

ALGORITMOS Y ESTRUCTURA DE DATOS III

Sección TQ - 1er Semestre/2018

Análisis de Algoritmos

Prof. Cristian Cappelletti

28/febrero/2018

¿Que veremos hoy?

- Algoritmos como tecnología
- Análisis de algoritmos y cálculo asintótico
- Análisis de casos: *mejor, peor y promedio*
- Cálculo de tiempo de ejecución de un programa
- Notaciones asintóticas: O, Θ, Ω
- Ejercicios

Algoritmos como tecnología

- ¿Qué es un algoritmo?
 - Es una **secuencia** de pasos concreta que transforma unos datos de entrada.
 - Es un procedimiento bien definido que toma algún valor o conjunto de valores, como entrada, y produce algún valor o conjunto de valores, como salida [CLRS]
 - *Podemos ver al algoritmo como una **herramienta** que resuelve un determinado problema computacional.*

[CLRS] Cormen-Leiserson-Rivest-Stein. *Introduction to Algorithms*, 2nd Edition, MIT Press, 2001

Algoritmos como tecnología

Del libro “*Algorithms*” Sedgewick & Wyne.
2011

El término Algoritmo es utilizado en Ciencias de la Computación para describir un método finito, determinista y efectivo para resolver un problema, el cual es apropiado para su implementación como un programa de computadoras.

- **Propiedades de un algoritmo**
 - Es correcto
 - Tiene pasos concretos
 - Bien definido (no ambiguo)
 - Es finito
 - Termina

Algoritmos como tecnología

- *¿Por qué no es suficiente encontrar **un** solo algoritmo para un problema determinado?*
 - RECURSOS LIMITADOS (procesador, memoria, ancho de banda, etc)
 - TIEMPO DE RESPUESTA
- *¿Cómo escoger el algoritmo más conveniente?*
 - Buena codificación
 - Fácil de usar
 - Fácil de implementar
 - Eficiente (*¿qué significa eficiente?*)

Algoritmos como tecnología

- **Eficiencia de un algoritmo**

- Cuando se escribe la solución a un problema generalmente existen dos cosas inmersas en el diseño:
 - Fácil de entender, codificar y depurar (***Ingeniería de Software***).
 - Uso eficiente de los recursos computacionales (tiempo y espacio) (***Análisis de algoritmos***)

*Cuando logro ambas cosas tengo un programa
"elegante".*

Algoritmos como tecnología

- **Eficiencia de un algoritmo**

¿Una máquina más rápida o
un algoritmo más eficiente?

Algoritmos como tecnología

- **Eficiencia de un algoritmo**

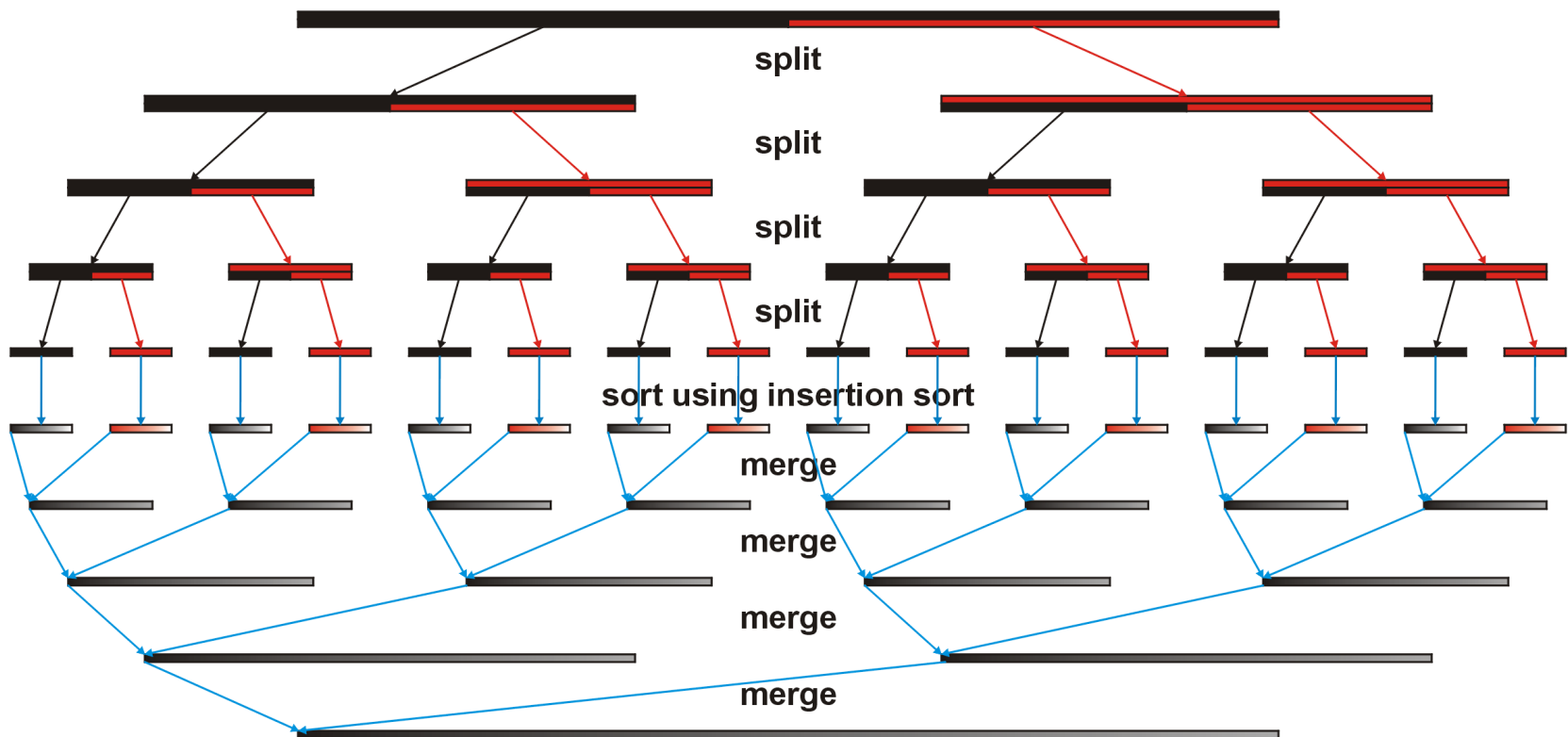
- Suponga el problema de ordenar un arreglo de números.
- Existen varios algoritmos, nosotros elegiremos dos para comparar:

Ordenación por inserción (***InsertionSort***)

Ordenación por mezcla (***MergeSort***).

Ambos son algoritmos correctos.

Merge Sort



Algoritmos como tecnología

- **Eficiencia de un algoritmo** (cont.)
 - Suponga que tiene dos máquinas **A** y **B**
 - **A** puede ejecutar 1.000.000.000 (10^9) instrucciones por segundo
 - **B** puede ejecutar 10.000.000 (10^7) instrucciones por segundo (*Note que es 100 veces más lenta que A*)
 - c_1 es 2 y c_2 es 50 (constantes multiplicativas para **InsertSort** y **MergeSort** respectivamente). ¿Qué significa esto?
 - Se quiere ordenar 1 millón de números ($n=1.000.000$)... la pregunta es *¿quién ganará?*

Algoritmos como tecnología

Eficiencia de un algoritmo (cont.)

- *InsertSort* toma alrededor de un tiempo de $c_1 n^2$ en ordenar n items.
- *MergeSort* toma alrededor de un tiempo de $c_2 n \log_2 n$ (asumimos logaritmo en base 2)
- c_1 y c_2 son factores constantes.

Consideramos que el tiempo es una función del tamaño de la entrada, normalmente lo denominados T .

Así el algoritmo de *InsertSort* toma un tiempo $T(n) = c_1 n^2$

Algoritmos como tecnología

InsertSort en la máquina A

$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ instrucciones}}{10^9 \text{ instrucciones/segundo}} = 2000 \text{ segundos}$$

33 minutos, 20 segundos

MergeSort en la máquina B

$$\frac{50 \cdot (10^6) \log 10^6 \text{ instrucciones}}{10^7 \text{ instrucciones/segundo}} \approx 100 \text{ segundos}$$

1 minuto, 40 segundos

- ¿Qué pasa cuando n = diez millones? 2d, 7h, 33m, 20s **vs** 19m, 22s
- ¿Con cuál algoritmo se quedaría?
- ¿Cuánto tardará *InsertSort* si ahora la máquina A es 10 veces más rápida?
- ¿Cuál es el efecto de la rapidez de la máquina?

Efecto del algoritmo y la rapidez de la máquina

Tiempo de ejecución del algoritmo - $T(n)$	Máximo tamaño solucionable en 1 segundo		
	Computador actual	100 veces más rápida	1000 veces más rápida
n	$N_0=100$ millones	$100N_0$	$1000N_0$
$100n$	$N_1=1$ millón	$100N_1$	$1000N_1$
n^2	$N_2=10000$	$10N_2$	$31.6N_2$
n^3	$N_3=464$	$4.64N_3$	$10N_3$
2^n	$N_4=26$	$N_4 + 6.64$	$N_4 + 9.97$

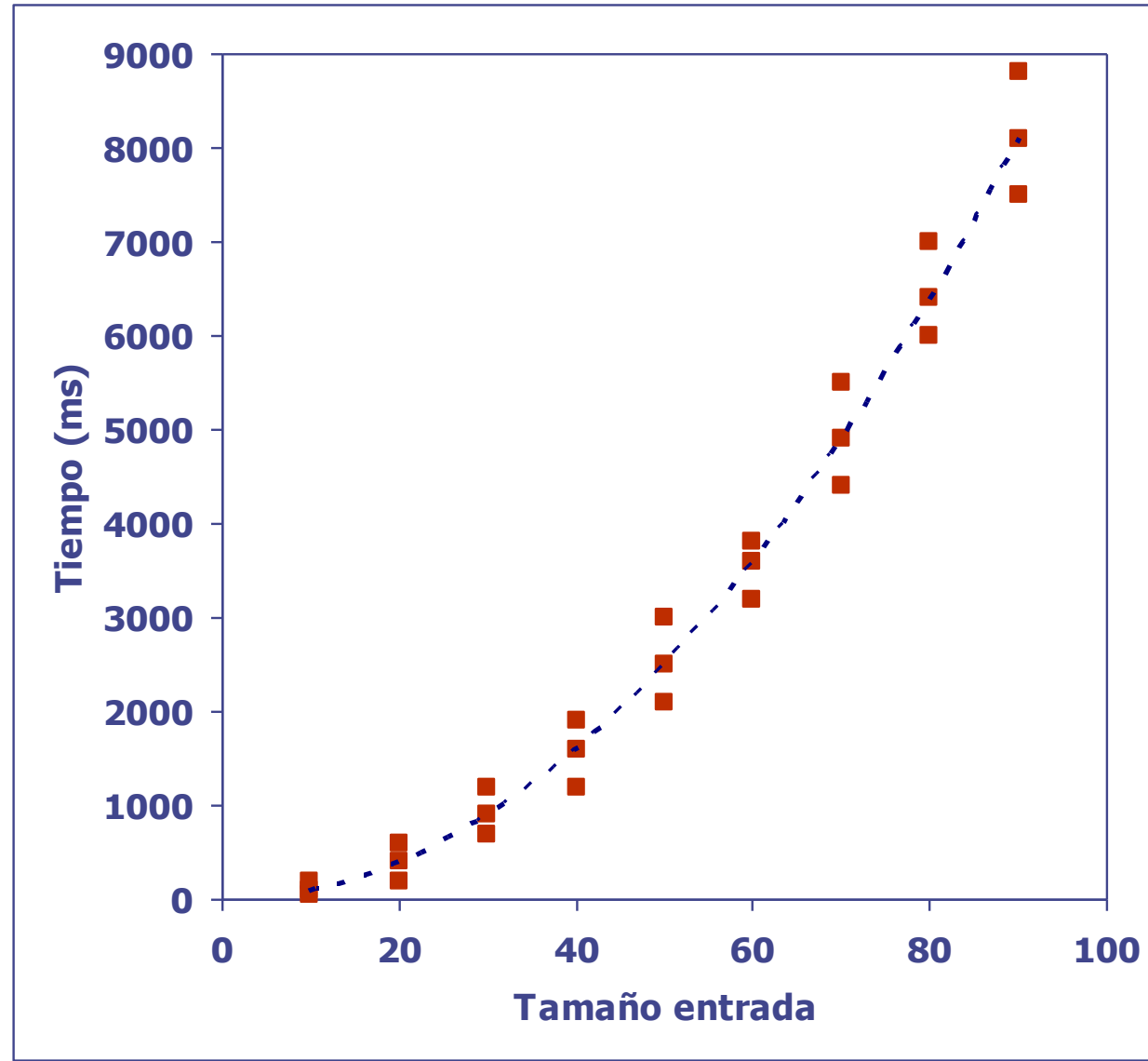
Algoritmos como tecnología

- ¿Como escojo el mejor algoritmo?
 - Medir el tiempo de respuesta.. pero dependo de:
 - Del subconjunto de pruebas escogidas
 - Del ordenador donde hago las pruebas
 - Del lenguaje de programación utilizado
 - Del compilador utilizado
 - De la calidad de la programación
 - Para hacer esto tengo que codificar/programar y en ocasiones esto no es trivial, no es sencillo.

Algoritmos como tecnología

¿Cómo elijo un algoritmo?

- *Escribo el programa*
- *Ejecuto el programa*
- *Mido el tiempo*
- *Grafico el resultado*
- *Encuentro la tendencia*



Algoritmos como tecnología

¿Cómo escojo el mejor algoritmo?

Otra alternativa:

- Predecir el comportamiento del algoritmo sin necesidad de implementarlo.
- Para ello nos ayudará el ***análisis de algoritmo*** y el ***cálculo asintótico***.

Análisis de algoritmos y cálculo asintótico

- El **análisis de algoritmos** estudia desde el punto de vista teórico, los recursos computacionales que necesita la ejecución de un programa de computadora: *su eficiencia*.

Aparte del tiempo de cómputo, ¿Cuáles son otros recursos?

- Es una técnica de estimación. Es particularmente útil para determinar si vale o no la pena implementar un algoritmo en particular.
- El **cálculo asintótico** es una técnica de caracterización de los algoritmos para poder luego compararlos.

Análisis de algoritmos

- Utilizamos una descripción de alto nivel para el algoritmo (*generalmente*)
- Caracterizamos el tiempo de ejecución como una función al tamaño de la entrada N ,
 $T(N)$
- Se toma en cuenta todas las posibles entradas (*instancias del problema*)
- Permite evaluar la velocidad del algoritmo independientemente del entorno de HW o SW.

Análisis de algoritmos

- El modelo RAM (*Random Access Machine*)
 - Las instrucciones son ejecutadas una tras otra sin concurrencia. Es un modelo secuencial.
 - Un banco de celdas de memoria potencialmente ilimitado.
 - Las celdas de memoria están numeradas y accederlas toma una unidad de tiempo constante.
 - Las operaciones son similares a cualquier computadora tradicional.
 - Cada operación simple (+,*,,-,=,jump,call,..) toma exactamente 1 unidad de tiempo.
- **Importante:** esto es una simplificación de la realidad *¿Por qué le parece?*

¿Se imagina otro modelo diferente?

Análisis de algoritmos

Tipos de análisis

- Peor caso (usual) (*worst*)

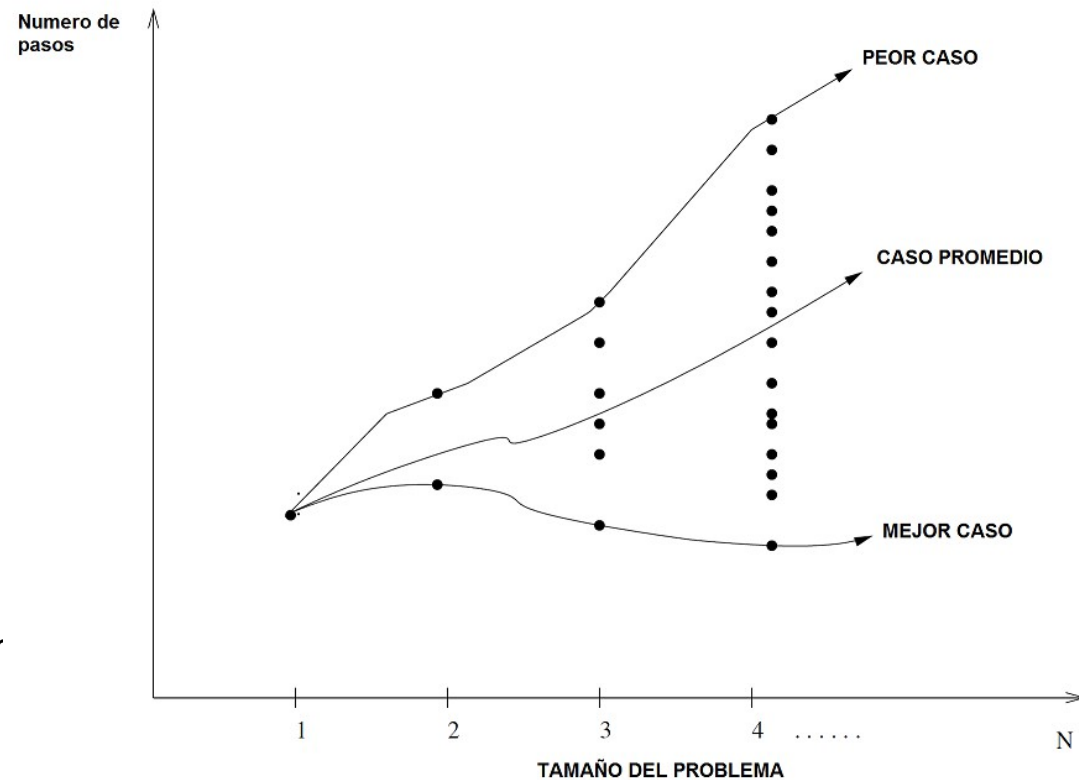
- Es la función definida por el máximo número de pasos que toma cualquier instancia de tamaño N

- Caso promedio (*average*)

- Es la función definida por el promedio de número de pasos que toma cualquier instancia de tamaño N .
Implica estudio estadístico de la distribución de las instancias del problema analizado.
Es el mejor estudio aunque su cálculo es más complejo.

- Mejor caso (*best*)

- Es la función definida por el mínimo número de pasos que toma cualquier instancia de tamaño N . Es el caso más engañoso



Ejemplo de los casos (1)

- Considere el algoritmo de buscar un elemento en un arreglo desordenado:
 - ¿Cuál es el peor caso?
 - ¿Cuál es el mejor caso?
 - ¿Cuál el el caso promedio?
 - ¿Cómo calcularía el tiempo para cada caso?

[16, 20, 30, 50, 26, 17, 59, 89, 78, 65, 7, 8, 1, 4, 5]

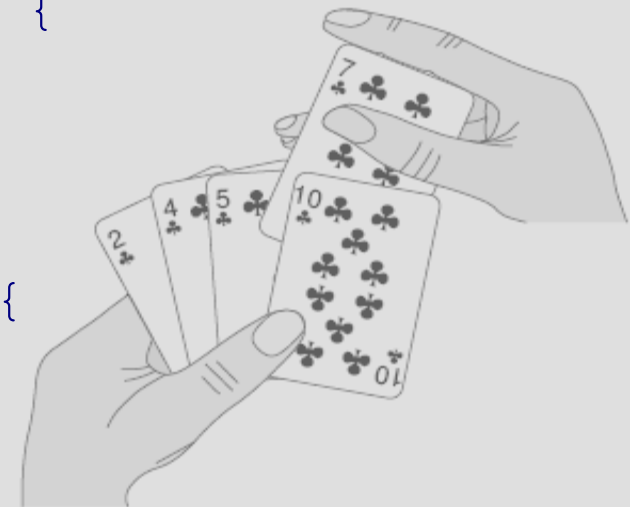
↑
Buscamos
el 16

↑
Buscamos
el 5

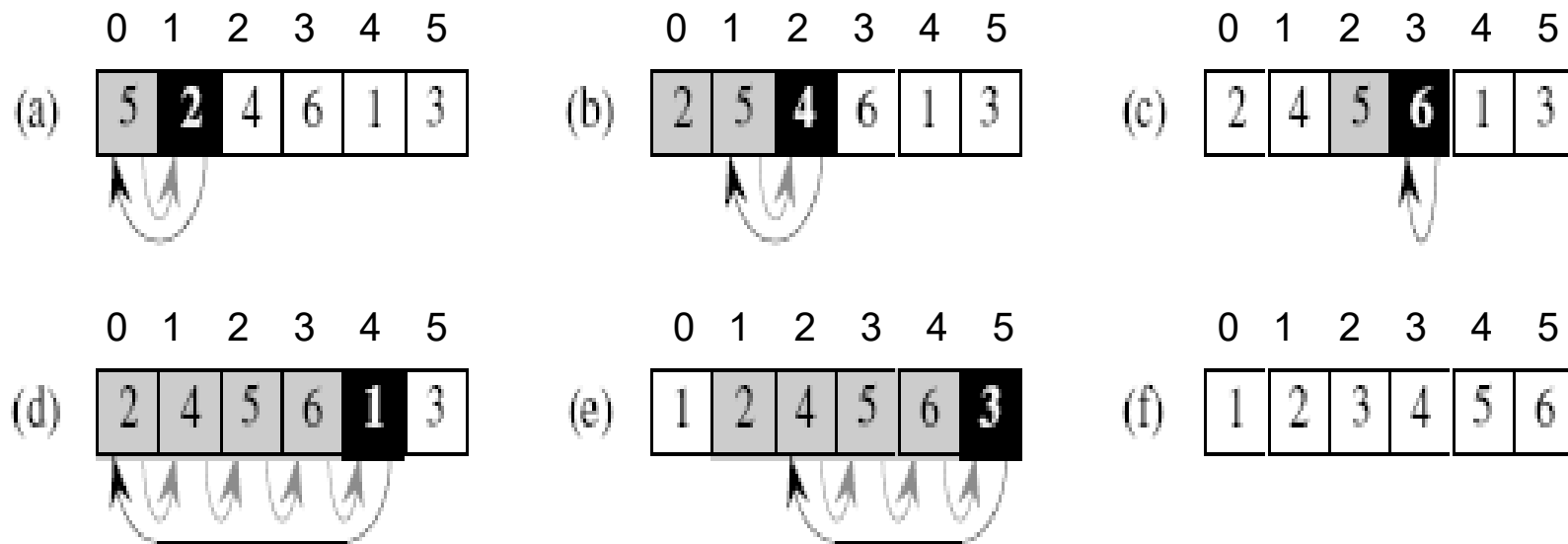
Ejemplo de casos (2)

Considere ahora el algoritmo de ordenación por inserción. ¿Cuál es el mejor, peor y caso promedio?

```
int key, i;  
  
for ( int j=1; j < A.length; j++ ) {  
  
    key = A[j];  
    i   = j-1 ;  
  
    while ( i >= 0 && A[i] > key ) {  
        A[i+1] = A[i];  
        --i;  
    }  
  
    A[i+1] = key ;  
}
```



Funcionamiento de insertSort



$A = \{ 5, 2, 4, 6, 1, 3 \}$

Ejemplo de los casos (*InsertSort*)

- Mejor caso del algoritmo
 - Cuando no se ingresa al ciclo mientras y ocurre cuando?
- Caso promedio
 - Cuando se ingresa la mitad de las veces... aunque depende...¿de qué?
- Peor caso
 - Cuando siempre se ingresa.

Estimación de tiempo

Calcular el tiempo de ejecución de un algoritmo

- Algunas consideraciones sobre las operaciones
 - Una asignación = 1 OE (Operación elemental)
 - Una comparación = 1 OE
 - Acceso a arreglo = 1 OE
 - Llamada a función = 1 OE
 - Una operación simple = 1 OE (resta, suma, .., etc)
 - Consideramos todas las operaciones del mismo costo (*aunque no es real, ¿porqué?*)

Calcular el tiempo de ejecución de un algoritmo

Inspeccionando el código podemos determinar el número de operaciones elementales.

Analicemos el siguiente algoritmo, encontrar el máximo elemento de en un arreglo (*Recibimos el vector A y su tamaño n*)

Algoritmo *findMax(A, n)*

	# Operaciones
<i>Maximo</i> $\leftarrow A[0]$	2
for $i \leftarrow 1$ to $n - 1$ do	$1 + n$
if $A[i] > \textit{Maximo}$ then	$2(n-1)$
<i>Maximo</i> $\leftarrow A[i]$	$2(n-1)$ (<i>peor caso</i>)
{ <i>incremento del contado i</i> }	$2(n-1)$
return <i>Maximo</i>	2
Total	$7n - 2$

Cálculo del tiempo de ejecución de un algoritmo

- El algoritmo *findMax* ejecuta $7n-2$ operaciones en el peor caso. Definimos entonces :
 - a = Tiempo que toma la operación elemental más rápida
 - b = Tiempo que toma la operación elemental más lenta
- Decimos que $T(n)$ es el tiempo para *findMax*. Entonces

$$a(7n-2) \leq T(n) \leq b(7n-2)$$

De aquí concluimos que el tiempo de ejecución $T(n)$ esta limitado por dos funciones lineales.

Cálculo del tiempo de ejecución de un algoritmo

- El cambio del entorno de HW o SW
 - Afecta a $T(n)$ en un factor constante, pero
 - NO afecta la tasa de crecimiento de $T(n)$
- Por tanto la tasa de crecimiento lineal del tiempo de ejecución de $T(n)$ es una propiedad intrínseca del algoritmo *findMax*

Cálculo asintótico

- El cálculo asintótico¹ de un algoritmo me permite clasificarlo de acuerdo a su "tasa de crecimiento" (*growth rate*).
- Ignoramos las constantes que puedan tenerse y nos concentramos en el grado dominante. De esta forma puedo comparar algoritmos de una forma más sencilla.

¹ Propuesto por **Donal Knuth** en su libro "El arte de programar computadores" (primera edición : 1968)

Tasas de crecimiento usuales en orden creciente

Clase

Nombre de la función

c

Constante

$\lg n$

Logarítmica

$\lg^2 n$

Logarítmica al cuadrado

n

Lineal

$n \lg n$

"n lg n"

n^2

Cuadrática

n^3

Cúbica

$n^m, m=0,1,2,3,\dots$

Polinomial

$c^n, c>1$

Exponencial

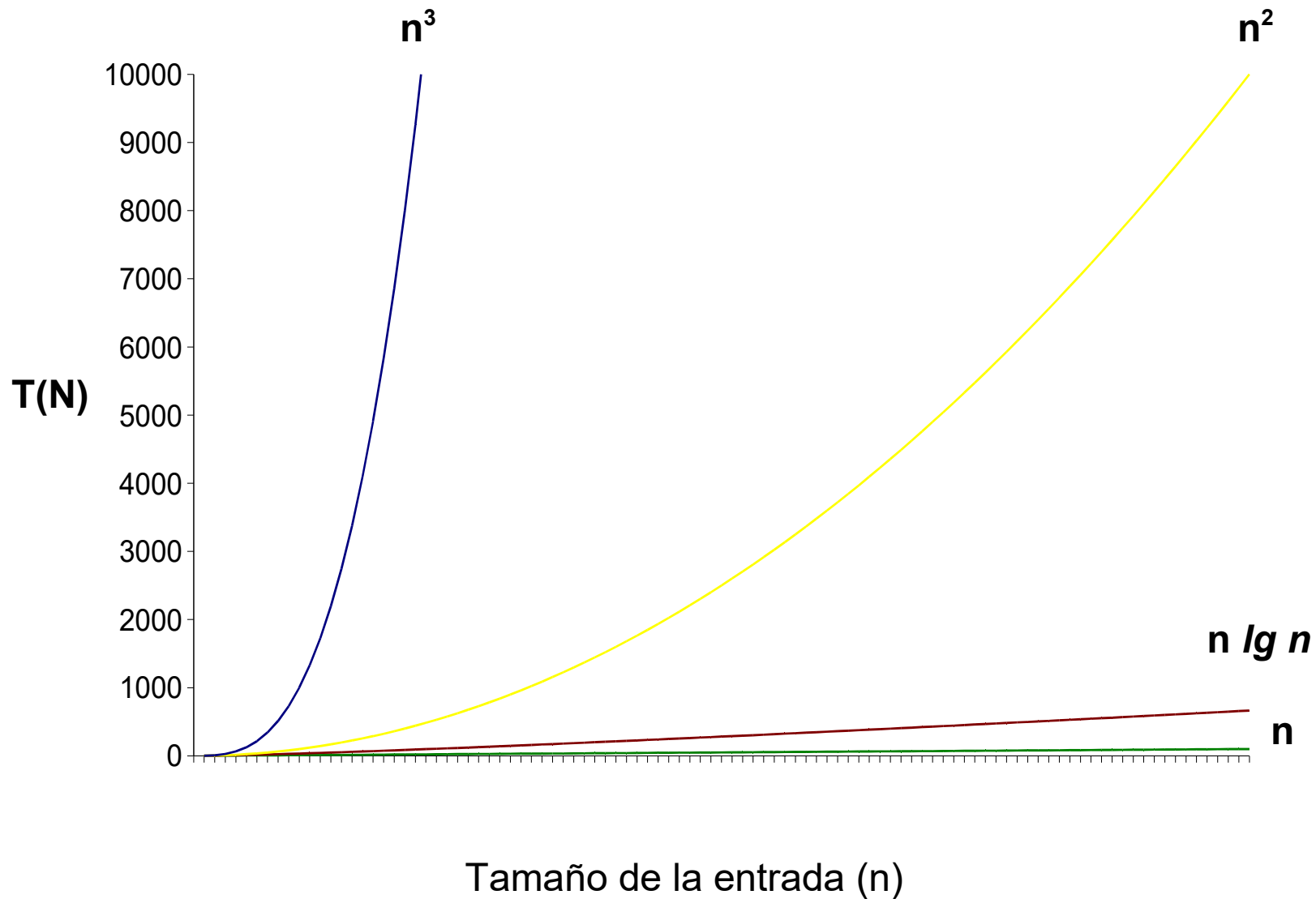
$n!$

Factorial



Crecimiento

Crecimiento de algunas funciones



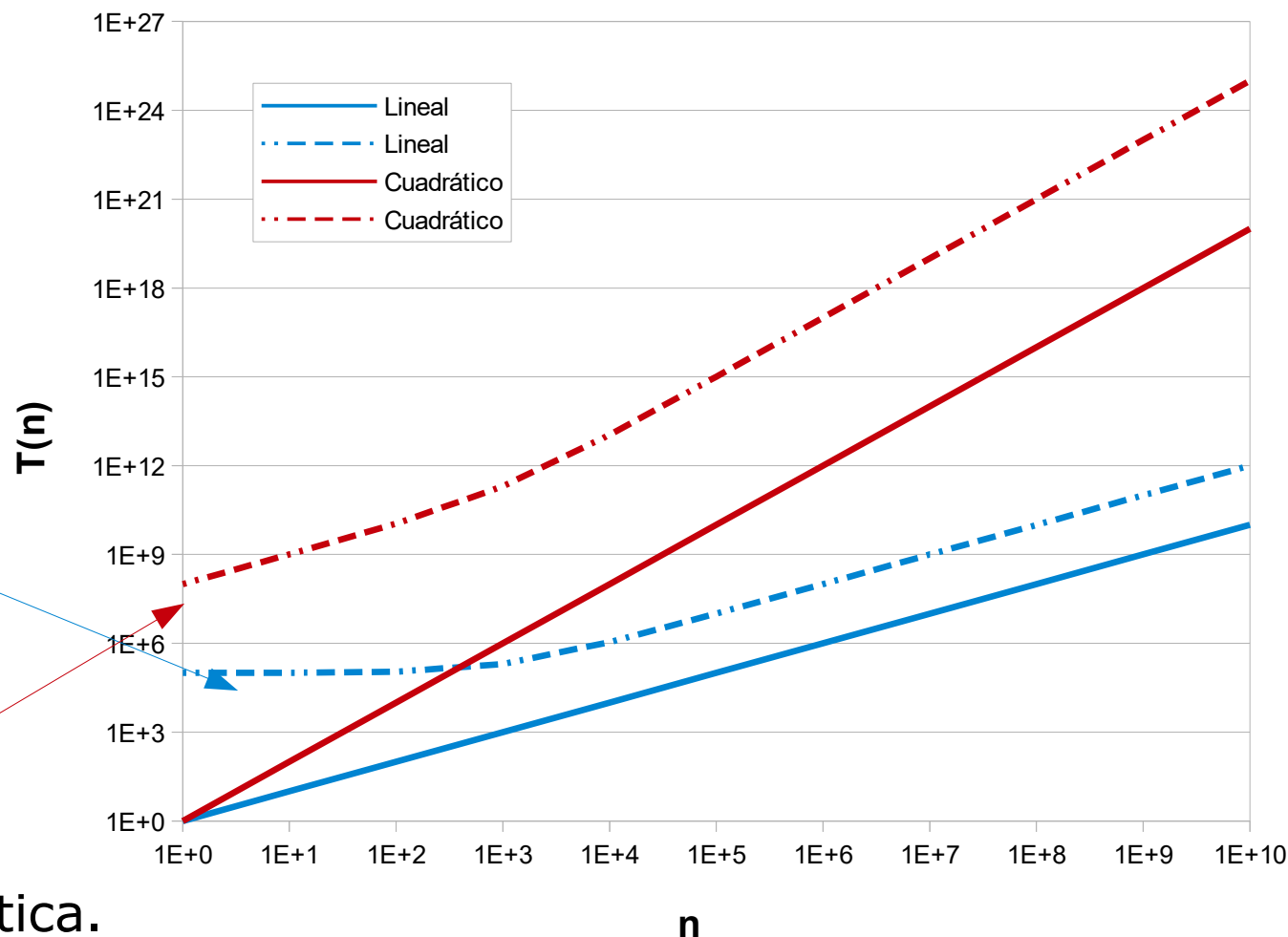
Tasas de crecimiento

- No es afectada por factores constantes o por términos de menor grado.

- **Ejemplos:**

$10^2 n + 10^5$
tiene una tasa de crecimiento lineal

$10^5 n^2 + 10^8 n$
tiene una tasa de crecimiento cuadrática.



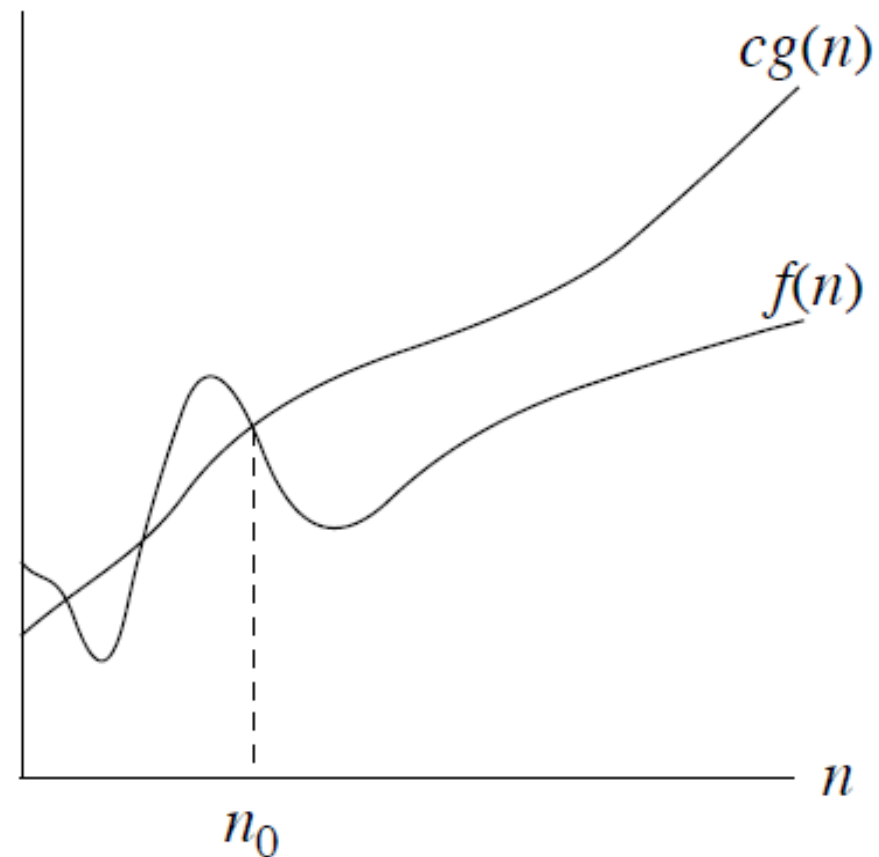
Análisis asintótico

- Para realizar el análisis debemos:
 - Encontrar el número de operaciones en el peor caso
 - Expresar esta función en una notación asintótica (por el momento en la notación O (*o grande*)
- Ejemplo:
 - Nosotros determinamos que *findMax* ejecuta en a lo sumo $7n-2$ operaciones primitivas.
 - Entonces decimos que el algoritmo *findMax* "esta en **$O(n)$** "

Notación O (*O grande*) (*cota superior*)

Dada las funciones $f(n)$ y $g(n)$, se dice que $f(n)$ “está en $O(g(n))$ ” si existen las constantes positivas c y n_0 tal que

$$f(n) \leq cg(n) \\ \text{para } n \geq n_0$$



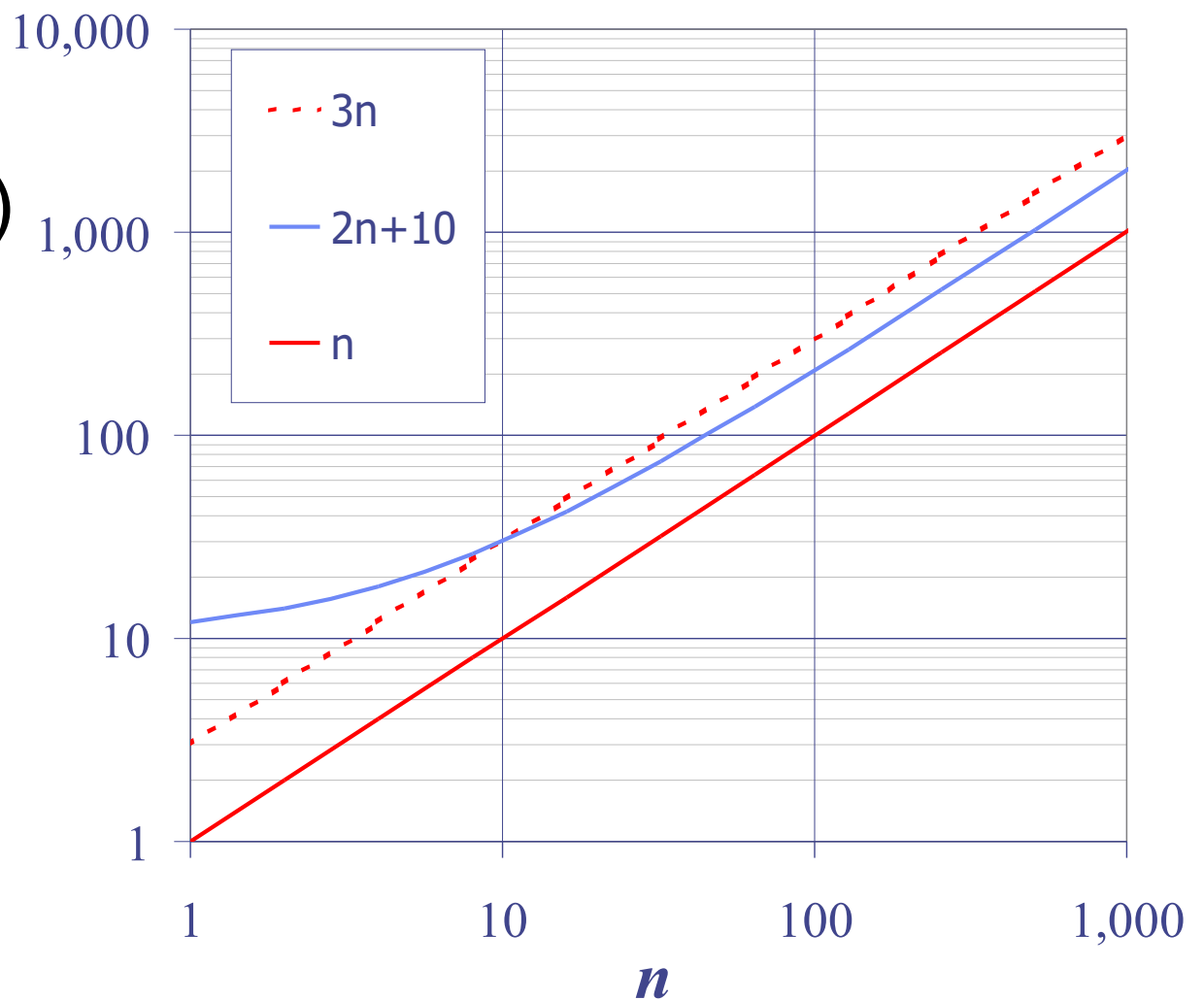
Notación O

Ejemplo 1:

$2n+10$ esta en $O(n)$

$$\begin{aligned} 2n+10 &\leq cn \\ (c-2)n &\geq 10 \\ n &\geq 10/(c-2) \end{aligned}$$

$$c=3 \text{ y } n_0=10$$



Notación O

Ejemplo 2:

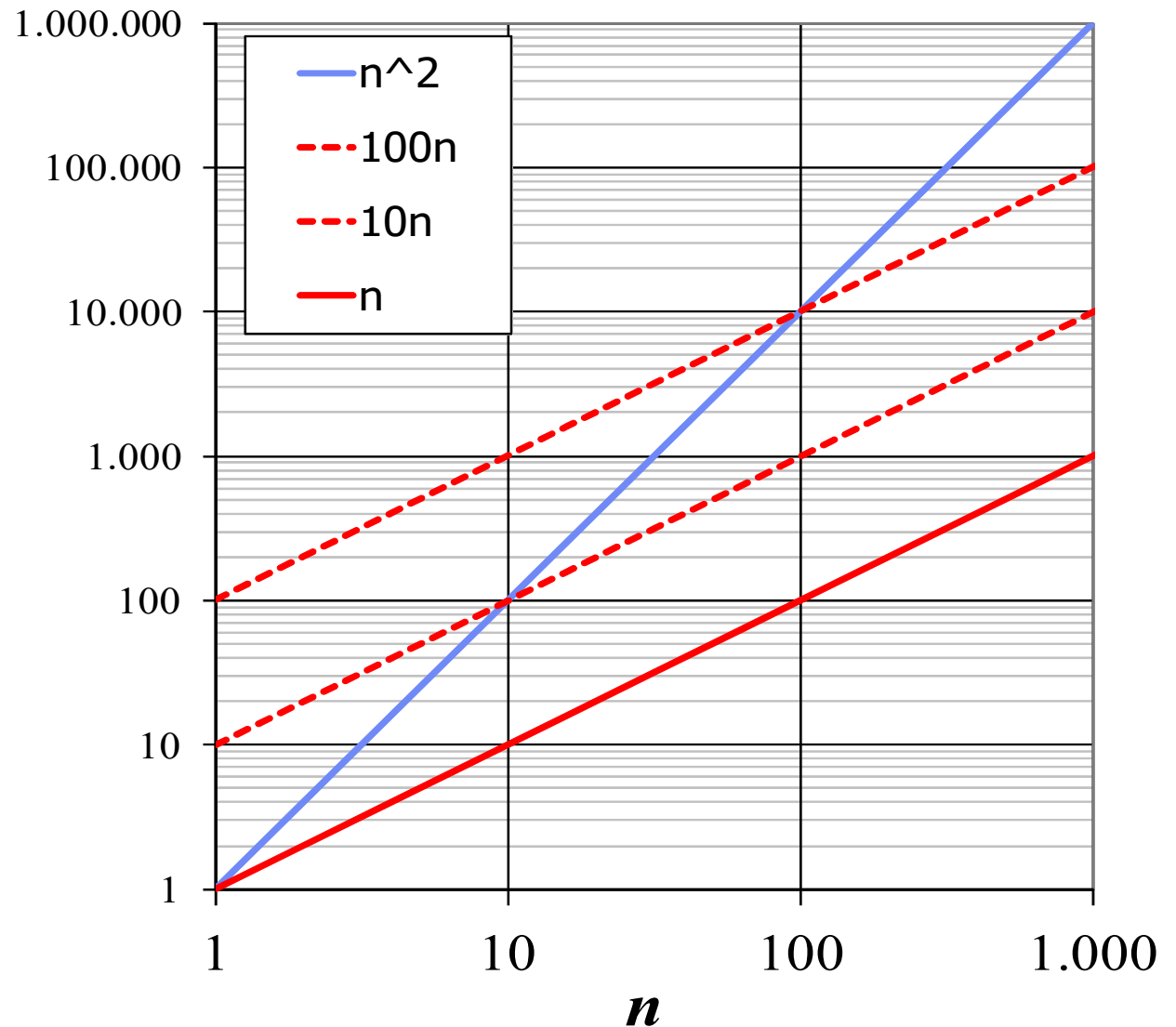
La función

n^2 no esta en $O(n)$

$$n^2 \leq cn$$

$$n \leq c$$

La desigualdad no puede ser satisfecha ya que c debe ser una constante



Ejemplos de Notación O-grande

- $7n-2$ esta en $O(n)$
- $3n^3 + 20n^2 + 5$ esta en $O(?)$
- $3 \lg n + \lg \lg n$ esta en $O(?)$

Reglas de la notación O-grande

- Si es $f(n)$ un polinomio de grado d , entonces $f(n)$ están en $O(n^d)$, esto implica:
 - Extraer los términos de menor orden
 - Extraer los factores constantes
- Utilizar la clase de función más ajustada
 - Decir $2n$ está en $O(n)$ y no $2n$ está en $O(n^2)$
- Utilizar la expresión simple de la clase
 - Decir $3n + 5$ está en $O(n)$
y NO $3n+5$ está en $O(3n)$

Otras notaciones asintóticas

Notación Ω (Omega) (*cota inferior*)

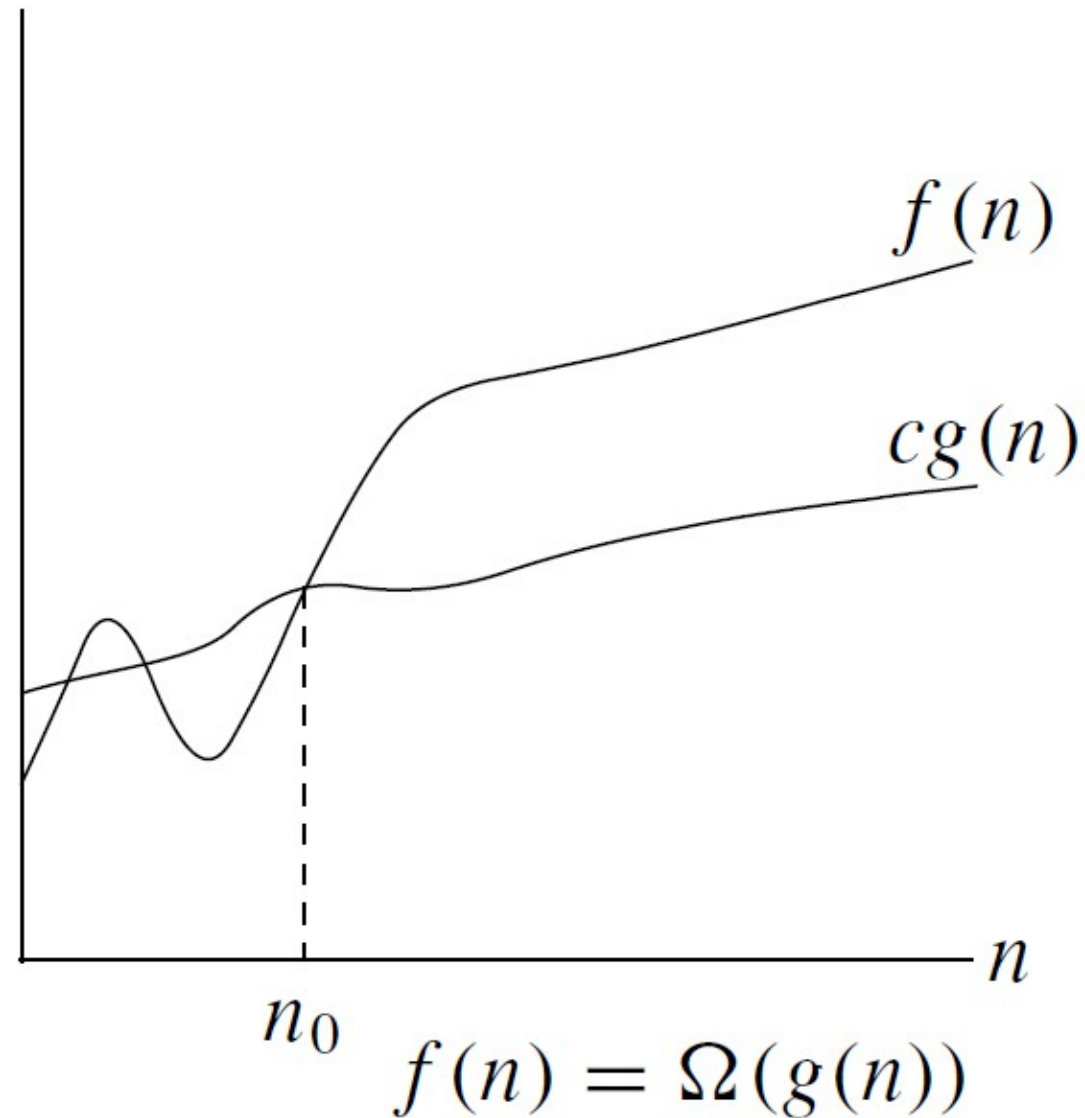
$f(n)$ esta en $\Omega(g(n))$ si existe una constante c y un entero constante $n_0 \geq 1$ tal que

$$f(n) \geq c \cdot g(n) \text{ para } n \geq n_0$$

Por ejemplo

$$\sqrt{n} = \Omega(\log n)$$

$$10n^2 = \Omega(n^{3/2})$$



Otras notaciones asintóticas

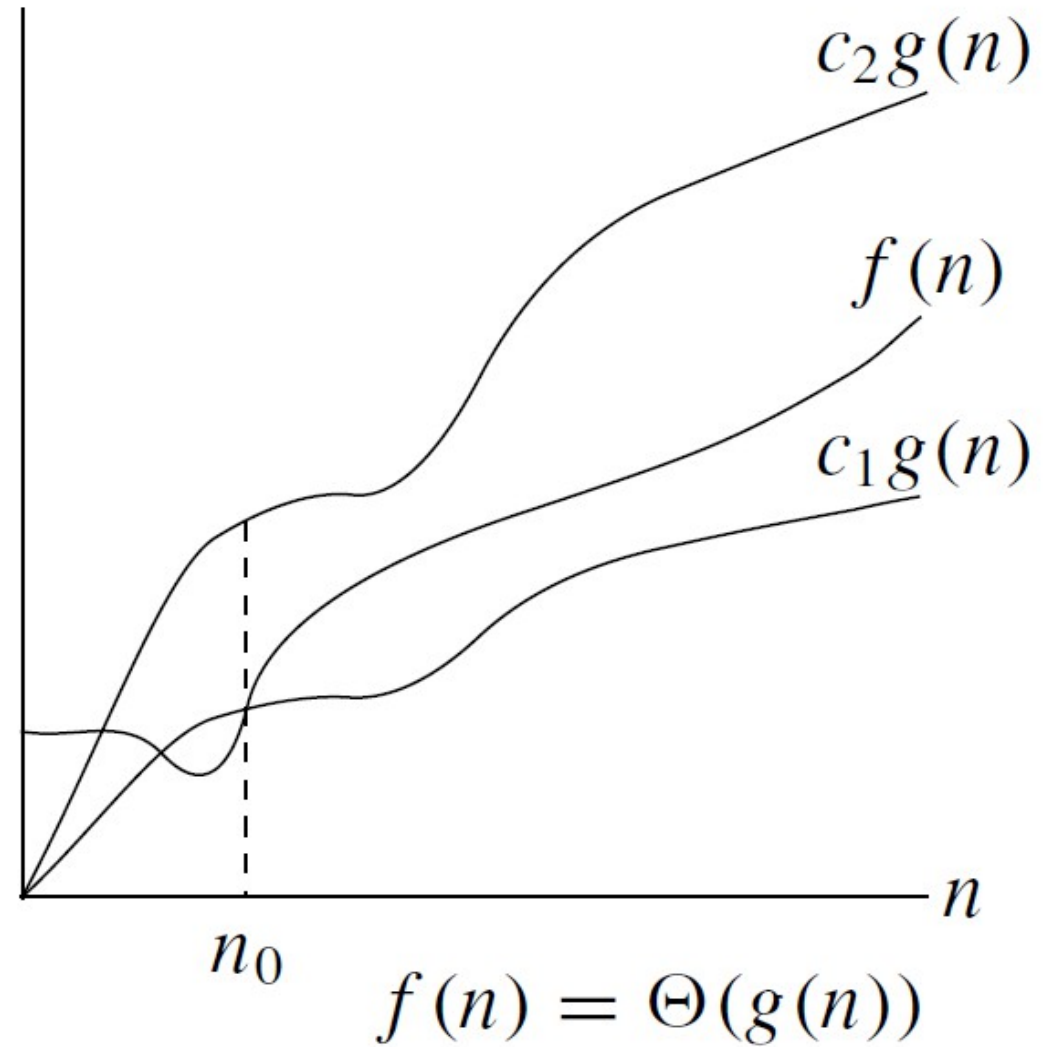
Notación Θ (theta)

$f(n)$ esta en $\Theta(g(n))$ si existen las constantes c_1 y c_2 y un entero constante $n_0 \geq 1$

tal que

$$c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$$

para $n \geq n_0$



Notaciones asintóticas, una visión intuitiva

- O grande
 - $f(n)$ esta en $O(g(n))$ si $f(n)$ es asintóticamente **menor o igual** que $g(n)$
- Ω Grande
 - $f(n)$ esta en $\Omega(g(n))$ si $f(n)$ es asintóticamente **mayor o igual** a $g(n)$
- Θ Grande
 - $f(n)$ esta en $\Theta(g(n))$ si $f(n)$ es asintóticamente **igual** a $g(n)$

Ejercicio #1

Calcule el $t(n)$ y $O()$ para cada uno de los trozos de código mostrados abajo

Ejercicio #1

```
sum = 0;
for ( i=1; i<=n ; i++ )
    for (j=1; j<=n; j++ )
        sum++;
```

Ejercicio #2

```
sum = 0;
for (k=1; k<=n; k*=2)
    for (j=1; j<= n; j++)
        sum++;
```

Ejercicio #3

```
sum = 0;
for (i=1; i<=n; i++)
    for (j=1; j<=i; j++)
        sum++;
```

Ejercicio #4

```
sum = 0;
while (n>=1) {
    sum++;
    n=n/2;
}
```

Ejercicio #5

```
sum = 0;
while (n >= 1) {
    sum++;
    n=n/3;
}
```

Ejercicio #6

```
sum = 0;
for (i=n; i>=1; i/=2)
    for (j=1; j<=i; j++)
        sum++;
```

Ejercicio #2

Demostrar la veracidad de las siguientes expresiones (aplique las definiciones)

$$2^{n+1} = \Theta(2^n)?$$

$$(x+y)^2 = O(x^2+y^2)?$$

Ejercicio #3 - completar

Función	$=$ o \neq		c	n_0
$3n^2 - 100n$		$O(n^2)$		
$3n^2 - 100n$		$O(n^3)$		
$3n^2 - 100n$		$O(n)$		

$3n^2 - 100n$		$\Omega(n^2)$		
$3n^2 - 100n$		$\Omega(n^3)$		
$3n^2 - 100n$		$\Omega(n)$		

$3n^2 - 100n$		$\Theta(n^2)$
$3n^2 - 100n$		$\Theta(n^3)$
$3n^2 - 100n$		$\Theta(n)$

Ejercicio #3 - Soluciones

Función	$=$ o \neq		c	n_0
$3n^2 - 100n$	$=$	$O(n^2)$	3	1
$3n^2 - 100n$	$=$	$O(n^3)$	1	1
$3n^2 - 100n$	\neq	$O(n)$	N/A	N/A

$3n^2 - 100n$	$=$	$\Omega(n^2)$	2	>100
$3n^2 - 100n$	\neq	$\Omega(n^3)$	N/A	N/A
$3n^2 - 100n$	$=$	$\Omega(n)$	cualquiera	$100c$

$3n^2 - 100n$	$=$	$\Theta(n^2)$
$3n^2 - 100n$	\neq	$\Theta(n^3)$
$3n^2 - 100n$	\neq	$\Theta(n)$

- Aproveche y resuelva los ejercicios planteados. No es obligatorio pero es importante.
- LEA las referencias mencionadas en el Plan Semestral (al menos el capítulo 5 de [Weiss2000]).

Siguiente :
Análisis de algoritmos recursivos