



La eficiencia de los algoritmos Análisis y Diseño de Algoritmos

La eficiencia de los algoritmos

- Comparación de algoritmos
- Principio de invarianza
- Eficiencia
- Notaciones asintóticas
- Cálculo de la eficiencia de un algoritmo
- Resolución de recurrencias:
 Método de la ecuación característica
 - Recurrencias homogéneas
 - Recurrencias no homogéneas
 - Cambios de variable
 - Transformaciones del rango
- Apéndice: Fórmulas útiles



Comparación de algoritmos



A menudo dispondremos de más de un algoritmo para resolver un problema dado, ¿con cuál nos quedamos?

USO DE RECURSOS

- Computacionales:
 - Tiempo de ejecución
 - Espacio en memoria
- No computacionales:
 - Esfuerzo de desarrollo (análisis, diseño & implementación)



Comparación de algoritmos



Factores que influyen en el uso de recursos

- Recursos computacionales:
 - Diseño del algoritmo
 - Complejidad del problema (p.ej. tamaño de las entradas)
 - Hardware (arquitectura, MHz, MBs...)
 - Calidad del código
 - Calidad del compilador (optimizaciones)
- Recursos no computacionales:
 - Complejidad del algoritmo
 - Disponibilidad de bibliotecas reutilizables



Principio de invarianza



- Dos implementaciones de un mismo algoritmo no diferirán más que en una constante multiplicativa.
- Si t₁(n) y t₂(n) son los tiempos de dos implementaciones de un mismo algoritmo, se puede comprobar que:

$$\exists c, d \in R, \quad t_1(n) \leq ct_2(n); \quad t_2(n) \leq dt_1(n)$$



Eficiencia



Medida del uso de los recursos computacionales requeridos por la ejecución de un algoritmo en función del tamaño de las entradas.

T(n) Tiempo empleado para ejecutar el algoritmo con una entrada de tamaño n



Eficiencia



Tipos de análisis

¿Cómo medimos el tiempo de ejecución de un algoritmo?

Mejor caso

En condiciones óptimas (no se usa por ser demasiado optimista).

Peor caso

En el peor escenario posible (nos permite acotar el tiempo de ejecución).

Caso promedio

Caso difícil de caracterizar en la práctica.

Análisis probabilístico

Asume una distribución de probabilidad sobre las posibles entradas.

Análisis amortizado

Tiempo medio de ejecución por operación sobre una secuencia de ejecuciones sucesivas.



Eficiencia



Ejemplo

Algoritmo 1: $T(n) = 10^{-4} 2^n$ segundos

n = 38 datos

T(n) = 1 año

Algoritmo 2: $T(n) = 10^{-2} n^3$ segundos

n = 1000 bits

T(n) = 1 año

¿Cuál es mejor? Se precisa un análisis asintótico



Notaciones asintóticas



Estudian el comportamiento del algoritmo cuando el tamaño de las entradas es lo suficientemente grande, sin tener en cuenta lo que ocurre para entradas pequeñas y obviando factores constantes.



Notaciones asintóticas



Orden de eficiencia

Un algoritmo tiene un tiempo de ejecución de **orden** f(n), para una función dada f, si existe una constante positiva c y una implementación del algoritmo capaz de resolver cada caso del problema en un tiempo acotado superiormente por $c \cdot f(n)$, donde n es el tamaño del problema considerado.



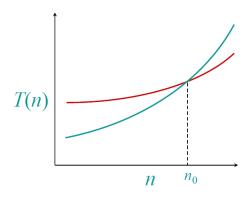
Notaciones asintóticas



Notación O

Decimos que una función T(n) es O(f(n))si existen constantes n_0 y c tales que $T(n) \le cf(n)$ para todo $n \ge n_0$:

T(n) es $O(f(n)) \Leftrightarrow$ $\exists c \in R, \exists n_0 \in N, \text{ tal que } \forall n > n_0 \in N, T(n) \leq cf(n)$





Notaciones asintóticas



Ejemplos

$$T(n) = 3n$$

T(n) es O(n), O(n log n), O(n²), O(n³) y O(2n).

$$T(n) = (n+1)^2$$

- T(n) es O(n²), O(n³) y O(2n).
- T(n) no es O(n) ni O(n log n).

$$T(n) = 32n^2 + 17n + 32$$

T(n) es O(n²) pero no es O(n).

$$T(n) = 3n^3 + 345n^2$$

T(n) es $O(n^3)$ pero no es $O(n^2)$.

$$T(n) = 3^n$$

T(n) es O(3ⁿ) pero no es O(2ⁿ).



Notaciones asintóticas



Notaciones Ω y Θ

Notación Ω (cota inferior)

T(n) es $\Omega(f(n))$ cuando $\exists c \in R^+, \exists n_0 \in N: \forall n \geq n_0 \Rightarrow T(n) \geq cf(n)$

Notación ⊕ (orden exacto)

T(n) es $\Theta(f(n))$ cuando T(n) es O(f(n)) y T(n) es $\Omega(f(n))$



Órdenes de eficiencia



Órdenes de eficiencia más habituales

N	O(log ₂ n)	O(n)	O(n log ₂ n)	O(n²)	O(2 ⁿ)	O(n!)
10	3 µs	10 µs	30 µs	0.1 ms	1 ms	4 s
25	5 µs	25 µs	0.1 ms	0.6 ms	33 s	10 ¹¹ años
50	6 µs	50 μs	0.3 ms	2.5 ms	36 años	
100	7 μs	100 µs	0.7 ms	10 ms	10 ¹⁷ años	
1000	10 µs	1 ms	10 ms	1 s		
10000	13 µs	10 ms	0.1 s	100 s		
100000	17 µs	100 ms	1.7 s	3 horas		
1000000	20 µs	1 s	20 s	12 días		

Tiempos calculados suponiendo 1 µs por operación elemental.

 $O(1) \subset O(\log n) \subset O(n) \subset O(n \log n) \subset O(n^2) \subset O(n^3) \subset O(2^n) \subset O(n!)$



Órdenes de eficiencia



Orden lineal: O(n)

Tiempo de ejecución proporcional al tamaño de la entrada.

Ejemplo: Calcular el máximo de n números $a_1, ..., a_n$.

```
max ← a₁
for i = 2 to n {
   if (aᵢ > max)
       max ← aᵢ
}
```



Órdenes de eficiencia



Orden cuadrático: O(n2)

Aparece cuando tenemos que enumerar todas las parejas posibles de elementos de un conjunto.

Ejemplo: Dado un conjunto de puntos en el plano (x_1, y_1) , ..., (x_n, y_n) , encontrar la pareja más cercana.

```
 \begin{aligned} & \min \leftarrow (\mathbf{x}_{1} - \mathbf{x}_{2})^{2} + (\mathbf{y}_{1} - \mathbf{y}_{2})^{2} \\ & \text{nearest} \leftarrow (\mathbf{1}, \mathbf{2}) \\ & \text{for } \mathbf{i} = \mathbf{1} \text{ to n } \{ \\ & \text{ for } \mathbf{j} = \mathbf{i} + \mathbf{1} \text{ to n } \{ \\ & \text{ d} \leftarrow (\mathbf{x}_{i} - \mathbf{x}_{j})^{2} + (\mathbf{y}_{i} - \mathbf{y}_{j})^{2} \\ & \text{ if } (\mathbf{d} < \min) \{ \\ & \text{ min } \leftarrow \mathbf{d} \\ & \text{ nearest } \leftarrow (\mathbf{i}, \mathbf{j}) \\ & \} \\ & \} \end{aligned}
```



Órdenes de eficiencia



Órdenes O(log n) y O(n log n)

Aparecen en muchos algoritmos recursivos p.ej. Estrategia "divide y vencerás"

Ejemplos: **O(log n)** Búsqueda binaria

O(n log n) Mergesort, Heapsort...

Orden exponencial O(2ⁿ)

Aparece en muchos problemas de tipo combinatorio

Ejemplo: Enumerar todos los subconjuntos de un conjunto dado.

Cálculo de la eficiencia



Operación elemental

Operación de un algoritmo cuyo tiempo de ejecución se puede acotar superiormente por una constante.

- En nuestro análisis, sólo contará el número de operaciones elementales y no el tiempo exacto necesario para cada una de ellas.
- En la descripción de un algoritmo, puede ocurrir que una línea de código corresponda a un número de variable de operaciones elementales.

p.ej.
$$x \leftarrow \max\{A[k], 0 \le k \le n\}$$



Operaciones elementales

 Algunas operaciones matemáticas no son operaciones elementales.

p.ej. sumas y productos dependen de la longitud de los operandos.

 Convención: En la práctica, suma, diferencia, producto, división, módulo, operaciones booleanas, comparaciones y asignaciones se consideran operaciones elementales, salvo que explícitamente se establezca lo contrario.

Cálculo de la eficiencia



Reglas de cálculo de la eficiencia

- Sentencias simples
- 2. Bloques de sentencias
- 3. Sentencias condicionales
- 4. Bucles
- 5. Llamadas a funciones
- 6. Funciones recursivas





Reglas de cálculo de la eficiencia

1. Sentencias simples

Consideraremos que cualquier sentencia simple (lectura, escritura, asignación, etc.) va a consumir un tiempo constante, **O(1)**, salvo que contenga una llamada a una función.



Cálculo de la eficiencia



Reglas de cálculo de la eficiencia

2. Bloques de sentencias

- Tiempo total de ejecución = Suma de los tiempos de ejecución de cada una de las sentencias del bloque.
- Orden de eficiencia = Máximo de los órdenes de eficiencia de cada una de las sentencias del bloque.





Reglas de cálculo de la eficiencia

3. Sentencias condicionales

El tiempo de ejecución de una sentencia condicional es el máximo del tiempo del bloque if y del tiempo del bloque else.

Si el bloque if es O(f(n)) y el bloque else es O(g(n)), la sentencia condicional será $O(max\{f(n), g(n)\})$.

iOjo! No se nos puede olvidar el tiempo de ejecución correspondiente a la comprobación de la condición.

Cálculo de la eficiencia



Reglas de cálculo de la eficiencia

4. Bucles

- Tiempo de ejecución
 - = Suma de los tiempos invertidos en cada iteración
- En el tiempo de cada iteración se ha de incluir el tiempo de ejecución del cuerpo del bucle y también el asociado a la evaluación de la condición (y, en su caso, la actualización del contador).
- Si todas las iteraciones son iguales, el tiempo total de ejecución del bucle será el producto del número de iteraciones por el tiempo empleado en cada iteración.



Reglas de cálculo de la eficiencia

5. Llamadas a funciones

Si una determinada función P tiene una eficiencia de O(f(n)), cualquier llamada a P es de orden O(f(n)).

- Las asignaciones con diversas llamadas a función deben sumar las cotas de tiempo de ejecución de cada llamada.
- La misma consideración es aplicable a las condiciones de bucles y sentencias condicionales.



Cálculo de la eficiencia



Reglas de cálculo de la eficiencia

6. Funciones recursivas

Las funciones de tiempo asociadas a funciones recursivas son también recursivas.

p.ej.
$$T(n) = T(n-1) + f(n)$$

Para analizar el tiempo de ejecución de un algoritmo recursivo, le asociamos una función de eficiencia desconocida, T(n), y la estimamos a partir de T(k) para distintos valores de k (menores que n).





Ejemplo

```
int fact(int n)
{
  if (n <= 1)
    return 1;
  else
    return (n * fact(n - 1));
}</pre>
```

Los bloques if y else son operaciones elementales, por lo que su tiempo de ejecución es O(1).

Cálculo de la eficiencia



```
T(n) = 1 + T(n - 1)
= 1 + (1 + T(n-2)) = 2 + T(n-2)
= 2 + (1 + T(n-3)) = 3 + T(n-3)
...
= i + T(n-i)
...
= (n-1) + T(n - (n-1)) = (n-1) + 1
```

Por tanto, T(n) es O(n)

La implementación recursiva del cálculo del factorial es de orden lineal.





Ejemplo

```
int L(int n)
{
   if (n == 1)
     return 0;
   else
     return L(n/2) + 1;
}
```

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 1 \\ 1 + T\left(\frac{n}{2}\right) & n > 1 \end{cases}$$



Cálculo de la eficiencia



$$T(n) = T(n/2) + 1$$

$$= (T(n/4) + 1) + 1 = T(n/4) + 2$$

$$= (T(n/8) + 1) + 2 = T(n/8) + 3$$
...
$$= T(n/2^{i}) + i$$
...
$$= T(n/2^{\log(n)}) + \log_2(n)$$

$$= T(1) + \log_2(n)$$

Por tanto, T(n) es O(log n)





El mismo desarrollo se podría realizar más cómodamente con un cambio de variable: $n=2^m \rightarrow m = log_2(n)$

$$T(2^{m}) = T(2^{m-1}) + 1 =$$
 $= (T(2^{m-2}) + 1) + 1$
 $= (T(2^{m-3}) + 1) + 2$
...
 $= T(2^{m-i}) + i$
...
 $= T(2^{m-m}) + m$
 $= T(1) + log_{2}(n)$



Cálculo de la eficiencia



Ejemplo

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + n^2, \quad n \ge 2; \quad T(1) = 1$$

• Cambio de variable:
$$n = 2^m$$

 $n^2 = (2^m)^2 = (2^2)^m = 4^m$

$$T(2^{m}) = T(2^{m-1}) + 4^{m} =$$

$$= T(2^{m-2}) + 4^{m-1} + 4^{m}$$
...
$$= T(2^{m-i}) + [4^{m-(i-1)} + ... + 4^{m-1} + 4^{m}]$$





Ejemplo

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + n^2, \quad n \ge 2; \quad T(1) = 1$$

$$T(2^{m}) = T(1) + [4^{1} + \dots + 4^{m-2} + 4^{m-1} + 4^{m}]$$

$$= 1 + \sum_{i=1}^{m} 4^{i} = \sum_{i=0}^{m} 4^{i} = \frac{4^{m+2} - 1}{4 - 1} = \frac{4^{2} 4^{m}}{3} - \frac{1}{3}$$

$$= \frac{4^{2}}{3} n^{2} - \frac{1}{3}$$

T(n) es $O(n^2)$



Resolución de recurrencias



Técnicas de resolución de recurrencias

- Método de sustitución
 - 1. Desarrollar la expresión
 - 2. Adivinar la fórmula de la expresión
 - 3. Demostrar por inducción
 - 4. Resolver constantes
- Árbol de recursividad Representación gráfica "intuitiva".
- Expansión de recurrencias
 Método algebraico equivalente al árbol de recursividad.
- Método de la ecuación característica



Método de sustitución



$$T(n) = \begin{cases} O(1) & si \ n = 1 \\ 4T(n/2) + n & si \ n > 1 \end{cases}$$

¿T(n) es O(n3)?

Suponemos que $T(k) \le ck^3$ para k < n

Demostramos por inducción que $T(n) \le cn^3$

$$T(n) = 4T(n/2) + n$$

 $\leq 4c(n/2)^3 + n = (c/2)n^3 + n = cn^3 - ((c/2)n^3 - n)$
 $\leq cn^3$ siempre que $((c/2)n^3 - n) > 0$ (p.ej. $c \geq 2$ y $n \geq 1$)

PROBLEMA: ¿Podríamos encontrar una cota superior más ajustada

Sugerencia: Probar con $T(n) \le cn^2 y T(n) \le c_1 n^2 - c_2 n$

Árbol de recursividad



$$T(n) = T(n/4) + T(n/2) + n^2$$

$$(n/4)^{2} \qquad (n/2)^{2} \qquad \frac{5}{16}n^{2}$$

$$(n/16)^{2} \qquad (n/8)^{2} \qquad (n/4)^{2} \qquad \frac{25}{256}n^{2}$$

$$\vdots \qquad \vdots \qquad \vdots$$

$$O(1) \qquad \text{Total} = n^{2} \left(1 + \frac{5}{16} + \left(\frac{5}{16}\right)^{2} + \left(\frac{5}{16}\right)^{3} + \cdots\right)$$

$$= O(n^{2})$$



Recurrencias homogéneas lineales con coeficientes constantes

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = 0$$

- Lineal: No hay términos t_{n-1}t_{n-j}, t²_{n-i}
- Homogénea: Igualadas a 0
- Con coeficientes constantes: a_i constantes

Ejemplo: Sucesión de Fibonacci

$$f_n = f_{n-1} + f_{n-2} \implies f_n - f_{n-1} - f_{n-2} = 0$$



Ecuación característica



Suposición: $t_n = x^n$

$$a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_k x^{n-k} = 0$$

Se satisface si x=0 o bien

$$a_0 x^k + a_1 x^{k-1} + \dots + a_k = 0$$

ecuación característica

Polinomio característico

$$p(x) = a_0 x^k + a_1 x^{k-1} + \dots + a_k$$





Teorema Fundamental del Álgebra:

$$p(x) = \prod_{i=1}^{k} (x - r_i)$$

Consideremos una raíz del polinomio característico, ri

$$p(r_i) = 0$$

Por tanto, $\mathbf{r_i}^{\mathbf{n}}$ es solución de la recurrencia.

Además, las combinaciones lineales de las soluciones de la recurrencia también son soluciones:

$$t_n = \sum_{i=1}^k c_i r_i^n$$

Cuando todos los r_i son distintos, éstas son las únicas soluciones



Ecuación característica



Resolución de recurrencias mediante el método de la ecuación característica:

- Se obtiene la ecuación característica asociada a la recurrencia que describe el tiempo de ejecución T(n).
- 2. Se calculan las k raíces del polinomio característico.
- Se obtiene la solución a partir de las raíces del polinomio característico.
- Se determinan las constantes a partir de las k condiciones iniciales.





Ejemplo: Sucesión de Fibonacci

$$f_n = \begin{cases} n, & \text{si } n = 0 \text{ ó } n = 1\\ f_{n-1} + f_{n-2} & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$f_n - f_{n-1} - f_{n-2} = 0$$

 $p(x) = x^2 - x - 1$ $r_1 = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}$ y $r_2 = \frac{1 - \sqrt{5}}{2}$



Ecuación característica



Ejemplo: Sucesión de Fibonacci

$$f_n = c_1 r_1^n + c_2 r_2^n$$

$$f_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left[\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n \right]$$





Ejemplo:

$$t_n = \begin{cases} 0, & n = 0 \\ 5, & n = 1 \\ 3t_{n-1} + 4t_{n-2}, & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$t_n - 3t_{n-1} - 4t_{n-2} = 0$$

$$x^2 - 3x - 4 = (x+1)(x-4)$$

$$t_n = c_1(-1)^n + c_2 4^n$$

A partir de las condiciones iniciales: $c_1 = -1$, $c_2 = 1$



Ecuación característica



Raíces múltiples

Supongamos que las raíces del polinomio característico NO son todas distintas.

r_i con multiplicidad m_i

$$t_{n} = \sum_{i=1}^{l} \sum_{j=0}^{m_{i}-1} c_{ij} n^{j} r_{i}^{n}$$





Ejemplo:

$$t_n = \begin{cases} n, & \text{si } n = 0, 1 \text{ ó } 2\\ 5t_{n-1} - 8t_{n-2} + 4t_{n-3} & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$t_n - 5t_{n-1} + 8t_{n-2} - 4t_{n-3} = 0$$

$$x^3 - 5x^2 + 8x - 4 = (x-1)(x-2)^2$$

$$t_n = c_1(1)^n + c_2 2^n + c_3 n 2^n$$

A partir de las condiciones iniciales: $c_1 = -2$, $c_2 = 2$, $c_3 = -1/2$

$$t_n = 2^{n+1} + n2^{n-1} + 2$$



Ecuación característica



Recurrencias no homogéneas

A partir de
$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = b^n p(n)$$

donde b es una constante y p(n) un polinomio de grado d

derivamos el polinomio característico

$$p(x) = (a_0 x^k + a_1 x^{k-1} + \dots + a_k)(x - b)^{d+1}$$

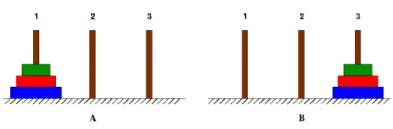
que resolveremos igual que en el caso homogéneo.





Ejemplo:

Las torres de Hanoi



```
hanoi (int n, int inicial, int final, int tmp)
    hanoi (n - 1, inicial, tmp, final)
    final ← inicial
    hanoi (n - 1, tmp, final, inicial)
}
```

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n = 0 \\ 2T(n-1) + 1, & \text{en otro caso} \end{cases}$$



Ecuación característica



Ejemplo:

Las torres de Hanoi

torres de Hanoi
$$t_n - 2t_{n-1} = 1$$

$$p(x) = (x-2)(x-1)$$

$$t_n = c_1 2^n + c_2 1^n$$
 $T(n) = c_1 2^n + c_2$

$$T(n) = 2^n - 1$$





Ejemplo:

$$t_n = 2t_{n-1} + n; t_0 = 0$$

$$p(x) = (x-2)(x-1)^2$$

$$t_n = c_1 2^n + c_2 1^n + c_3 n 1^n$$

$$t_n = 2^{n+1} - n - 2$$



Ecuación característica



Recurrencias no homogéneas

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = b_1^n p_1(n) + \dots + b_s^n p_s(n)$$

- *b*₁, ..., *b*_s constantes
- $p_i(n)$ polinomio de grado d_i

Polinomio característico:

$$p(x) = (a_0 x^k + a_1 x^{k-1} + \dots + a_k)(x - b_1)^{d_1 + 1} \cdots (x - b_s)^{d_s + 1}$$





Cambios de variable

Cuando las recurrencias no se ajustan al tipo conocido...

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 1 \\ 3T(n/2) + n, & n > 1 \end{cases}$$

aplicamos un cambio de variable $n = 2^{i}$ que nos permite definir una nueva recurrencia:

$$t_i = T(2^i)$$



Ecuación característica



Cambios de variable

$$t_i = 3t_{i-1} + 2^i \implies t_i = c_1 3^i + c_2 2^i$$

Finalmente, deshacemos el cambio de variable: $i = \log_2(n)$

$$T(n) = c_1 3^{\log_2(n)} + c_2 2^{\log_2(n)} = c_1 n^{\log_2(3)} + c_2 n$$

$$T(n)$$
 es $O(n^{\log_2(3)})$





Ejemplo

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 1 \\ 4T(n/2) + n, & n > 1 \end{cases}$$

$$t_i = T(2^i)$$
 $t_i = 4t_{i-1} + 2^i$ \Rightarrow $t_i = c_1 4^i + c_2 2^i$

$$T(n) = c_1 4^{\log_2(n)} + c_2 2^{\log_2(n)} = c_1 n^{\log_2(4)} + c_2 n = c_1 n^2 + c_2 n$$

$$T(n)$$
 es $O(n^2)$



Ecuación característica



Ejemplo

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 1 \\ 2T(n/2) + n, & n > 1 \end{cases}$$

$$t_i = T(2^i)$$
 $t_i = 2t_{i-1} + 2^i$ \Rightarrow $t_i = c_1 2^i + c_2 i 2^i$

$$T(n) = c_1 2^{\log_2(n)} + c_2 \log_2(n) 2^{\log_2(n)} = c_1 n + c_2 n \log_2(n)$$

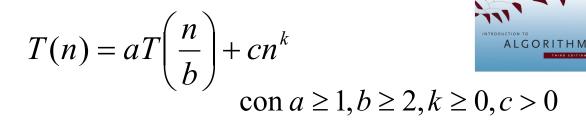
$$T(n)$$
 es $O(n \log_2 n)$





Recurrencia "divide y vencerás"

a.k.a. "fórmula maestra"



$$T(n) = \begin{cases} \Theta(n^k), & a < b^k \\ \Theta(n^k \log_b(n)), & a = b^k \\ \Theta(n^{\log_b(a)}) & a > b^k \end{cases}$$



Ecuación característica



Transformaciones del rango

$$T(n) = \begin{cases} 1/3, & n = 1 \\ nT^2 \left(\frac{n}{2}\right), & \text{en otro caso} \end{cases}$$

Inicialmente, realizamos un cambio de variable:

$$t_i = T(2^i) = 2^i T^2(2^{i-1}) = 2^i t_{i-1}^2$$

Como esta recurrencia no es lineal y el coeficiente 2ⁱ no es constante, tomamos logaritmos:

$$u_i = \log(t_i) = i + 2\log(t_{i-1}) = i + 2u_{i-1}$$





Transformaciones del rango

$$u_{i} = i + 2u_{i-1}$$

$$u_{i} - 2u_{i-1} = i$$

$$u_{i} = c_{1} 2^{i} + c_{2} 1^{i} + c_{3} i 1^{i}$$

Sustituyendo en la recurrencia para u_i, obtenemos:

$$i = u_i - 2u_{i-1} = c_1 2^i + c_2 + c_3 i - 2(c_1 2^{i-1} + c_2 + c_3 (i-1))$$

$$i = (2-i)c_3 - c_2$$

$$(1+c_3)i = 2c_3 - c_2$$

$$c_3 = -1; \quad c_2 = -2$$



Ecuación característica



Transformaciones del rango

$$u_i = c_1 2^i - i - 2$$

Deshacemos los cambios:

$$t_i = 2^{u_i} = 2^{c_1 2^i - i - 2}$$

$$T(n) = t_{\log_2(n)} = 2^{c_1 n - \log_2 n - 2} = \frac{2^{c_1 n}}{4n}$$

A partir de las condiciones iniciales:

$$T(1) = \frac{2^{c_1}}{4n} + \frac{1}{3} \Rightarrow c_1 = \log_2(4/3) = 2 - \log_2 3$$

$$T(n) = \frac{2^{c_1 n}}{4n} = \frac{2^{(2 - \log_2 3)n}}{4n} = \frac{2^{2n}}{4n2^{(\log_2 3)n}} = \frac{2^{2n}}{4n3^n}$$



Apéndice: Fórmulas útiles



Progresiones aritméticas

$$a_{i+1} = a_i + d$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_i = \frac{1}{2} n (a_1 + a_n)$$

$$\sum_{i=1}^{n} i = \frac{1}{2} n (n+1)$$



Apéndice: Fórmulas útiles



Progresiones geométricas

$$a_{i+1} = r a_i$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_i = \frac{a_1(r^{n+1}-1)}{r-1}$$

$$\sum_{i=1}^{n} b^{i} = \frac{b^{n+1} - b}{b - 1}$$



Apéndice: Fórmulas útiles



Sumatorias

$$\sum_{i=1}^{n} a = na$$

$$\sum_{i=1}^{n} af(i) = a\sum_{i=1}^{n} f(i)$$

$$\sum_{i=1}^{n} a + \sum_{i=1}^{n} b(i)$$



Apéndice: Fórmulas útiles



Sumatorias

$$\sum_{i=1}^{n} i = \frac{1}{2} n (n+1)$$

$$\sum_{i=1}^{n} i^{2} = \frac{1}{6} n (n+1)(2n+1)$$

$$\sum_{i=1}^{n} i^{3} = \left[\frac{1}{2} n (n+1) \right]^{2}$$

$$\sum_{i=1}^{n} i (i+1) = \frac{1}{3} n (n+1)(n+2)$$



Apéndice: Fórmulas útiles



Potencias

$$x^{y+z} = x^{y} \cdot x^{z}$$

$$x^{y-z} = x^{y} / x^{z}$$

$$x^{y \cdot z} = (x^{y})^{z} = (x^{z})^{y}$$

$$x^{y^{z}} \neq x^{z^{y}} \text{ iOjo!}$$



Apéndice: Fórmulas útiles



Logaritmos

$$\log_a(n) = \frac{\log_b(n)}{\log_b(a)}$$

$$\log_a(n \, m) = \log_a(n) + \log_a(m)$$

$$\log_a(n \, / m) = \log_a(n) - \log_a(m)$$

$$\log_a(n^p) = p \log_a(n)$$

$$n^{\log_a(m)} = m^{\log_a(n)}$$

