Análisis de Algoritmos

Programación de Estructuras de Datos y Algoritmos Fundamentales (TC1031)

M.C. Xavier Sánchez Díaz sax@tec.mx



Outline

Introducción

Orden Asintótico

Algoritmo Introducción

¿Qué es un algoritmo?

Eficiencia de un algoritmo

Q: Si tuviéramos dos algoritmos que resuelven el mismo problema...¿cómo sabemos cuál de ellos nos conviene utilizar?

A: Aquél que sea el más eficiente (casi siempre)

Ya sea hablando de tiempo de ejecución o bien en uso de espacio en memoria.

Eficiencia de un algoritmo

Q: Si tuviéramos dos algoritmos que resuelven el mismo problema...¿cómo sabemos cuál de ellos nos conviene utilizar?

A: Aquél que sea el más eficiente (casi siempre)

Ya sea hablando de tiempo de ejecución o bien en uso de espacio en memoria.

[¿]Qué es más barato? ¿Tiempo de procesamiento o almacenamiento?

Eficiencia de un algoritmo

Q: Si tuviéramos dos algoritmos que resuelven el mismo problema...¿cómo sabemos cuál de ellos nos conviene utilizar?

A: Aquél que sea el más eficiente (casi siempre)

Ya sea hablando de tiempo de ejecución o bien en uso de espacio en memoria.

¿Qué es más barato? ¿Tiempo de procesamiento o almacenamiento?

Introducción

- Entrada del programa. No es lo mismo ordenar una lista con 10 elementos que una de 1 millón de elementos.
- Calidad del código compilado. Existen algunas instrucciones más rápidas que otras, y algunos compiladores más veloces que otros.
- Implicaciones de hardware. Algunos procesadores son más rápidosson más rápidos
 que otros.
- Complejidad del problema. Es más difícil multiplicar dos matrices que ordenar una lista.

Introducción

- **1 Entrada del programa**. No es lo mismo ordenar una lista con 10 elementos que una de 1 millón de elementos.
- Calidad del código compilado. Existen algunas instrucciones más rápidas que otras, y algunos compiladores más veloces que otros.
- Implicaciones de hardware. Algunos procesadores son más rápidos que otros.
- Omplejidad del problema. Es más difícil multiplicar dos matrices que ordenar una lista.

Introducción

- **1 Entrada del programa**. No es lo mismo ordenar una lista con 10 elementos que una de 1 millón de elementos.
- 2 Calidad del código compilado. Existen algunas instrucciones más rápidas que otras, y algunos compiladores más veloces que otros.
- Implicaciones de hardware. Algunos procesadores son más rápidos que otros.
- 4 Complejidad del problema. Es más difícil multiplicar dos matrices que ordenar una lista.

- **1 Entrada del programa**. No es lo mismo ordenar una lista con 10 elementos que una de 1 millón de elementos.
- 2 Calidad del código compilado. Existen algunas instrucciones más rápidas que otras, y algunos compiladores más veloces que otros.
- Implicaciones de hardware. Algunos procesadores son más rápidos que otros.
- Complejidad del problema. Es más difícil multiplicar dos matrices que ordenar una lista.

Introducción

- **1 Entrada del programa**. No es lo mismo ordenar una lista con 10 elementos que una de 1 millón de elementos.
- 2 Calidad del código compilado. Existen algunas instrucciones más rápidas que otras, y algunos compiladores más veloces que otros.
- Implicaciones de hardware. Algunos procesadores son más rápidos que otros.
- Complejidad del problema. Es más difícil multiplicar dos matrices que ordenar una lista.

- **1 Entrada del programa**. No es lo mismo ordenar una lista con 10 elementos que una de 1 millón de elementos.
- 2 Calidad del código compilado. Existen algunas instrucciones más rápidas que otras, y algunos compiladores más veloces que otros.
- Implicaciones de hardware. Algunos procesadores son más rápidos que otros.
- Complejidad del problema. Es más difícil multiplicar dos matrices que ordenar una lista.

Complejidad Introducción

La complejidad temporal de un algoritmo hace referencia al tiempo requerido por un algoritmo para ejecutarse, expresado con base en una función que depende del tamaño del problema.

Podemos usar la misma idea para expresar también su complejidad espacial, es decir el espacio en memoria que necesita dicho algoritmo...

Complejidad Introducción

La complejidad temporal de un algoritmo hace referencia al tiempo requerido por un algoritmo para ejecutarse, expresado con base en una función que depende del tamaño del problema.

Podemos usar la misma idea para expresar también su **complejidad espacial**, es decir el **espacio en memoria** que necesita dicho algoritmo...

Ejemplo Complejidad

```
\begin{array}{lll} \mathbf{z} = \mathbf{0}; & \longrightarrow & 1 \text{ asignación} \\ \textbf{for } \mathbf{x} = \mathbf{1}; \ \mathbf{x} \leq n; \ \mathbf{x} + + \ \textbf{do} & \longrightarrow & 1 \text{ asignación} + (n+1) \text{ comparaciones} \\ & & | & \mathbf{for } \mathbf{y} = \mathbf{1}; \ \mathbf{y} \leq n; \ \mathbf{y} + + \ \textbf{do} & \longrightarrow & n(n+2) = n^2 + 2n \\ & & | & \mathbf{z} = \mathbf{z} + \mathbf{a}[\mathbf{x}, \ \mathbf{y}]; & \longrightarrow & n \times n = n^2 \\ & & \mathbf{end for} & \longrightarrow & 2n^2 \text{ (incremento} + 1 \text{ goto implícito)} \\ & & \mathbf{end for} & \longrightarrow & n \text{ (goto implícito cuando y sea false)} \\ & & \longrightarrow & 2n \text{ (incremento} + \text{ goto implícito)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implícito cuando x sea false)} \\ & \longrightarrow & 1 \text{ (goto implíci
```

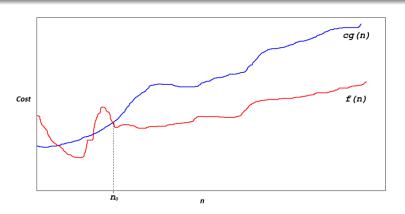
Total =
$$4n^2 + 6n + 4$$

Notación asintótica: $\mathcal{O}(g)$

Orden Asintótico

Definición 1

Sea $g \colon \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$. $\mathcal{O}(g)$ es el conjunto de funciones $f \colon \mathbb{N} \to \mathbb{R}^+$ tal que para cualquier constante $c \in R^+$ y alguna $n_0 \in \mathbb{N}$, $f(n) \le cg(n) \forall n \ge n_0$.



Ejemplos

Notación asintótica

- g = n + 5 pertenece al grupo de funciones $\mathcal{O}(n)$ pues $n + 5 \le 2n$ para cada $n \ge 5$.
- $g=(n+1)^2$ es del grupo $\mathcal{O}(n^2)$ porque $(n+1)^2 \leq 4n^2$ para cada $n \geq 1$.
- $g = n+1)^2$ no es del grupo $\mathcal{O}(n)$ porque para cualquier c>1 no se cumplirá nunca que $(n+1)^2 \leq cn$.

Otra manera de verlo

Podemos pensar en la notación de $\mathcal{O}(g)$ como un "a lo mucho":

$$g = n + 5$$
 crece a lo mucho como n

pues la notación $\mathcal O$ impone un **límite superior** (upper bound).

Otra manera de verlo

Orden asintótico

Podemos pensar en la notación de $\mathcal{O}(g)$ como un "a lo mucho":

$$g = n + 5$$
 crece a lo mucho como n

pues la notación \mathcal{O} impone un **límite superior** (upper bound).

Otra manera de verlo

Podemos pensar en la notación de $\mathcal{O}(g)$ como un "a lo mucho":

$$g = n + 5$$
 crece a lo mucho como n

pues la notación $\mathcal O$ impone un **límite superior** (upper bound).

Notación asintótica: $\Omega(g)$ y $\Theta(g)$

Orden asintótico

- $\Omega(g)$ se usa como un **límite inferior** (*lower bound*), es decir que una función $f \in \Omega(g)$ es una función que crece al menos tan rápido como g.
- $\Theta(g)$ se usa para definir un grupo de funciones del **mismo orden**, es decir que una función $f \in \Theta(g)$ es una función que crece igual de rápido como g.

Órdenes más comunes

- $\mathcal{O}(1)$ que es constante
- ullet $\mathcal{O}(\log n)$ que es logarítmico
- $\mathcal{O}(n)$ que es *lineal*
- $\mathcal{O}(n \log n)$
- $\mathcal{O}(n^2)$ que es *cuadrático*
- $\mathcal{O}(n^2 log n)$
- $\mathcal{O}(n^m)$ que es polinomial
- $\mathcal{O}(m^n)$ que es exponencial
- $\mathcal{O}(n!)$ que es factorial