

Complejidad computacional (1/2)

Clase 19

IIC 1253

Pedro Bahamondes

Outline

Introducción

Notación asintótica

Complejidad de algoritmos iterativos

Epílogo

Algoritmos

El análisis de algoritmos consta de dos partes

- 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.

Hoy estudiaremos cómo medir el segundo punto,
y lo aplicaremos a algoritmos iterativos



Objetivos de la clase

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

Outline

Introducción

Notación asintótica

Complejidad de algoritmos iterativos

Epílogo

Notación asintótica

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

Definición

$$\mathcal{O}(f) = \{g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+ \mid \exists c \in \mathbb{R}^+ \quad \exists n_0 \in \mathbb{N} \quad \forall n \geq n_0 \quad (g(n) \leq c \cdot f(n))\}$$

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 ”

Notación asintótica

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

Definición

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

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 ”

Notación asintótica

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

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 $\forall n \geq n_0: c \cdot f(n) \leq g(n) \leq d \cdot f(n)$.

Notación asintótica

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 $\forall n \geq n_0: c \cdot f(n) \leq g(n) \leq d \cdot f(n)$.

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

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

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

$$\wedge \exists c \in \mathbb{R}^+ \quad \exists n_2 \in \mathbb{N} \quad \forall n \geq n_2 \quad (g(n) \geq c \cdot f(n))$$

$$\text{Tomamos } n_0 = \max\{n_1, n_2\}$$

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

Notación asintótica

Ejercicios

Demuestre que:

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

Notación asintótica

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.

Notación asintótica

Podemos formalizar las conclusiones anteriores:

Teorema

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

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.

Notación asintótica

Teorema

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

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

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

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 $f \in \mathcal{O}(n^k)$.

Notación asintótica

Teorema

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

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

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

Notemos que $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{f(n)}{n^k} = a_k$, y luego asintóticamente tendremos que $c \leq a_k$. 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).

Notación asintótica

Teorema

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

Demostración. (Cont.) Tomemos $c = \frac{a_k}{2}$:

$$\begin{aligned}\frac{a_k}{2} \cdot n^k &\leq \sum_{i=0}^k a_i n^i \\ &\leq a_k \cdot n^k + \sum_{i=0}^{k-1} a_i n^i \\ &\leq \frac{a_k}{2} \cdot n^k + \frac{a_k}{2} \cdot n^k + \sum_{i=0}^{k-1} a_i n^i \\ \Rightarrow \frac{a_k}{2} \cdot n^k &\geq - \sum_{i=0}^{k-1} a_i n^i\end{aligned}$$

Notación asintótica

Teorema

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

Demostración. (Cont.) Podemos relajar la condición:

$$\frac{a_k}{2} \cdot n^k \geq \sum_{i=0}^{k-1} |a_i| n^i \quad \text{Dividimos por } n^{k-1}$$

$$\frac{a_k}{2} \cdot n \geq \sum_{i=0}^{k-1} |a_i| n^{i-(k-1)} \quad \text{Como } n^{i-(k-1)} \leq 1, \text{ relajamos de nuevo}$$

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

Notación asintótica

Teorema

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

Demostración. (Cont.) 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 $f \in \Theta(n^k)$.

Notación asintótica

Teorema

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

Demostración. 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 e y , tenemos que $\log_a(n) = \log_b(n) \cdot \log_a(b)$, y por lo tanto para todo $n \geq 1$:

$$\begin{aligned}\log_a(n) &\leq \log_a(b) \cdot \log_b(n) \\ \wedge \log_a(n) &\geq \log_a(b) \cdot \log_b(n)\end{aligned}$$

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

$$\forall n \geq n_0 \log_a(n) \leq c \cdot \log_b(n) \Leftrightarrow \log_a(n) \in \mathcal{O}(\log_b(n))$$

$$\forall n \geq n_0 \log_a(n) \geq c \cdot \log_b(n) \Leftrightarrow \log_a(n) \in \Omega(\log_b(n))$$

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



Notación asintótica

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

Notación	Nombre
$\Theta(1)$	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 $k \geq 0, m \geq 2$.

Outline

Introducción

Notación asintótica

Complejidad de algoritmos iterativos

Epílogo

Volviendo a complejidad...

Queremos encontrar una función $T(n)$ que modele el tiempo de ejecución de un algoritmo.

- Donde n es el tamaño del input.

Volviendo a complejidad...

Queremos encontrar una función $T(n)$ que modele el tiempo de ejecución de un algoritmo.

- Donde n es el tamaño del input.
- No queremos valores exactos de T para cada n , sino que una notación asintótica para ella.

Volviendo a complejidad...

Queremos encontrar una función $T(n)$ que modele el tiempo de ejecución de un algoritmo.

- Donde n es el tamaño del input.
- No queremos valores exactos de T para cada n , sino que una notación asintótica para ella.
- Para encontrar T , contamos las instrucciones ejecutadas por el algoritmo.

Volviendo a complejidad...

Queremos encontrar una función $T(n)$ que modele el tiempo de ejecución de un algoritmo.

- Donde n es el tamaño del input.
- No queremos valores exactos de T para cada n , sino que una notación asintótica para ella.
- Para encontrar T , contamos las instrucciones ejecutadas por el algoritmo.
- A veces contaremos cierto tipo de instrucciones que son relevantes para un algoritmo particular.

Contando instrucciones

Ejercicio

Considere el siguiente trozo de código:

```
1  $x \leftarrow 0$   
2 for  $i = 1$  to  $n$  do  
3   for  $j = 1$  to  $i$  do  
4      $x \leftarrow x + 1$ 
```

Encuentre una notación asintótica para la cantidad de veces que se ejecuta la instrucción 4 en función de n .

Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.3, páginas 104 y 105.

Contando instrucciones

Ejercicio

Considere el siguiente trozo de código:

```
1  $x \leftarrow 0$   
2  $j \leftarrow n$   
3 while  $j \geq 1$  do  
4   for  $i = 1$  to  $j$  do  
5      $x \leftarrow x + 1$   
6    $j \leftarrow \lfloor \frac{j}{2} \rfloor$ 
```

Encuentre una notación asintótica para la cantidad de veces que se ejecuta la instrucción 5 en función de n .

Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.3, página 105.

Algoritmos iterativos

Consideremos el siguiente algoritmo de búsqueda en arreglos:

input : arreglo de enteros $A = [a_0, \dots, a_{n-1}]$, un natural $n > 0$
correspondiente al largo del arreglo y un entero k

output: índice de k en A , -1 si no está.

Búsqueda(A, n, k):

```
1  for  $i = 0$  to  $n - 1$  do
2      if  $a_i = k$  then
3          return  $i$ 
4  return  $-1$ 
```

Algoritmos iterativos

¿Qué instrucción(es) contamos?

- Deben ser representativas de lo que hace el problema.
- En este caso, por ejemplo 3 y 4 no lo son (¿por qué?).

Algoritmos iterativos

¿Qué instrucción(es) contamos?

- Deben ser representativas de lo que hace el problema.
- En este caso, por ejemplo 3 y 4 no lo son (¿por qué?).
- La instrucción 2 sí lo sería, y más específicamente la comparación.

Algoritmos iterativos

¿Qué instrucción(es) contamos?

- Deben ser representativas de lo que hace el problema.
- En este caso, por ejemplo 3 y 4 no lo son (¿por qué?).
- La instrucción 2 sí lo sería, y más específicamente la comparación.
 - Las comparaciones están entre las instrucciones que se cuentan típicamente, sobre todo en búsqueda y ordenación.

¿Respecto a qué parámetro buscamos la notación asintótica?

- En el ejemplo, es natural pensar en el tamaño del arreglo n .

En conclusión: queremos encontrar una notación asintótica (ojalá Θ) para la cantidad de veces que se ejecuta la comparación de la línea 2 en función de n . Llamaremos a esta cantidad $T(n)$.

Algoritmos iterativos

Ahora, ¿ $T(n)$ depende sólo de n ?

- El contenido del arreglo influye en la ejecución del algoritmo.
- Estimaremos entonces el tiempo para el **peor caso** (cuando el input hace que el algoritmo se demore la mayor cantidad de tiempo posible) y el **mejor caso** (lo contrario) para un tamaño de input n .

En nuestro ejemplo:

- **Mejor caso:** $a_0 = k$. Aquí la línea 2 se ejecuta una vez, y luego $T(n)$ es $\Theta(1)$.
- **Peor caso:** k no está en A . La línea 2 se ejecutará tantas veces como elementos en A , y entonces $T(n)$ es $\Theta(n)$.
- Diremos entonces que el algoritmo BÚSQUEDA es de **complejidad** $\Theta(n)$ o lineal en el peor caso, y $\Theta(1)$ o constante en el mejor caso.

Algoritmos iterativos

Ejercicio

Determine la complejidad en el mejor y peor caso:

input : arreglo $A = [a_0, \dots, a_{n-1}]$ y su largo $n > 0$

output: arreglo está ordenado al terminar el algoritmo.

InsertionSort(A, n):

```
1   for  $i = 1$  to  $n - 1$  do
2        $j \leftarrow i$ 
3       while  $a_{j-1} > a_j \wedge j > 0$  do
4            $t \leftarrow a_{j-1}$ 
5            $a_{j-1} \leftarrow a_j$ 
6            $a_j \leftarrow t$ 
7            $j \leftarrow j - 1$ 
```

Solución: Apuntes Jorge Pérez, Sección 3.1.3, página 106.

Algoritmos iterativos

En general, nos conformaremos con encontrar la complejidad del peor caso.

- Es la que más interesa, al decirnos qué tan mal se puede comportar un algoritmo en la práctica.

Además, a veces puede ser difícil encontrar una notación Θ .

- ¿Con qué nos basta?
- Es suficiente con una buena estimación O , tanto para el mejor y el peor caso.
- Nos da una cota superior para el tiempo de ejecución del algoritmo.

Outline

Introducción

Notación asintótica

Complejidad de algoritmos iterativos

Epílogo

Objetivos de la clase

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