

# ANÁLISIS Y DISEÑO DE ALGORITMOS

## Apoyo a las matemáticas

Juan Morales, Victor M. Sánchez y José Luis Verdú

12 de enero de 2025

### 1. Series Aritméticas

**Definición 1.1.** Una serie de números  $a_0, a_1, \dots, a_n$  es aritmética si la diferencia entre dos términos sucesivos cualesquiera es constante. Esta constante se suele denominar diferencia o paso.

**Ejemplo 1.1.**  $1, 2, 3, \dots, 10$  es una serie aritmética de paso 1.

**Ejemplo 1.2.**  $10, 8, 6, \dots, -8$  es una serie aritmética de paso -2.

**Ejemplo 1.3.**  $1, 1, 1, \dots, 1$  es una serie aritmética de paso 0.

Dado que el paso ( $p$ ) de una serie aritmética es constante el término  $k$ -ésimo puede escribirse como:

$$a_k = a_0 + kp$$

Por tanto, toda serie aritmética puede escribirse como:

$$a_0, a_0 + p, a_0 + 2p, \dots, a_0 + np$$

#### 1.1. Suma de series aritméticas

Sea

$$S = \sum_{i=0}^n a_i$$

la suma de una serie aritmética.

$$S = a_0 + (a_0 + p) + \dots + (a_0 + (n-1)p) + (a_0 + np)$$

Si lo volvemos escribir pero empezando por el final

$$S = (a_0 + np) + (a_0 + (n-1)p) + \dots + (a_0 + p) + a_0$$

sumando las dos ecuaciones anteriores

$$2S = (2a_0 + np) + (2a_0 + np) + \dots + (2a_0 + np) + (2a_0 + np)$$

y como hay  $(n + 1)$  términos, la suma queda

$$2S = (n + 1)(2a_0 + np)$$

Despejando  $S$ ,

$$S = \sum_{i=0}^n a_i = (n + 1)\left(a_0 + \frac{np}{2}\right)$$

Y ahora, recordando que  $a_n = a_0 + np$ , la ecuación puede escribirse como:

$$\sum_{i=0}^n a_i = (n + 1)\left(a_0 + \frac{a_n - a_0}{2}\right) = \frac{(n + 1)}{2}(a_0 + a_n)$$

### 1.1.1. Ejercicios

$$\begin{aligned}\sum_{i=0}^n i &= \frac{(n + 1)}{2}n \\ \sum_{i=0}^n (n - i) &= \frac{(n + 1)}{2}n \\ \sum_{i=0}^{n/2} (n - 2i) &= \frac{\frac{n}{2} + 1}{2}(n + 0) = \frac{n + 2}{4}n\end{aligned}$$

## 2. Series geométricas

**Definición 2.1.** Una serie de números  $a_0, a_1, \dots, a_n$  es geométrica si cada número (excepto el primero) se obtiene multiplicando el anterior por una constante. Esta constante se suele denominar razón.

**Ejemplo 2.1.**  $1, 2, 4, 8, 16, \dots$  es una serie geométrica de razón 2

**Ejemplo 2.2.**  $10, 5, 2.5, 1.25, \dots$  es una serie geométrica de razón  $1/2$

**Ejemplo 2.3.**  $1, 1, 1, 1, \dots$  es una serie geométrica de razón 1

**Ejemplo 2.4.**  $1, -1, 1, -1, \dots$  es una serie geométrica de razón  $-1$

Dado que la razón ( $r$ ) de una serie geométrica es constante, el término  $k$ -ésimo puede escribirse como:

$$a_k = a_0 r^k$$

Con lo que toda serie geométrica puede escribirse como:

$$a_0 r^0, a_0 r^1, a_0 r^2, \dots$$

## 2.1. Suma de series geométricas

Sea

$$S = \sum_{i=0}^n a_i$$

La suma de una serie geométrica.

$$S = a_0 + a_0r + \dots + a_0r^{n-1} + a_0r^n$$

Si multiplicamos la ecuación por la razón ( $r$ ) tenemos:

$$rS = a_0r + a_0r^2 + \dots + a_0r^n + a_0r^{n+1}$$

y ahora restamos las dos ecuaciones anteriores, nos queda

$$S - rS = a_0 + 0 + 0 + \dots + 0 - a_0r^{n+1}$$

Y despejando  $S$  nos queda la ecuación:

$$S = \sum_{i=0}^n a_i = a_0 \frac{1 - r^{n+1}}{1 - r}$$

¡Atención! la fórmula anterior solo sirve si  $r \neq 1$ , si  $r = 1$ .

$$\sum_{i=0}^n a_i = \sum_{i=0}^n a_0 1^i = a_0 \sum_{i=0}^n 1 = a_0(n+1)$$

### 2.1.1. Ejercicio

$$\begin{aligned} \sum_{i=0}^n 2^i &= \frac{1 - 2^{n+1}}{1 - 2} = 2^{n+1} - 1 \\ \sum_{i=0}^n \frac{1}{2^i} &= \frac{1 - \frac{1}{2^{n+1}}}{1 - \frac{1}{2}} = 2 - \frac{1}{2^n} \\ \sum_{i=0}^{\infty} \frac{1}{2^i} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left( 2 - \frac{1}{2^n} \right) = 2 \end{aligned}$$

## 3. Series aritmetico-geométricas

**Definición 3.1.** Una serie aritmetico-geométrica es una serie resultado del producto, término a término, de una serie aritmética y una serie geométrica.

**Ejemplo 3.1.**  $\frac{0}{1}, \frac{1}{2}, \frac{2}{4}, \frac{3}{8}, \frac{4}{16} \dots$  es una serie aritmetico-geométrica de paso 1 y razón  $1/2$ ,

### 3.1. Suma de series aritmetico-geometricas

Existe una fórmula general, pero es demasiado complicada para un uso ocasional. Lo más adecuado es aplicar la técnica para cada caso concreto que queramos sumar.

#### 3.1.1. Ejercicios

**Ejercicio 3.1.** *Sumar la serie*

$$S = \sum_{i=0}^n \frac{i}{2^i}$$

**Solución.** Esta es una serie aritmético-geométrica de razón  $1/2$  y paso 1.

Para hacer la suma se procede de forma similar a como se sumaban las series geométricas

$$S = \frac{0}{2^0} + \frac{1}{2^1} + \frac{2}{2^2} + \dots + \frac{n-1}{2^{n-1}} + \frac{n}{2^n}$$

primero multiplicamos la ecuación por la razón ( $1/2$ )

$$\frac{1}{2}S = \frac{0}{2^1} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^3} + \dots + \frac{n-1}{2^n} + \frac{n}{2^{n+1}}$$

Y, ahora, a la primera ecuación le restamos la segunda

$$S - \frac{1}{2}S = 0 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2^2} + \dots + \frac{1}{2^n} - \frac{n}{2^{n+1}}$$

Operando un poco vemos que aparece la suma de una serie geométrica

$$\frac{1}{2}S = \frac{1}{2} \left[ 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{n-1}} \right] - \frac{n}{2^{n+1}}$$

Hacemos la suma de la serie geométrica

$$\frac{1}{2}S = \frac{1}{2} \left[ 2 - \frac{1}{2^n} \right] - \frac{n}{2^{n+1}}$$

y, operando un poco más, obtenemos el resultado

$$S = 2 - \frac{1}{2^{n-1}} - \frac{n}{2^n} = 2 - \frac{2+n}{2^n}$$

**Ejercicio 3.2.** *Sumar la serie*

$$S = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{i}{2^i}$$

**Solución.**

$$\begin{aligned}\sum_{i=0}^{\infty} \frac{i}{2^i} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=0}^n \frac{i}{2^i} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left( 2 - \frac{2+n}{2^n} \right) = 2\end{aligned}$$

**Ejercicio 3.3.** *Sumar la serie*

$$S = \sum_{i=0}^n (n-i)2^i$$

**Solución.** Se procede de forma similar a como se sumaban las serie geométricas

$$S = (n-0)2^0 + (n-1)2^1 + (n-2)2^2 + \dots + 1 \cdot 2^{n-1} + 0 \cdot 2^n$$

Multiplicamos por la razón, 2 en este caso

$$2S = (n-0)2^1 + (n-1)2^2 + (n-2)2^3 + \dots + 1 \cdot 2^n + 0 \cdot 2^{n+1}$$

A la segunda ecuación le restamos la primera

$$2S - S = -n + 2^1 + 2^2 + 2^3 + \dots + 2^n + 0$$

Operando vemos que sale una suma de una serie geométrica que ya conocemos

$$S = -n + 2 [2^0 + 2^1 + 2^2 + \dots + 2^{n-1}] = 2^{n+1} - 2 - n$$

## 4. Acotando series

**Ejercicio 4.1.** *demostrar que*

$$\sum_{i=1}^n \frac{1}{2^i} \in \Theta(1) \tag{1}$$

**Solución.** Por una parte:

$$\sum_{i=1}^n \frac{1}{2^i} \geq \frac{1}{2} \in \Omega(1) \tag{2}$$

y por otra parte:

$$\sum_{i=1}^n \frac{1}{2^i} < \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{2^i} = 1 \in O(1) \tag{3}$$

Por lo que

$$\sum_{i=1}^n \frac{1}{2^i} \in \Theta(1) \tag{4}$$

**Ejercicio 4.2.** *demostrar que*

$$\sum_{i=0}^n i^c \in \Theta(n^{c+1}) \quad c \geq 1$$

**Solución.** Por una parte tenemos que

$$\sum_{i=0}^n i^c \leq \sum_{i=0}^n n^c = n^c \sum_{i=0}^n 1 \in O(n^{c+1})$$

Por otra parte, tomando  $m = 2\lfloor n/2 \rfloor$  (el par justo inferior o igual a  $n$ ),

$$\sum_{i=0}^n i^c \geq \sum_{i=0}^m i^c \geq \sum_{i=m/2}^m i^c \geq \sum_{i=m/2}^m \left(\frac{m}{2}\right)^c = \left(\frac{m}{2}\right)^c \sum_{i=m/2}^m 1 = \frac{m^c}{2^c} \left(\frac{m}{2} + 1\right) \in \Omega(n^{c+1})$$

Por tanto, como

$$\sum_{i=0}^n i^c \in O(n^{c+1}) \quad \wedge \quad \sum_{i=0}^n i^c \in \Omega(n^{c+1}) \Rightarrow \sum_{i=0}^n i^c \in \Theta(n^{c+1})$$

**Ejercicio 4.3.** *demostrar que*

$$\sum_{i=1}^n \log(i) \in \Theta(n \log(n))$$

**Solución.** Por una parte tenemos que

$$\sum_{i=1}^n \log(i) \leq \sum_{i=1}^n \log(n) = n \log(n) \in O(n \log(n))$$

Por otra parte, tomando  $m = \lfloor \log(n) \rfloor$  (nótese que  $m \leq \log(n) \leq m + 1$ )

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \log(i) &\geq \sum_{i=2^{m-1}}^{2^m-1} \log(i) \geq \sum_{i=2^{m-1}}^{2^m-1} \log(2^{m-1}) = (m-1) \sum_{i=2^{m-1}}^{2^m-1} 1 \\ &= (m-1) 2^{m-1} \geq (\log(n) - 2) 2^{\log(n)-2} = (\log(n) - 2) n \frac{1}{4} \in \Omega(n \log(n)) \end{aligned}$$

Por tanto, como

$$\sum_{i=1}^n \log(i) \in O(n \log(n)) \quad \wedge \quad \sum_{i=1}^n \log(i) \in \Omega(n \log(n)) \Rightarrow \sum_{i=1}^n \log(i) \in \Theta(n \log(n))$$

**Ejercicio 4.4.** *demostrar que*

$$\sum_{i=0}^{\log_a(n)} b^i \in \Theta(n^{\log_a(b)})$$

**Solución.**

$$\begin{aligned}\sum_{i=0}^{\log_a(n)} b^i &= \frac{b^{\log_a(n)+1} - 1}{b - 1} \\ &= \frac{bn^{\log_a(b)} - 1}{b - 1} \\ &= \frac{bn^{\log_a(b)} - 1}{b - 1} = \Theta(n^{\log_a(b)})\end{aligned}$$

**Ejercicio 4.5.** *demostrar que*

$$\sum_{i=0}^m a_i n^i \in \Theta(n^m), a_i \geq 0, a_m > 0$$

**Solución.** Sea  $a = \max\{a_i\}$ .

Por una parte tenemos que

$$\sum_{i=0}^m a_i n^i \leq \sum_{i=0}^m a n^i = a \sum_{i=0}^m n^i \leq a \sum_{i=0}^m n^m = a n^m (m+1) \in O(n^m)$$

Por otra parte

$$\sum_{i=0}^m a_i n^i \geq a_m n^m \in \Omega(n^m)$$

## 5. Calculando relaciones de recurrencia

**Ejercicio 5.1.** *(fácil) Calcular:*

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

**Solución.**

$$\begin{aligned}T(n) &\stackrel{1}{=} 1 + 2T\left(\frac{n}{2}\right) \\ &\stackrel{2}{=} 1 + 2 + 2^2 T\left(\frac{n}{2^2}\right) \\ &\stackrel{3}{=} 1 + 2 + 2^2 + 2^3 T\left(\frac{n}{2^3}\right) \\ &\dots \\ &\stackrel{k}{=} \sum_{i=0}^{k-1} 2^i + 2^k T\left(\frac{n}{2^k}\right)\end{aligned}$$

Paramos cuando  $\frac{n}{2^k} = 1$ , o sea cuando  $k = \lfloor \log_2 n \rfloor$ . Por lo que

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\lfloor \log_2 n \rfloor - 1} 2^i + 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor} = \sum_{i=0}^{\lfloor \log_2 n \rfloor} 2^i = 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} - 1$$

Es fácil ver que (lo usaremos en otros ejercicios)

$$\lfloor f(x) \rfloor \in \Theta(f(x))$$

Ya que

$$\begin{aligned} \lfloor f(x) \rfloor &\leq f(x) \in O(f(x)) \\ \lfloor f(x) \rfloor &\geq f(x) - 1 \in \Omega(f(x)) \end{aligned}$$

En particular,

$$\lfloor \log_2 n \rfloor \in \Theta(\log_2 n)$$

Por tanto,

$$T(n) = 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} - 1 \in \Theta(2^{\log_2 n + 1} - 1) = \Theta(2n - 1) = \Theta(n)$$

**Ejercicio 5.2.** (fácil) Calcular:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ n + 7T(n/7) & n > 1 \end{cases}$$

**Solución.**

$$\begin{aligned} T(n) &\stackrel{1}{=} n + 7T\left(\frac{n}{7}\right) \\ &\stackrel{2}{=} n + 7\frac{n}{7} + 7^2T\left(\frac{n}{7^2}\right) \\ &\stackrel{3}{=} n + 7\frac{n}{7} + 7^2\frac{n}{7^2} + 7^3T\left(\frac{n}{7^3}\right) \\ &\dots \\ &\stackrel{k}{=} kn + 7^kT\left(\frac{n}{7^k}\right) \end{aligned}$$

Paramos cuando  $\frac{n}{7^k} = 1$ , o sea cuando  $k = \lfloor \log_7 n \rfloor$

$$T(n) = n\lfloor \log_7 n \rfloor + 7^{\lfloor \log_7 n \rfloor} \in \Theta(n \log_7 n + n) = \Theta(n \log n)$$

**Ejercicio 5.3.** (fácil) Calcular:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ n^2 + 9T(n/3) & n > 1 \end{cases}$$



**Solución.**

$$\begin{aligned}
T(n) &\stackrel{1}{=} n^2 + 9T\left(\frac{n}{3}\right) \\
&\stackrel{2}{=} n^2 + 9\left(\frac{n}{3}\right)^2 + 9^2T\left(\frac{n}{3^2}\right) \\
&\stackrel{3}{=} n^2 + 9\left(\frac{n}{3}\right)^2 + 9^2\left(\frac{n}{3^2}\right)^2 + 9^3T\left(\frac{n}{3^3}\right) \\
&\dots \\
&\stackrel{k}{=} kn^2 + 9^kT\left(\frac{n}{3^k}\right)
\end{aligned}$$

Paramos cuando  $\frac{n}{3^k} = 1$ , o sea cuando  $k = \lfloor \log_3 n \rfloor$

$$T(n) = n^2 \lfloor \log_3 n \rfloor + 9^{\lfloor \log_3 n \rfloor} \in \Theta(n^2 \log_3 n + n^2) = \Theta(n^2 \log n)$$

**Ejercicio 5.4.** (*fácil*) Calcular:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ n^3 + 8T(n/2) & n > 1 \end{cases}$$

**Solución.**

$$\begin{aligned}
T(n) &\stackrel{1}{=} n^3 + 8T\left(\frac{n}{2}\right) \\
&\stackrel{2}{=} n^3 + 8\left(\frac{n}{2}\right)^3 + 8^2T\left(\frac{n}{2^2}\right) \\
&\stackrel{3}{=} n^3 + 8\left(\frac{n}{2}\right)^3 + 8^2\left(\frac{n}{2^2}\right)^3 + 8^3T\left(\frac{n}{2^3}\right) \\
&\dots \\
&\stackrel{k}{=} n^3k + 8^kT\left(\frac{n}{2^k}\right)
\end{aligned}$$

Paramos cuando  $\frac{n}{2^k} = 1$ , o sea cuando  $\lfloor k = \log n \rfloor$

$$T(n) = n^3 \lfloor \log n \rfloor + 8^{\lfloor \log n \rfloor} \in \Theta(n^3 \log n + n^3) \in \Theta(n^3 \log n)$$

**Ejercicio 5.5.** (*difícil*) Calcular:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ n^{3/2} \log n + 49T(n/25) & n > 1 \end{cases}$$

**Solución.**

$$\begin{aligned}
T(n) &\stackrel{1}{=} n^{\frac{3}{2}} \log n + 49T\left(\frac{n}{25}\right) \\
&\stackrel{2}{=} n^{\frac{3}{2}} \log n + 49\left(\frac{n}{25}\right)^{\frac{3}{2}} \log \frac{n}{25} + 49^2 T\left(\frac{n}{25^2}\right) \\
&\stackrel{3}{=} n^{\frac{3}{2}} \log n + 49\left(\frac{n}{25}\right)^{\frac{3}{2}} \log \frac{n}{25} + 49^2 \left(\frac{n}{25^2}\right)^{\frac{3}{2}} \log \frac{n}{25^2} + 49^3 T\left(\frac{n}{25^3}\right) \\
&\dots \\
&\stackrel{k}{=} \sum_{i=0}^{k-1} 49^i \left(\frac{n}{25^i}\right)^{\frac{3}{2}} \log \frac{n}{25^i} + 49^k T\left(\frac{n}{25^k}\right) \\
&\stackrel{k}{=} n^{\frac{3}{2}} \sum_{i=0}^{k-1} \frac{49^i}{125^i} \log \frac{n}{25^i} + 49^k T\left(\frac{n}{25^k}\right) \\
&\stackrel{k}{=} n^{\frac{3}{2}} \log n \sum_{i=0}^{k-1} \frac{49^i}{125^i} - n^{\frac{3}{2}} \sum_{i=0}^{k-1} \frac{49^i}{125^i} \log 25^i + 49^k T\left(\frac{n}{25^k}\right) \\
&\stackrel{k}{=} n^{\frac{3}{2}} \log n \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{49}{125}\right)^i - n^{\frac{3}{2}} \log 25 \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{49}{125}\right)^i + 49^k T\left(\frac{n}{25^k}\right)
\end{aligned}$$

Paramos cuando  $\frac{n}{25^k} = 1$ , o sea cuando  $k = \lfloor n \rfloor$

Vamos a simplificar un poco antes de sustituir.

Como  $\frac{49}{125} < 1$  sabemos que las series  $\sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{49}{125}\right)^i$  y  $\sum_{i=0}^{\infty} i \left(\frac{49}{125}\right)^i$  convergen a un número positivo. Llamemos, respectivamente,  $K_1$  y  $K_2$  a esos números.

Por tanto, por una parte,

$$\begin{aligned}
&n^{\frac{3}{2}} \log n \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{49}{125}\right)^i - n^{\frac{3}{2}} \log 25 \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{49}{125}\right)^i \\
&\leq n^{\frac{3}{2}} \log n \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{49}{125}\right)^i \\
&\leq K_1 n^{\frac{3}{2}} \log n \in O(n^{\frac{3}{2}} \log n)
\end{aligned}$$

Y, por otra parte

$$\begin{aligned}
&n^{\frac{3}{2}} \log n \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{49}{125}\right)^i - n^{\frac{3}{2}} \log 25 \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{49}{125}\right)^i \\
&\geq n^{\frac{3}{2}} \log n - K_2 n^{\frac{3}{2}} \log 25 \in \Omega(n^{\frac{3}{2}} \log n)
\end{aligned}$$

Por tanto,

$$n^{\frac{3}{2}} \log n \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{49}{125}\right)^i - n^{\frac{3}{2}} \log 25 \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{49}{125}\right)^i \in \Theta(n^{\frac{3}{2}} \log n)$$

Así que,

$$\begin{aligned} T(n) &\in \Theta(n^{\frac{3}{2}} \log n + 49^{\lfloor \log_{25} n \rfloor}) \\ &= \Theta(n^{\frac{3}{2}} \log n + n^{\log_{25}(49)}) \\ &= \Theta(n^{\frac{3}{2}} \log n) \end{aligned}$$

Ya que  $\frac{3}{2} > \log_{25} 49 \approx 1.2090 \dots$

**Ejercicio 5.6.** (*fácil*) Calcular:

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

**Solución.**

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

Paramos cuando  $n-k=1$ , o sea cuando  $k=n-1$

$$T(n) = n-1+1 \in \Theta(n)$$

**Ejercicio 5.7.** (*fácil*) Calcular:

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

**Solución.**

$$\begin{aligned} T(n) &\stackrel{1}{=} 1 + 2T(n-1) \\ &\stackrel{2}{=} 1 + 2(1 + 2T(n-2)) = 1 + 2 + 2^2T(n-2) \\ &\stackrel{3}{=} 1 + 2 + 2^2(1 + 2T(n-3)) = 1 + 2 + 2^2 + 2^3T(n-3) \\ &\dots \\ &\stackrel{k}{=} \sum_{i=0}^{k-1} 2^i + 2^kT(n-k) \end{aligned}$$

Paramos cuando  $n - k = 1$ , o sea cuando  $k = n - 1$

$$T(n) = \sum_{i=0}^{n-2} 2^i + 2^{n-1} = (2^{n-1} - 1) + 2^{n-1} \in \Theta(2^n)$$

**Ejercicio 5.8.** (*fácil*) Calcular:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ n^c + T(n-1) & n > 1 \end{cases}$$

**Solución.**

$$\begin{aligned} T(n) &\stackrel{1}{=} n^c + T(n-1) \\ &\stackrel{2}{=} n^c + (n-1)^c + T(n-2) \\ &\stackrel{3}{=} n^c + (n-1)^c + (n-2)^c + T(n-3) \\ &\dots \\ &\stackrel{k}{=} \sum_{i=0}^{k-1} (n-i)^c + T(n-k) \end{aligned}$$

Paramos cuando  $n - k = 1$ , o sea cuando  $k = n - 1$

$$T(n) = \sum_{i=0}^{n-2} (n-i)^c + 1 = \sum_{j=2}^n j^c + 1 \in \Theta(n^{1+c})$$

**Ejercicio 5.9.** (*difícil*) Calcular:

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

**Solución.** Hay que tener en cuenta que en estas relaciones de recurrencia estamos trabajando con números enteros, por lo que la raíz cuadrada que aparece es entera (redondea a la baja). O sea, que deberíamos haberla escrito como:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ 1 + T(\lfloor \sqrt{n} \rfloor) & n > 1 \end{cases}$$

Para facilitarnos el trabajo vamos a definir la siguiente relación de recurrencia sobre números reales:

$$T'(n) = \begin{cases} 1 & n < 2 \\ 1 + T'(\sqrt{n}) & n \geq 2 \end{cases}$$

Es fácil demostrar por inducción que  $T(n) = T'(n)$ .

Vamos a ver que si  $n$  y  $n' \in [2^{2^k}, 2^{2^{(k+1)}}[$  entonces  $T(n) = T'(n') = k + 2$ . Lo vamos a hacer por inducción en  $k$ .

Si  $k = 0$  es muy fácil comprobar que si  $n$  y  $n' \in [2, 2^2[$  entonces  $T(n) = T'(n') = 2$ . De paso también es fácil comprobar que  $T(1) = T'(1) = 1$ .

Supongamos que la condición es cierta para un  $k > 0$ , vamos a ver que pasa para  $k + 1$ . O sea, que pasa cuando  $n$  y  $n' \in [2^{2^{k+1}}, 2^{2^{(k+2)}}[$ .

Es evidente que como  $n$  y  $n' \in [2^{2^{k+1}}, 2^{2^{(k+2)}}[$  entonces  $\sqrt{n}$  y  $\sqrt{n'} \in [2^{2^k}, 2^{2^{(k+1)}}[$ . Además, como  $2^{2^{(k+1)}}$  es un número entero,  $\lfloor \sqrt{n} \rfloor \in [2^{2^k}, 2^{2^{(k+1)}}[$ . Entonces, aplicando la hipótesis de inducción tenemos que  $T(\lfloor \sqrt{n} \rfloor) = T'(\sqrt{n}) = k + 2$  y, por tanto,  $T(n) = T'(n') = k + 3$ .

A partir de ahora vamos a trabajar con  $T'$ .

Desplegando:

$$\begin{aligned} T'(n) &\stackrel{1}{=} 1 + T'(n^{\frac{1}{2}}) \\ &\stackrel{2}{=} 2 + T'(n^{\frac{1}{2^2}}) \\ &\stackrel{3}{=} 3 + T'(n^{\frac{1}{2^3}}) \\ &\dots \\ &\stackrel{k}{=} k + T'(n^{\frac{1}{2^k}}) \end{aligned}$$

Paramos cuando  $n^{\frac{1}{2^k}} < 2$  o sea cuando,

$$\begin{aligned} \frac{1}{2^k} \log n &< \log 2 = 1 \\ 2^k &> \log n \\ k &> \log(\log n) \end{aligned}$$

Así que  $k$  será el menor entero que cumpla esa relación. O sea,  $k = \lceil \log \log n \rceil$ . Entonces,

$$T(n) = T'(n) = \lceil \log \log n \rceil + 1 \in \Theta(\log \log n + 2) = \Theta(\log \log n)$$

**Ejercicio 5.10.** (*difícil*) Resolver

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ n^c + hT(n/a) & n > 1 \end{cases}$$

**Solución.** Desplegando:

$$\begin{aligned}
T(n) &\stackrel{1}{=} n^c + hT\left(\frac{n}{a}\right) \\
&\stackrel{2}{=} n^c + h\left(\frac{n}{a}\right)^c + h^2T\left(\frac{n}{a^2}\right) \\
&\stackrel{3}{=} n^c + h\left(\frac{n}{a}\right)^c + h^2\left(\frac{n}{a^2}\right)^c + h^3T\left(\frac{n}{a^3}\right) \\
&\dots \\
&\stackrel{k}{=} n^c \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{h}{a^c}\right)^i + h^k T\left(\frac{n}{a^k}\right)
\end{aligned}$$

Pararemos cuando  $\frac{n}{a^k} = 1$ , o sea cuando  $k = \lfloor \log_a n \rfloor$

$$\stackrel{k}{=} n^c \sum_{i=0}^{\lfloor \log_a n \rfloor - 1} \left(\frac{h}{a^c}\right)^i + h^{\lfloor \log_a n \rfloor}$$

El sumatorio del primer término es una serie geométrica para el caso  $h \neq a^c$  y una serie constante si  $h = a^c$ , por lo tanto, para resolverlo distinguimos estos tres casos posibles:

■  $h < a^c$ :

Se trata de una serie geométrica de *razón* menor a la unidad. Esta serie, si la extendemos al infinito, converge. Llamaremos  $K$  a ese valor.

$$1 \leq \sum_{i=0}^{\lfloor \log_a n \rfloor - 1} \left(\frac{h}{a^c}\right)^i < \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{h}{a^c}\right)^i = K$$

Por lo que

$$\sum_{i=0}^{\lfloor \log_a n \rfloor - 1} \left(\frac{h}{a^c}\right)^i \in \Theta(1)$$

Por tanto,

$$T(n) \in \Theta(n^c + h^{\lfloor \log_a n \rfloor}) = \Theta(n^c + h^{\log_a n}) = \Theta(n^c + n^{\log_a h})$$

Y como  $c > \log_a(h)$  (ya que estamos suponiendo que  $h < a^c$ )

$$T(n) \in \Theta(n^c)$$

■  $h = a^c$ :

En este caso  $\frac{h}{a^c} = 1$ , por lo que

$$\sum_{i=0}^{\lfloor \log_a n \rfloor - 1} \left(\frac{h}{a^c}\right)^i = \sum_{i=0}^{\lfloor \log_a n \rfloor - 1} 1^i = \lfloor \log_a n \rfloor$$

Por tanto,

$$T(n) = n^c \lfloor \log_a n \rfloor + h^{\lfloor \log_a n \rfloor} \in \Theta(n^c \log_a n + n^{\log_a h})$$

Y como  $c = \log_a(h)$  (ya que estamos suponiendo que  $h = a^c$ )

$$T(n) \leq n^c \log_a n + n^c \in O(n^c \log_a n).$$

■  $h > a^c$ :

Se trata de una serie geométrica de *razón* mayor a la unidad.

$$\sum_{i=0}^{\lfloor \log_a n \rfloor - 1} \left( \frac{h}{a^c} \right)^i = \frac{\left( \frac{h}{a^c} \right)^{\lfloor \log_a n \rfloor} - 1}{\frac{h}{a^c} - 1} \in \Theta \left( \left( \frac{h}{a^c} \right)^{\lfloor \log_a n \rfloor} \right)$$

Por tanto,

$$\begin{aligned} T(n) &\in \Theta \left( n^c \left( \frac{h}{a^c} \right)^{\lfloor \log_a n \rfloor} + h^{\lfloor \log_a n \rfloor} \right) \\ &= \Theta \left( n^c \left( \frac{h}{a^c} \right)^{\log_a n} + h^{\log_a n} \right) \\ &= \Theta \left( n^c \frac{n^{\log_a h}}{(a^{\log_a n})^c} + n^{\log_a h} \right) \\ &= \Theta \left( n^{\log_a h} + n^{\log_a h} \right) \\ &= \Theta(n^{\log_a h}) \end{aligned}$$

**Ejercicio 5.11.** (*difícil*) Resolver

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ \log_a n + aT(n/a) & n > 1 \end{cases} \quad a \in \mathbb{N}^{>1}$$

**Solución.** Aplicando sustituciones sucesivas se llega a la siguiente expresión general que depende del número  $k$  de sustituciones que se pueden realizar (su veracidad se puede demostrar fácilmente por *inducción matemática* sobre  $k$ ):

$$T(n) = a^k T\left(\frac{n}{a^k}\right) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j \log_a \frac{n}{a^j} \quad \forall k \in \mathbb{N}; 1 \leq k \leq \lfloor \log_a n \rfloor$$

En virtud de las propiedades de los logaritmos y operando convenientemente, podemos desdoblar el sumatorio en dos más sencillos:

$$T(n) = a^k T\left(\frac{n}{a^k}\right) + \log_a(n) \sum_{j=0}^{k-1} a^j - \sum_{j=0}^{k-1} j a^j \quad (5)$$

Para que la recursión termine interesa sustituir  $k$  por  $\lfloor \log_a n \rfloor$ , pero antes de hacerlo, simplificaremos la expresión centrándonos en ambos sumatorios:

- El primer sumatorio es una serie geométrica de *razón*  $a > 1$ ; puesto que su primer elemento es 1, tenemos:

$$\sum_{j=0}^{k-1} a^j = \frac{1 - a^k}{1 - a} \quad (6)$$

- El segundo sumatorio es una serie aritmético-geométrica de *razón*  $a > 1$  y *diferencia* 1. Para sumarla procedemos según se ha explicado en la sección 3.1

$$S = \sum_{j=0}^{k-1} j a^j$$

expandiendo este sumatorio se tiene:

$$S = 0 a^0 + 1 a^1 + 2 a^2 + \dots + (k-1) a^{k-1}$$

multiplicando ambos lados de la igualdad por la razón:

$$a S = 0 a^1 + 1 a^2 + \dots + (k-2) a^{k-1} + (k-1) a^k$$

restando la segunda ecuación a la primera (en la parte derecha se han emparejado los términos con el mismo exponente de manera que al restarlos desaparece la componente aritmética):

$$S - a S = a + a^2 + \dots + a^{k-1} - (k-1) \cdot a^k$$

Los  $k-1$  primeros elementos forman una serie geométrica de razón  $a$ . El último elemento se trata aparte:

$$S = \frac{\sum_{j=1}^{k-1} (a^j) - (k-1)a^k}{1 - a}$$

operando y simplificando:

$$\begin{aligned} &= \frac{a \frac{1-a^{k-1}}{1-a} - (k-1)a^k}{1-a} \\ &= \frac{\frac{a-a^k}{1-a} - (k-1)a^k}{1-a} \\ &= \frac{(a-a^k) - (1-a)(k-1)a^k}{(1-a)^2} \end{aligned}$$

simplificando un poco más:

$$S = \frac{a - k a^k + a k a^k - a a^k}{(1-a)^2} \quad (7)$$



Con los dos sumatorios resueltos, sustituimos en la expresión 5, los resultados 6 y 7:

$$T(n) = a^k T\left(\frac{n}{a^k}\right) + \log_a(n) \frac{1 - a^k}{1 - a} - \frac{a - ka^k + aka^k - aa^k}{(1 - a)^2}$$

Para que la recursión alcance el caso base, se ha de cumplir  $a^k = n$ ; en consecuencia, también podemos hacer las sustituciones  $k = \log_a n$  y  $T(n/a^k) = 1$ . Tenemos:

$$T(n) = n + \log_a(n) \frac{1 - n}{1 - a} - \frac{a - n \log_a n + an \log_a n - an}{(1 - a)^2}$$

operando y simplificando:

$$\begin{aligned} &= \frac{(1 - a)^2 n + (1 - a)(\log_a n - n \log_a n) - a + n \log_a n - an \log_a n + an}{(1 - a)^2} \\ &= \frac{(1 - a)^2 n + \log_a n - \cancel{n \log_a n} - a \log_a n + \cancel{an \log_a n} - a + \cancel{n \log_a n} - \cancel{an \log_a n} + an}{(1 - a)^2} \\ &= \frac{(1 - a)^2 n + \log_a n - a \log_a n - a + an}{(1 - a)^2} \\ &= \frac{1}{(1 - a)^2} ((a^2 - a + 1)n + (1 - a) \log_a n - a) \end{aligned}$$

Por lo tanto, podemos concluir:

$$T(n) \in \Theta(n)$$

En el caso frecuente  $a = 2$ , tenemos:

$$T(n) = 3n - \log_2 n - 2$$

**Ejercicio 5.12.** (*difícil*) Resolver

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 0 \\ n + 2T(n - 1) & n > 0 \end{cases}$$

**Solución.** Desplegando:

$$\begin{aligned} T(n) &\stackrel{1}{=} n + 2T(n - 1) \\ &\stackrel{2}{=} n + 2[(n - 1) + 2T(n - 2)] = n + 2(n - 1) + 2^2 T(n - 2) \\ &\stackrel{3}{=} n + 2(n - 1) + 2^2 [(n - 2) + 2T(n - 3)] = n + 2(n - 1) + 2^2(n - 2) + 2^3 T(n - 3) \\ &\dots \\ &\stackrel{k}{=} \sum_{i=0}^{k-1} 2^i (n - i) + 2^k T(n - k) \end{aligned}$$

Pararemos cuando  $n - k = 0$ , o sea cuando  $k = n$

$$\stackrel{n}{=} \sum_{i=0}^{n-1} 2^i(n-i) + 2^n$$

Por el ejercicio 3.3 sabemos que

$$\sum_{i=0}^n 2^i(n-i) = 2^{n+1} - 2 - n$$

Nótese que

$$\sum_{i=0}^n 2^i(n-i) = \sum_{i=0}^{n-1} 2^i(n-i)$$

Ya que cuando  $i = n$  el segundo término se anula.

Por tanto,

$$T(n) = (2^{n+1} - 2 - n) + 2^n = 3 \cdot 2^n - 2 - n \in O(2^n)$$

## 6. Cálculo de complejidades

**Ejercicio 6.1.** Realiza un estudio *analítico* de la complejidad temporal de la siguientes función en C++.

```
1 int ejercicio1 (vector < int > & v){
2
3     int n = v.size();
4     if (n > 0){
5         int j = n;
6         int sum = 0;
7         while (j > 0 and sum < 100){
8             j = j/2;
9             sum = 0;
10            for (int i = j; i < n; i++)
11                sum+=v[i];
12        };
13        return j;
14    }
15    else return -1;
16 }
```

En el supuesto de que existan los casos mejor y peor identifica las instancias que pertenecen a cada caso y obtén las correspondientes cotas de complejidad.

**Solución.**

- **Tamaño del problema:**

El tamaño del problema viene dado por el número de elementos del vector  $v$  (que se almacena en la variable  $n$ )

- **¿Existe mejor y peor caso diferenciados?**

Sí, dependiendo del **contenido** del vector  $v$ , el **while** de la línea 7 se repetirá más o menos veces. Si después de ejecutar el **for** la variable **sum** es mayor o igual a 100, habrá una salida del while inmediata. En otro caso el **while** se ejecutará del orden de  $\log_2 n$  veces.

- **Complejidad temporal en el mejor de los casos:**

El mejor caso se dará cuando el bucle **while** termine prematuramente porque **sum** < 100. Eso se dará cuando los elementos del vector  $v$ , desde la mitad en adelante, sumen al menos 100.

Es decir, en el mejor de los casos están todos los vectores  $v$ , de cualquier tamaño  $n$ , tal que  $\sum_{i=\frac{n}{2}}^{n-1} v_i \geq 100$ .

En este caso, el **while** solo se ejecuta una vez y la complejidad vendrá dada por el número de veces que se repite el **for**.

$$C_{\min}(n) = \sum_{i=\frac{n}{2}}^{n-1} 1 = \sum_{i=0}^{n-1} 1 - \sum_{i=0}^{\frac{n}{2}-1} 1 = n - \frac{n}{2} \in \Omega(n)$$

■ **Complejidad temporal en el peor de los casos:**

El peor de los caso se dará cuando el bucle `while` nunca termine porque `sum < 100`, o sea, terminará cuando `j == 0`. En ese caso, la variable `j`, que en un principio vale `n`, irá dividiéndose entre dos hasta que valga cero y termine el bucle (nótese que la división es entera, por lo que `1/2 == 0`). Esto es, `j` irá tomando valores  $n, \frac{n}{2}, \frac{n}{4}, \dots, 1, 0$ .

Esto se puede representar en una tabla:

Iteración bucle while	Valor de j al empezar el while	Pasos en iteración
1	$n$	$\frac{n}{2}$
2	$\frac{n}{2}$	$\frac{n}{2} + \frac{n}{4}$
3	$\frac{n}{4}$	$\frac{n}{2} + \frac{n}{4} + \frac{n}{8}$
...	...	...
$k$	$\frac{n}{2^{k-1}} = 1$	$\sum_{j=1}^k \frac{n}{2^j}$

Despejando de  $\frac{n}{2^{k-1}} = 1$  podemos ver que el bucle se repetirá  $k = \lfloor \log_2 n \rfloor + 1$  veces.

Así que el número de pasos será:

$$C_{\max}(n) = \sum_{k=1}^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} \sum_{j=1}^k \frac{n}{2^j} = n \sum_{k=1}^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} \sum_{j=1}^k \frac{1}{2^j}$$

Y como  $\sum_{j=1}^k \frac{1}{2^j} \in \Theta(1)$

Tenemos que:

$$C_{\max}(n) = n \sum_{k=1}^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} \Theta(1) \in O(n \log(n)) \quad (8)$$

Este ejercicio también podría haberse hecho dándose cuenta que:

Iteración bucle while	Valor de j al empezar el while	Pasos en iteración
1	$n$	$\frac{n}{2} = n - \frac{n}{2}$
2	$\frac{n}{2}$	$\frac{n}{2} + \frac{n}{4} = n - \frac{n}{4}$
3	$\frac{n}{4}$	$\frac{n}{2} + \frac{n}{4} + \frac{n}{8} = n - \frac{n}{8}$
...	...	...
$k$	$\frac{n}{2^{k-1}} = 1$	$\sum_{j=1}^k \frac{n}{2^j} = n - \frac{n}{2^k}$

Y el número de pasos será:

$$\begin{aligned}
 C_{\max}(n) &= \sum_{k=1}^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} \left( n - \frac{n}{2^k} \right) \\
 &= n \sum_{k=1}^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} \left( 1 - \frac{1}{2^k} \right) \\
 &< n \sum_{k=1}^{\lfloor \log_2 n \rfloor + 1} 1 \in O(n \log(n))
 \end{aligned}$$

**Ejercicio 6.2.** Realiza un estudio *analítico* de la complejidad temporal de la siguientes función en C++.

```

1 float Mochila(
2     const vector<float> &v,
3     const vector<unsigned> &p,
4     unsigned P,
5     int i
6 ) {
7     if( i >= 0 ){
8         float S1;
9         if( p[i] <= P )
10             S1 = v[i] + Mochila( v, p, P-p[i], i-1 );
11         else
12             S1 = 0;
13         float S2 = Mochila( v, p, P, i-1 );
14         return max( S1, S2 );
15     }
16     return 0;
17 }
```

En el supuesto de que existan los casos mejor y peor identifica las instancias que pertenecen a cada caso y obtén las correspondientes cotas de complejidad.

**Solución.**

- **Tamaño del problema:** El tamaño del problema **no** viene dado por el tamaño de los vectores  $v$  o  $p$ , sino por el número de sus elementos que se usan. Observad que en cada llamada recursiva el parámetro  $i$  se decrementa en uno, y el caso base es cuando  $i == 0$ . Eso nos indica que se visitarán todos los elementos de  $p$  y de  $v$  menores o igual a  $i$ , o sea, que  $i$  es una buena medida del tamaño del problema. Aunque no es imprescindible, vamos a utilizar  $n = i-1$  como tamaño del problema para evitar tamaños negativos en el caso base.
- **¿Existe mejor y peor caso diferenciados?** Según lo que valga la expresión  $p[i] \leq P$  puede ser que se ejecute una llamada recursiva o dos

(obsérvese que esta expresión depende del **contenido** del vector **p**). Esto puede dar lugar a diferencia en la complejidad.

- **Complejidad temporal en el mejor de los casos:** El mejor de los casos se dará cuando siempre la expresión **p[i] <= P** se evalúe a **false**. En ese caso solo habrá una llamada recursiva y la relación de recurrencia correspondiente será:

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

Esta ecuación de recurrencia es muy similar a la resuelta en el ejercicio 5.6, nótese que no cambia nada por terminar en 0 en vez de 1.

Por tanto:

$$T(n) \in \Omega(n)$$

- **Complejidad temporal en el peor de los casos:** El peor caso se dará cuando siempre se evalúe la expresión **p[i] <= P** a **true**. En ese caso siempre se realizarán dos llamadas recursivas.

Afortunadamente las dos llamadas recursivas son a problemas del mismo tamaño, con lo que podemos agruparlas en la relación de recurrencia:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 0 \\ 1 + 2T(n-1) & n > 0 \end{cases}$$

Esta ecuación de recurrencia es muy similar a la resuelta en el ejercicio 5.7. Al igual que en el caso anterior, nótese que no cambia nada por terminar en 0 en vez de 1. Por tanto:

$$T(n) \in O(2^n)$$