# Algoritmos y notación asintótica

Clase 20

IIC 1253

Prof. Sebastián Bugedo

# Outline

Obertura

Obertura

Notación asintótica

Epílogo





Entendez-vous dans le feu tous ces bruits mystérieux?

Ce sont les tisons qui chantent: Compagnon, sois joyeux!

# Tercer Acto: Aplicaciones Algoritmos, grafos y números



# Playlist Tercer Acto



DiscretiWawos #3

Además sigan en instagram:

@orquesta\_tamen

# Hacia la noción de algoritmo

Necesitamos formalizar la noción de algoritmo

Nos interesa la idea de computación efectiva

■ En el sentido de que efectivamente puede realizarse

¿Podemos definir formalmente esta noción?

# Intentos de formalización: S. XX



Funciones parcialmente recursivas por K. Gödel, J. Herbrand, S. Kleene.

 $\lambda$ -calculus por Alonzo Church.





Sistemas de Post por Emil Post.

Máquinas de Turing por Alan Turing.



. . .

Todos estos métodos son equivalentes

# ¿Qué es un algoritmo?

Estos métodos capturan la noción intuitiva:

- Algoritmos como secuencias de pasos
- Con precondiciones
- Condiciones de término

Esencialmente, un algoritmo es un conjunto de pasos que resuelven un problema

Para este curso nos basta con esta intuición

# Algoritmos

Diremos entonces que un algoritmo es un método para convertir un INPUT válido en un OUTPUT. A estos métodos les exigiremos ciertas propiedades:

- Precisión: cada instrucción debe ser planteada de forma precisa y no ambigua.
- Determinismo: cada instrucción tiene un único comportamiento que depende sólo del input.
- Finitud: el algoritmo está compuesto por un conjunto finito de instrucciones.

# Algoritmos

El análisis de algoritmos es una disciplina de la Ciencia de la Computación que tiene dos objetivos:

- Estudiar cuándo y por qué los algoritmos son correctos (es decir, hacen lo que dicen que hacen).
- Estimar la cantidad de recursos computacionales que un algoritmo necesita para su ejecución.

De esta manera, podemos, por ejemplo:

- Entender bien los algoritmos, para luego reutilizarlos total o parcialmente.
- Determinar qué mejorar de un algoritmo para que sea más eficiente.

# Algoritmos

Usaremos pseudo-código para escribir algoritmos.

- Instrucciones usuales como if, while, return...
- Notaciones cómodas para arreglos, conjuntos, propiedades lógicas, etc.

#### Consideraremos que los algoritmos tienen:

- Precondiciones: representan el input del programa.
- Postcondiciones: representan el output del programa, lo que hace el algoritmo con el input.

# Outline

Obertura

Obertura

Notación asintótica

Epílogo

### Corrección de algoritmos

Queremos determinar cuándo un algoritmo es correcto; es decir, hace lo que dice que hace.

#### Definición

Un algoritmo es correcto si para todo INPUT válido, el algoritmo se detiene y produce un OUTPUT correcto.

Entonces, ¿cuándo es incorrecto?

#### Definición

Un algoritmo es incorrecto si existe un INPUT válido para el cual el algoritmo no se detiene o produce un OUTPUT incorrecto.

#### Debemos demostrar dos cosas:

- Corrección parcial: si el algoritmo se detiene, se cumplen las postcondiciones.
- Terminación: el algoritmo se detiene.

Nos preocupamos sólo de los loops de los algoritmos (¿por qué?).

Estos loops tienen una condición *G* que determina si se siguen ejecutando:

 $\mathbf{while}(G)$ 

. . .

end

Para demostrar corrección parcial, buscamos un invariante  $\mathcal{I}(k)$  para los loops:

- Una propiedad  $\mathcal{I}$  que sea verdadera en cada paso k de la iteración.
- Debe relacionar a las variables presentes en el algoritmo.
- Al finalizar la ejecución, debe asegurar que las postcondiciones se cumplan.

Una vez que encontramos un invariante, demostramos la corrección del loop inductivamente:

- **Base:** las precondiciones deben implicar que  $\mathcal{I}(0)$  es verdadero.
- Inducción: para todo natural k > 0, si G e  $\mathcal{I}(k)$  son verdaderos antes de la iteración, entonces  $\mathcal{I}(k+1)$  es verdadero después de la iteración.
- **Corrección:** inmediatamente después de terminado el loop (i.e. cuando G es falso), si k = N e  $\mathcal{I}(N)$  es verdadero, entonces la postcondiciones se cumplen.

Y para demostrar terminación, debemos mostrar que existe un k para el cual G es falso.

#### Ejercicio

Escriba un algoritmo que multiplique dos números naturales (sin usar la multiplicación):

- Pre:  $n, m \in \mathbb{N}$ .
- **Post:**  $p = n \cdot m$ .

Demuestre que su algoritmo es correcto.

(Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.1, Teorema 3.1.1, páginas 97 a 99.)

```
Demostración
Proponemos el siguiente algoritmo iterativo
  input : n, m \in \mathbb{N}
  output: p = n \cdot m
  Multipy(n, m):
1
      z \leftarrow 0
  w \leftarrow m
    while w \neq 0 do
          Z \leftarrow Z + X
          w \leftarrow w - 1
      return z
Ahora debemos determinar un invariante para el bloque while.
```

#### Demostración

input : 
$$n, m \in \mathbb{N}$$
  
output:  $p = n \cdot m$ 

Multipy
$$(n, m)$$
:

1  $z \leftarrow 0$ 

2  $w \leftarrow m$ 

3 while  $w \neq 0$  do

4  $z \leftarrow z + x$ 

5  $w \leftarrow w - 1$ 

return z

Si n = a y m = b, luego de la iteración i se cumple

	i	n	m	Z	W
•	0	а	b	0	Ь
	1	а	b	а	b-1
	2	а	b	2 <i>a</i>	<i>b</i> – 2
	3	а	Ь	3 <i>a</i>	<i>b</i> – 3
	:	:	:	:	÷
	Ь	a	Ь	b · a	0

#### Observemos que

6

- Existen en total b iteraciones
- Al término de cada una se cumple

$$z_i = n \cdot (m - w_i)$$

#### Demostración

Demostraremos la corrección parcial del algoritmo con el siguiente invariante:

$$P(i)$$
 := Al término de la iteración  $i$ , se cumple  $z_i = n \cdot (m - w_i)$ 

Usamos inducción simple sobre el número de iteraciones.

**CB:** P(0) corresponde al estado previo a la primera iteración. Se tiene

$$z_0 = 0 = n(m-m) = n(m-w_0)$$

- **HI:** Supongamos que *P(i)* es cierta.
- **TI:** Demostraremos que P(i+1) es cierta.

#### Demostración

**TI:** Demostraremos que P(i+1) es cierta.

#### Tenemos que

$$z_{i+1} = z_i + n$$
 (línea 4 de Multiply)  
 $= n \cdot (m - w_i) + n$  (hipótesis inductiva)  
 $= n \cdot (m - w_i + 1)$  (factorización)  
 $= n \cdot (m - (w_i - 1))$  (factorización)  
 $= n \cdot (m - w_{i+1})$  (línea 5 de Multiply)

Esto demuestra que P(i) es cierta para cada iteración, por lo que Multiply cumple corrección parcial.

Ahora debemos probar que Multiply termina.

#### Demostración

Observemos que el bloque **while** termina cuando w=0. En la iteración 0, w=m natural y en cada iteración se reduce en 1. Es decir, los valores de w forman una sucesión decreciente de naturales, que en m iteraciones llega a w=0. Por lo tanto, el algoritmo termina.

A partir de estos resultados, Multiply es correcto.

En el caso de los algoritmos recursivos, no necesitamos dividir la demostración en corrección parcial y terminación (¿por qué?).

- Basta demostrar por inducción la propiedad (corrección) deseada.
- En general, la inducción se realiza sobre el tamaño del input.

#### Ejercicio

Escriba un algoritmo recursivo que encuentre el máximo elemento de un arreglo:

- **Pre:** un arreglo  $A = [a_0, a_1, ..., a_{n-1}]$ , y un natural n (largo del arreglo).
- **Post:**  $m = \max(A)$ .

Demuestre que el algoritmo es correcto.

Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.1, página 101.

```
Demostración
Proponemos el siguiente algoritmo recursivo
  input: Arreglo A = [a_0, \ldots, a_{n-1}] y largo n \ge 1
  output: m = \max(A)
  RecMax(A, n):
      if n = 1 then
1
2
          return an
      else
3
          k \leftarrow \text{RecMax}(A, n-1)
          if a_{n-1} \ge k then
              return an-1
          else
              return k
8
Observemos que el llamado RecMax(A, i) solo toma en cuenta los primeros i
elementos de A, es decir, el tramo [a_0, a_1, \ldots, a_{i-1}].
```

#### Demostración

Demostraremos la **corrección del algoritmo** con el siguiente invariante sobre número de elementos considerados:

$$P(i)$$
 := El valor retornado por RecMax $(A, i)$  cumple RecMax $(A, i) \ge a_0, a_1, \dots, a_{i-1}$ 

Usamos inducción simple sobre el número de elementos considerados.

- **CB**: P(1) considera solo el tramo  $[a_0]$  y su retorno cumple  $a_0 \ge a_0$ .
- **HI:** Supongamos que P(i) es cierta, i.e.

$$RecMax(A, i) \ge a_0, a_1, \ldots, a_{i-1}$$

**TI:** Demostraremos que P(i+1) es cierta, i.e.

$$RecMax(A, i + 1) \ge a_0, a_1, \dots, a_{i-1}, a_i$$

#### Demostración

**TI:** Demostraremos que P(i+1) es cierta, i.e.

$$RecMax(A, i + 1) \ge a_0, a_1, \dots, a_{i-1}, a_i$$

Supongamos que se ejecutó  $\operatorname{RecMax}(A, i+1)$ . Dado que el número de elementos es estrictamente mayor a 1, no estamos en el caso base y se hace un llamado a  $\operatorname{RecMax}(A, i)$ .

Por HI dicho llamado es correcto y queda guardado en k, i.e.

$$k \geq a_0, a_1, \ldots, a_{i-1}$$

Este valor puede cumplir uno de dos casos en el if de la línea 5:

- Cumple a<sub>i</sub> ≥ k. Luego, por transitividad, a<sub>i</sub> ≥ a<sub>0</sub>, a<sub>1</sub>,..., a<sub>i-1</sub>, a<sub>i</sub> y RecMax(A, i + 1) sería el máximo de A.
- Cumple  $a_i < k$ . En tal caso,  $k \ge a_0, a_1, \dots, a_{i-1}, a_i$  y el retorno RecMax(A, i+1) sería el máximo de A.

Con lo anterior, se prueba que RecMax(A, i) es correcto.

# Complejidad de algoritmos

Ya vimos cómo determinar cuando un algoritmo era correcto.

- Esto no nos asegura que el algoritmo sea útil en la práctica.
- Necesitamos estimar su tiempo de ejecución.
  - En función del tamaño del input.
  - Independiente de: lenguaje, compilador, hardware...

Lo que nos interesa entonces no es el tiempo *exacto* de ejecución de un algoritmo, sino que su comportamiento a medida que crece el input.

Introduciremos notación que nos permitirá hablar de esto.

# Complejidad de algoritmos

Vamos a ocupar funciones de dominio natural ( $\mathbb N$ ) y recorrido real positivo ( $\mathbb R^+$ ).

- El dominio será el tamaño del input de un algoritmo.
- El recorrido será el tiempo necesario para ejecutar el algoritmo.

# Outline

Obertura

Obertura

Notación asintótica

Epílogo

Sea  $f: \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$ .

Definición

$$\mathcal{O}(f) = \{g : \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+ \mid (\exists c \in \mathbb{R}^+)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_0)(g(n) \le c \cdot f(n))\}$$

Diremos que  $g \in \mathcal{O}(f)$  es a lo más de orden f o que es  $\mathcal{O}(f)$ .

Si  $g \in \mathcal{O}(f)$ , entonces "g crece más lento o igual que f"

Sea  $f: \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$ .

Definición

$$\Omega(f) = \{g : \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+ \mid (\exists c \in \mathbb{R}^+)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_0)(g(n) \ge c \cdot f(n))\}$$

Diremos que  $g \in \Omega(f)$  es al menos de orden f o que es  $\Omega(f)$ .

Si  $g \in \Omega(f)$ , entonces "g crece más rápido o igual que f"

Sea  $f: \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$ .

Definición

$$\Theta(f) = \mathcal{O}(f) \cap \Omega(f)$$

Diremos que  $g \in \Theta(f)$  es exactamente de orden f o que es  $\Theta(f)$ .

Si  $g \in \Theta(f)$ , entonces "g crece igual que f"

### Ejercicio

Demuestre que  $g \in \Theta(f)$  si y sólo si existen  $c, d \in \mathbb{R}^+$  y  $n_0 \in \mathbb{N}$  tales que  $\forall n \geq n_0: c \cdot f(n) \leq g(n) \leq d \cdot f(n)$ .

#### Ejercicio

Demuestre que  $g \in \Theta(f)$  si y sólo si existen  $c, d \in \mathbb{R}^+$  y  $n_0 \in \mathbb{N}$  tales que  $\forall n \geq n_0: c \cdot f(n) \leq g(n) \leq d \cdot f(n)$ .

$$g \in \Theta(f)$$

$$\Leftrightarrow g \in \mathcal{O}(f) \land g \in \Omega(f)$$

$$\Leftrightarrow (\exists d \in \mathbb{R}^+)(\exists n_1 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_1)(g(n) \le d \cdot f(n))$$

$$\land (\exists c \in \mathbb{R}^+)(\exists n_2 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_2)(g(n) \ge c \cdot f(n))$$
Tomamos  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$ 

$$\Leftrightarrow (\exists d \in \mathbb{R}^+)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_0)(g(n) \le d \cdot f(n))$$

$$\land (\exists c \in \mathbb{R}^+)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_0)(g(n) \ge c \cdot f(n))$$

$$\Leftrightarrow (\exists c \in \mathbb{R}^+)(\exists d \in \mathbb{R}^+)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \ge n_0)(c \cdot f(n) \le g(n) \le d \cdot f(n))$$

#### **Ejercicios**

Demuestre que:

- 1.  $f(n) = 60n^2 \text{ es } \Theta(n^2)$ .
- 2.  $f(n) = 60n^2 + 5n + 1 \text{ es } \Theta(n^2)$ .

¿Qué podemos concluir de estos dos ejemplos?

- Las constantes no influyen.
- En funciones polinomiales, el mayor exponente "manda".

Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.2, páginas 102 y 103.

#### Ejercicio

Demuestre que  $f(n) = \log_2(n)$  es  $\Theta(\log_3(n))$ .

¿Qué podemos concluir de este ejemplo?

Nos podemos independizar de la base del logaritmo.

Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.2, página 103.

Podemos formalizar las conclusiones anteriores:

#### Teorema

Si 
$$f(n) = a_k \cdot n^k + a_{k-1} \cdot n^{k-1} + \ldots + a_2 \cdot n^2 + a_1 \cdot n + a_0$$
, con  $a_i \in \mathbb{R}$  y  $a_k > 0$ , entonces  $f \in \Theta(n^k)$ .

#### Teorema

Si  $f(n) = \log_a(n)$  con a > 1, entonces para todo b > 1 se cumple que f es  $\Theta(\log_b(n))$ .

### Ejercicio (propuesto ★)

Demuestre los teoremas.

#### Teorema

Si  $f(n) = a_k \cdot n^k + a_{k-1} \cdot n^{k-1} + \ldots + a_2 \cdot n^2 + a_1 \cdot n + a_0$ , con  $a_i \in \mathbb{R}$  y  $a_k > 0$ , entonces  $f \in \Theta(n^k)$ .

Es conveniente expresar f(n) como  $\sum_{i=0}^{k} a_i n^i$ .

Notemos que  $\forall x \in \mathbb{R}, x \le |x|$ , por lo que  $f(n) \le \sum_{i=0}^{k} |a_i| n^i$ .

Ahora,  $\forall n \geq 1$  se cumple que  $n^i \geq n^{i-1}$ , y luego  $f(n) \leq \left(\sum_{i=0}^k |a_i|\right) n^k$ .

Tomamos entonces  $n_0 = 1$  y  $c = \sum_{i=0}^{k} |a_i|$ , con lo que  $f \in \mathcal{O}(n^k)$ .

Teorema

Si  $f(n) = a_k \cdot n^k + a_{k-1} \cdot n^{k-1} + \ldots + a_2 \cdot n^2 + a_1 \cdot n + a_0$ , con  $a_i \in \mathbb{R}$  y  $a_k > 0$ , entonces  $f \in \Theta(n^k)$ .

Para demostrar que  $f \in \Omega(n^k)$ , debemos encontrar c y  $n_0$  tales que

$$\forall n \geq n_0, c \cdot n^k \leq \sum_{i=0}^k a_i n^i$$
 (1)

Notemos que  $\lim_{n\to +\infty} \frac{f(n)}{n^k} = a_k$ , y luego asintóticamente tendremos que  $c \le a_k$ . Vamos a elegir un c que sea menor que  $a_k$  y luego encontraremos el valor de  $n_0$  desde el cual se cumple (1).

#### Teorema

Si  $f(n) = a_k \cdot n^k + a_{k-1} \cdot n^{k-1} + \ldots + a_2 \cdot n^2 + a_1 \cdot n + a_0$ , con  $a_i \in \mathbb{R}$  y  $a_k > 0$ , entonces  $f \in \Theta(n^k)$ .

Tomemos  $c = \frac{a_k}{2}$ :

$$\frac{a_k}{2} \cdot n^k \le \sum_{i=0}^k a_i n^i$$

$$\le a_k \cdot n^k + \sum_{i=0}^{k-1} a_i n^i$$

$$\le \frac{a_k}{2} \cdot n^k + \frac{a_k}{2} \cdot n^k + \sum_{i=0}^{k-1} a_i n^i$$

$$\Rightarrow \frac{a_k}{2} \cdot n^k \ge -\sum_{i=0}^{k-1} a_i n^i$$

#### Teorema

Si 
$$f(n) = a_k \cdot n^k + a_{k-1} \cdot n^{k-1} + \ldots + a_2 \cdot n^2 + a_1 \cdot n + a_0$$
, con  $a_i \in \mathbb{R}$  y  $a_k > 0$ , entonces  $f \in \Theta(n^k)$ .

Podemos relajar la condición:

$$\frac{a_k}{2} \cdot n^k \ge \sum_{i=0}^{k-1} |a_i| n^i$$
 Dividimos por  $n^{k-1}$  
$$\frac{a_k}{2} \cdot n \ge \sum_{i=0}^{k-1} |a_i| n^{i-(k-1)}$$
 Como  $n^{i-(k-1)} \le 1$ , relajamos de nuevo 
$$\frac{a_k}{2} \cdot n \ge \sum_{i=0}^{k-1} |a_i|$$
 
$$n \ge \frac{2}{a_k} \sum_{i=0}^{k-1} |a_i|$$

#### Teorema

Si  $f(n) = a_k \cdot n^k + a_{k-1} \cdot n^{k-1} + \ldots + a_2 \cdot n^2 + a_1 \cdot n + a_0$ , con  $a_i \in \mathbb{R}$  y  $a_k > 0$ , entonces  $f \in \Theta(n^k)$ .

Tomamos entonces  $n_0 = \frac{2}{a_k} \sum_{i=0}^{k-1} |a_i|$ , con lo que  $f \in \Omega(n^k)$ , y por lo tanto  $f \in \Theta(n^k)$ .

#### Teorema

Si  $f(n) = \log_a(n)$  con a > 1, entonces para todo b > 1 se cumple que f es  $\Theta(\log_b(n))$ .

Sean  $x = \log_a(n)$  e  $y = \log_b(n)$ . Esto es equivalente a que  $a^x = n$  y  $b^y = n$ , y por lo tanto  $a^x = b^y$ . Aplicando  $\log_a$  a ambos lados, obtenemos que  $x = \log_a(b^y)$ , y por propiedad de logaritmo se tiene que  $x = y \cdot \log_a(b)$ . Reemplazando de vuelta  $x \in y$ , tenemos que  $\log_a(n) = \log_b(n) \cdot \log_a(b)$ , y por lo tanto para todo  $n \ge 1$ :

$$\log_a(n) \le \log_a(b) \cdot \log_b(n)$$
$$\wedge \log_a(n) \ge \log_a(b) \cdot \log_b(n)$$

Tomamos entonces  $n_0 = 1$  y  $c = \log_a(b)$  y tenemos que

$$\forall n \ge n_0 \log_a(n) \le c \cdot \log_b(n) \Leftrightarrow \log_a(n) \in \mathcal{O}(\log_b(n))$$
$$\forall n \ge n_0 \log_a(n) \ge c \cdot \log_b(n) \Leftrightarrow \log_a(n) \in \Omega(\log_b(n))$$

de donde concluimos que  $\log_a(n) \in \Theta(\log_b(n))$ .

Las funciones más usadas para los órdenes de notación asintótica tienen nombres típicos:

Notación	Nombre	
Θ(1)	Constante	
$\Theta(\log n)$	Logarítmico	
$\Theta(n)$	Lineal	
$\Theta(n \log n)$	$n \log n$	
$\Theta(n^2)$	Cuadrático	
$\Theta(n^3)$	Cúbico	
$\Theta(n^k)$	Polinomial	
$\Theta(m^n)$	Exponencial	
$\Theta(n!)$	Factorial	

 $con \ k \ge 0, m \ge 2.$ 

# Outline

Obertura

Obertura

Notación asintótica

Epílogo

### Objetivos de la clase

- □ Demostrar correctitud de algoritmos
- Conocer definiciones de notación asintótica
- Demostrar propiedades clásicas de notación asintótica
- □ Aplicar notación asintótica a algoritmos iterativos