTIDAD DE MEMORIA NECESARIA PARA EJECUTAR UN ALGORITMO.

HABITUALMENTE SE HA DE LLEGAR A UN COMPROMISO ENTRE LA COMPLEJIDAD TEMPORAL Y LA COMPLEJIDAD ESPACIAL

### LA MEDIDA DE LA COMPLEJIDAD HA DE SER INDEPENDIENTE DE

EL ORDENADOR CON EL QUE SE TRABAJE.

EL LENGUAJE DE PROGRAMACIÓN.

EL COMPILADOR.

CUALQUIER OTRO ELEMENTO, HARDWARE O SOFTWARE, QUE PUEDA INFLUIR EN EL ANÁLISIS.

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### ENTRADA (n)

Número de componentes sobre las que se ejecuta un algoritmo.

### T (n)

Complejidad en tiempo para una entrada de tamaño n.

## PRINCIPIO DE INVARIANZA

Dado un algoritmo y dos implementaciones  $I_1$  e  $I_2$  que tardan  $T_1(n)$  y  $T_2(n)$  respectivamente, existe una constante real  $C > 0$  y un número natural  $n_0$  tales que para todo  $n \geq n_0$  se verifica que

$$T_1(n) \leq C T_2(n)$$

Esto es, dos implementaciones distintas del mismo algoritmo sólo difieren en cuanto a eficiencia en un factor constante para valores de la entrada suficientemente grandes.

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### ESTUDIO TEÓRICO

es necesario seleccionar los datos ( $n$ ) que más influyen en el coste de un algoritmo. .

### TAMAÑO DE LOS DATOS DE ENTRADA

- Cuando el tamaño de los datos es pequeño **NO** habrá diferencias significativas en el uso de distintos algoritmos.
- Cuando el tamaño de los datos es grande, los costes de los diferentes algoritmos **SI** pueden variar de manera significativa.

Los distintos algoritmos que resuelven un mismo problema pueden tener grandes diferencias en su tiempo de ejecución, a veces, de órdenes de magnitud (interesa calcular, de forma aproximada, el orden de magnitud que tiene el tiempo de ejecución de cada algoritmo).

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### ORDEN DE MAGNITUD

El ORDEN (logarítmico, lineal, cuadrático, exponencial, etc, ..) de la función  $T(n)$  (que mide la complejidad temporal de un algoritmo) es el que expresa el COMPORTAMIENTO DOMINANTE CUANDO EL TAMAÑO DE LOS DATOS ES GRANDE.

### COMPORTAMIENTO ASINTÓTICO

COMPORTAMIENTO PARA VALORES DE LA ENTRADA SUFICIENTEMENTE GRANDES

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### OBJETIVO DEL ESTUDIO DE LA COMPLEJIDAD ALGORÍTMICA

DETERMINAR EL COMPORTAMIENTO ASINTÓTICO DEL COSTE.

### DIMENSIONES

$\Theta$

ORDEN EXACTO DE LA FUNCIÓN.

$O$

COTA SUPERIOR.

$\Omega$

COTA INFERIOR.

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### COTA SUPERIOR (O)

POSIBILITA CALCULAR EL LÍMITE O COTA SUPERIOR DEL TIEMPO DE EJECUCIÓN DE UN ALGORITMO.

### PROPIEDADES DE LA COTA SUPERIOR

$O(f(n)) = k O(f(n))$ ,  $k$  es una constante

$O(f(n)+g(n)) = \max (O(f(n)), O(G(n)) )$

$O(f(n)) + O(g(n)) = O(f(n)+g(n))$

$O(f(n)) * O(g(n)) = O(f(n) * g(n))$

$O(O(f(n))) = O(f(n))$



## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### FUNCIONES DE COMPLEJIDAD TEMPORAL

$O(1) \rightarrow$  Complejidad constante

$O(\log n) \rightarrow$  Complejidad logarítmica

$O(n) \rightarrow$  Complejidad lineal

$O(n \cdot \log n)$

$O(n^2) \rightarrow$  Complejidad cuadrática

$O(n^3) \rightarrow$  Complejidad cúbica

$O(n^k) \rightarrow$  Complejidad polinómica ( $k > 3$ )

$O(2^n) \rightarrow$  Complejidad exponencial

$O(n!) \rightarrow$  Complejidad factorial

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD

Para calcular la complejidad de un algoritmo es necesario analizar la complejidad de las operaciones que lo componen.  
Se va a calcular la complejidad temporal en el caso peor.

**Instrucciones simples:** se ejecutan una sola vez y tienen un coste constante  $O(1)$ :

- Expresiones aritméticas con datos de tamaño constante.
- Comparaciones de datos simples.
- Asignación de datos simples.
- Lectura de datos simples.
- Escritura de datos simples.

**Instrucciones compuestas:** se aplica la regla de la suma, es decir:

$$T_{1,2}(n) = T_1(n) + T_2(n) = \max(T_1(n), T_2(n))$$

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD

Instrucciones de selección (IF/CASE):

**if condición I1; else I2;**

La condición se evalúa siempre, por lo que hay que añadir su coste  $T_{cond}(n)$  al peor de los dos posibles casos:

$$T_{if}(n) = T_{cond}(n) + \text{Max}(T_{I1}(n), T_{I2}(n))$$

```
switch (expresión) {  
    case valor1:      instrucciones_1; break;  
    case valor2:      instrucciones_3; break;  
    .....  
    case valork:      instrucciones_k; break;  
};
```

$$T_{switch}(n) = T_{exp}(n) + \text{Max}(T_{I1}(n), \dots, T_{Ik}(n))$$

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD

Instrucciones iterativas (FOR):

```
FOR k in 1..n {  
    |  
};
```

El coste es el producto del número de iteraciones por el coste de las instrucciones del cuerpo del bucle:

$$T_{\text{for}}(n) = \text{multiplicacion}(T_I(n))$$

Con WHILE y DO se calcula de forma análoga.

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD

**Subprogramas:**

- El tratamiento es diferente según se trate de subprogramas recursivos o no recursivos.
- Subprogramas no recursivos: el coste se calcula en función de las instrucciones que lo integran.
- Subprogramas recursivos: habrá que diferenciar los casos base de los recurrentes.

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD (EJEMPLOS)

- for (int i= 0; i < K; i++) {O(1) }  $\rightarrow K * O(1) = O(1)$
- for (int i= 0; i < n; i++) {O(1) }  $\rightarrow n * O(1) = O(n)$
- for (int i= 0; i < n; i++) {  
    for (int j= 0; j < n; j++) {  
        O(1)  
    }  
}  $\rightarrow n * n * O(1) = O(n^2)$

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD (EJEMPLOS)

```
c= 1;  
while (c < N){  
    O(1);  
    c= 2**c;  
}
```

El valor inicial de  $c$  es 1, siendo  $2^k$  al cabo de “ $k$ ” iteraciones. El número de iteraciones es tal que

$$2^{**k} \geq N \Rightarrow k = (\log_2(N))$$

[el entero inmediato superior] y, por tanto, la complejidad del bucle es  $O(\log n)$ .

## COMPLEJIDAD TEMPORAL

### CÁLCULO DE LA COMPLEJIDAD (EJEMPLOS)

```
for (int i= 0; i < N; i++) {  
    c= i;  
    while (c > 0) {  
        O(1)  
        c= 2**c;  
    }  
}
```

Tenemos un bucle interno de orden  $O(\log n)$  que se ejecuta  $N$  veces, luego el conjunto es de orden  $O(n \log n)$



# PROGRAMACIÓN I

## ANÁLISIS DE LA COMPLEJIDAD



ALGORITMO BÚSQUEDA LINEAL	$O(n)$
ALGORITMO BÚSQUEDA BINARIA O DICOTÓMICA	$O(\log n)$
ALGORITMO DE INSERCIÓN DIRECTA	$O(n^2)$
ALGORITMO DE SELECCIÓN DIRECTA	$O(n^2)$
ALGORITMO DE INTERCAMBIO (BURBUJA)	$O(n^2)$
ALGORITMO SACUDIDA	$O(n^2)$
ALGORITMO SHELL (INCREMENTOS DECRECIENTES)	$O(n^{1.25}) / O(n^2)$
ALGORITMO QUICKSORT	$O(n \log n) / O(n^2)$