

Complejidad

• ¿Cuántos recursos se necesitan para resolver un problema?

En un sentido amplio.

- Tiempo.
- Espacio (memoria).
- (Consumo de energía).

• Nos van a interesar los problemas decidibles.

• Si tenemos un lenguaje A

por ejemplo $A = \{ a^k b^k \mid k \in \mathbb{N}_0 \}$

es decidible.

~~aaaaabbbb~~

Existe una M.T. M tq. $M(w) = \begin{cases} \text{acepta} & \text{si } w \in A \\ \text{rechaza} & \text{si } w \notin A. \end{cases}$

• ¿Cuánto tarda la M.T. M en aceptar o rechazar una cadena?

• Nos va a interesar la cantidad de pasos $T(w)$ que requiere una M.T. para decidir si acepta o rechaza una cadena w .

• En general vamos a expresar T en función de la longitud de la cadena de entrada.

•

1	0	2	4
---	---	---	---

~~$T(n) = n$~~

$\Sigma = \{0, 1, 2, \dots, 9, \dots\}$

• En particular, si escribimos un número en una base, el tamaño de la entrada no es el valor del número sino la cantidad de dígitos del número.

• Por ejemplo, un número n se escribe con $\lfloor \log_{10} n \rfloor + 1$.

• Entonces

$$T(d) \approx 10^d$$

$$d = \lfloor \log_{10} n \rfloor + 1$$

$$\approx \log_{10} n$$

$$\log_{10} 1 = 0$$

$$\log_{10} 10 = 1$$

$$\log_{10} 100 = 2$$

$$\log_{10} 1000 = 3$$

$T(n)$: Tiempo que tarda la M.T. M en terminar cuando se la alimenta con una cadena w de longitud n .

aba
abaa
abab

Def. Sea M una M.T. que siempre termina.

Definimos el tiempo de ejecución en mejor caso para M así:

$$T_{\text{mejor}} : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$$

$$T_{\text{mejor}}(n) = \min \left\{ \begin{array}{l} \text{Cantidad de pasos que tarda } M(w) \\ \text{en terminar} \\ |w| = n \end{array} \right\}$$

Definimos el tiempo de ejecución en peor caso de M así:

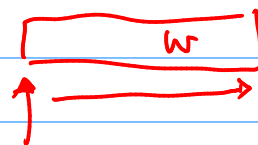
$$T_{\text{peor}} : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$$

$$T_{\text{peor}}(n) = \max \left\{ \begin{array}{l} \text{cantidad de pasos que tarda } M(w) \\ \text{en terminar} \\ |w| = n \end{array} \right\}.$$

Ejemplo.

$$A = \{ w \in \{0,1\}^* \mid w \text{ no tiene ningún } 1 \}.$$

M M.T. que decide A .



$$T_{\text{mejor}}(n) = 1$$

$$T_{\text{peor}}(n) = n$$

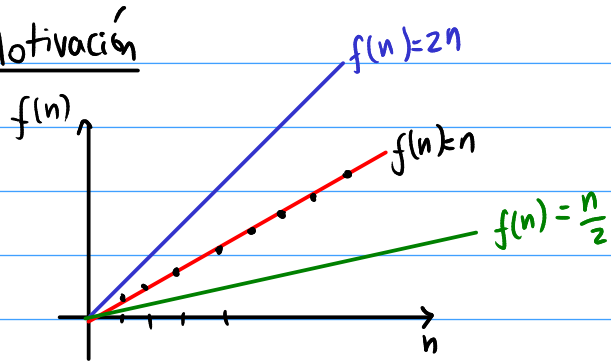
$$T_{\text{peor}}(n) = 7n^2 - 3n + 28 \\ \in O(n^2)$$

Definimos el tiempo de ejecución en caso promedio de M así:

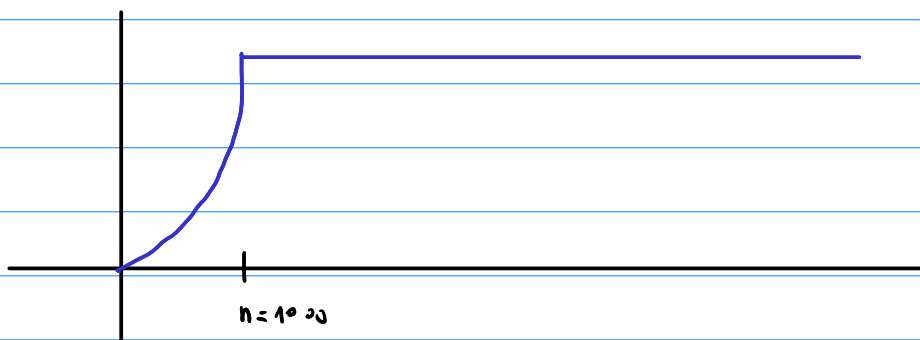
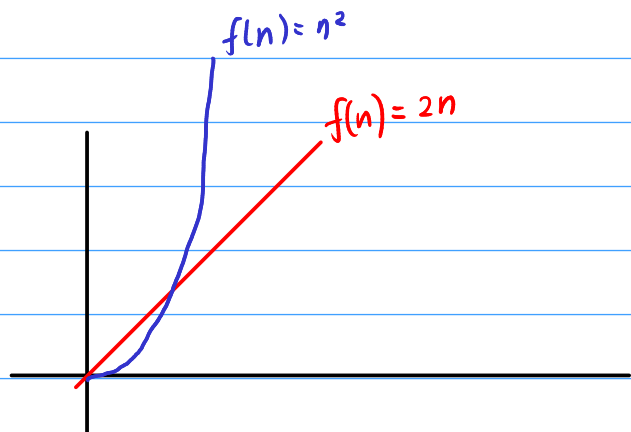
$$T_{\text{promedio}}(n) = \frac{\sum_{\substack{w \in \Sigma^* \\ |w|=n}} (\text{Cantidad de pasos que tarda } M(w) \text{ en terminar})}{\underbrace{\#\{w \in \Sigma^* \mid |w|=n\}}_{|\Sigma|^n}}$$

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

Motivación

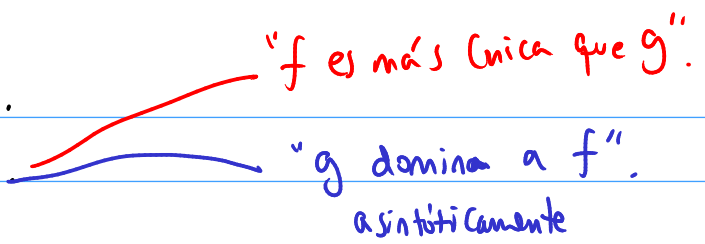


$$2n, \frac{n}{2}, n \in O(n)$$



Resumen:

- 1) No nos interesan los factores constantes.
- 2) No nos interesan los valores que toma la función cuando n es chico.

Def. Sean $f, g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$.
Decimos que $f \in O(g)$ 

si existen una constante $c > 0$ y un $n_0 \in \mathbb{N}$
tales que para todo $n \geq n_0$ vale:

$$f(n) \leq c \cdot g(n).$$

$$\begin{aligned} f(n) &= n \\ g(n) &= n+5 \\ f &\in O(g) \end{aligned}$$

Ejemplo. $n \in O(n+5)$

Tomando $C := 1$, $n_0 := 1$

$$n \leq 1 \cdot (n+5) \quad \forall n \geq 1.$$

Ejemplo. $n+5 \in O(n)$.

Tomando $C := 2$ y $n_0 := 5$

$$n+5 \leq n+n = 2 \cdot n$$

$$\forall n \geq 5$$

Lema. Si $f_1, f_2 \in O(g)$
entonces $f_1 + f_2 \in O(g)$.

$$f(n) = f_1(n) + f_2(n)$$

Dem. Supongamos que $f_1, f_2 \in O(g)$.

Es decir,

- Como $f_1 \in O(g)$, existen $C_1 > 0$ y un $n_1 \in \mathbb{N}$ tales que

$$f_1(n) \leq C_1 \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_1.$$

- Como $f_2 \in O(g)$, existen $C_2 > 0$ y un $n_2 \in \mathbb{N}$ tales que

$$f_2(n) \leq C_2 \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_2.$$

- Queremos hallar una constante $C > 0$ y un $n_0 \in \mathbb{N}$ tales que

$$f_1(n) + f_2(n) \leq C \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_0.$$

- Podemos tomar $C := C_1 + C_2$ y $n_0 := \max\{n_1, n_2\}$.

Entonces si $n \geq n_0 = \max\{n_1, n_2\}$, sabemos que $n \geq n_1$ y $n \geq n_2$.

Por lo tanto:

$$f_1(n) + f_2(n) \leq C_1 \cdot g(n) + f_2(n) \leq C_1 \cdot g(n) + C_2 \cdot g(n)$$

$$= (C_1 + C_2) \cdot g(n)$$
$$= C \cdot g(n)$$

$$\forall n \geq n_0.$$

Ejemplo. $3n^2 + n \in O(n^2)$.

Dem. Por el lema anterior,

faltaría ver que $3n^2 \in O(n^2)$ ✓

y $n \in O(n^2)$. ✓

• Efectivamente,

$$3n^2 \in O(n^2) \quad \text{pues} \quad 3n^2 \leq \underbrace{3}_{C} \cdot n^2 \quad \forall n \geq \underbrace{1}_{n_0}$$

y

$$n \in O(n^2) \quad \text{pues} \quad n \leq n \cdot n = \underbrace{1}_{C} \cdot n^2 \quad \forall n \geq \underbrace{1}_{n_0}$$

Lema. Si $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$
es una función polinomial,
es decir

$$f(n) = a_0 + a_1 \cdot n + a_2 \cdot n^2 + \dots + a_d \cdot n^d$$

Suponiendo que $a_d \neq 0$.

Entonces $f \in O(n^d)$.

Dem. Por el lema de la suma,
basta ver que

$$a_0 \cdot n^0 \in O(n^d)$$

$$a_1 \cdot n^1 \in O(n^d)$$

$$\vdots$$
$$a_d \cdot n^d \in O(n^d).$$

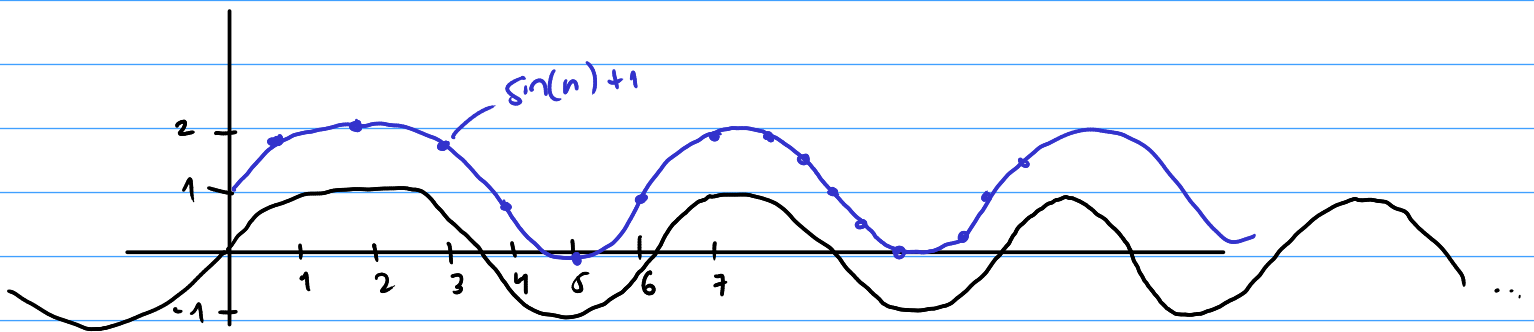
Veamos que para cualquier $i \in 0..d$ vale $a_i \cdot n^i \in O(n^d)$.

Efectivamente:

$$a_i \cdot n^i \leq a_i \cdot n^i \cdot \underbrace{n^{d-i}}_{\substack{\in \mathbb{N} \\ \geq 1}} = \underbrace{a_i}_{c} \cdot n^d \quad \forall n \geq \underbrace{1}_{n_0}$$



Ejemplo. $\sin(n)+1 \in O(1)$



$$\sin(n)+1 \leq 2 = 2 \cdot f(n)$$

$$\forall n \geq 1$$

$$f(n)=1$$

$$\sin(n)+1 \in O(f) = O(1)$$

Ejemplo. $n \notin O(1)$.

Dem. Por el absurdo.

Supongamos que $n \in O(1)$.

- Entonces existen $c > 0$ y un $n_0 \in \mathbb{N}$
ta.

$$n \leq c \quad \forall n \geq n_0.$$

- Esto es absurdo. Por ejemplo si tomamos

$$n := \max\{c, n_0\} + 1$$

tendríamos que

$$c+1 \leq n \leq c.$$

Ejemplo. $n^2 \notin O(n)$.

Dem. Por el absurdo, supongamos que

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

Entonces existen una $c > 0$ y un $n_0 \in \mathbb{N}$ tq.

$$n^2 \leq c \cdot n \quad \forall n \geq n_0.$$

Entonces tendríamos que

$$n \leq c \quad \forall n \geq n_0.$$

Aburdo.

Propiedad (transitividad).

Si $f \in O(g)$ y $g \in O(h)$
entonces
 $f \in O(h)$.

Dem. Supongamos que $f \in O(g)$ y $g \in O(h)$.

- Como $f \in O(g)$, existen $C_1 > 0$ y $n_1 \in \mathbb{N}$ tq.

$$f(n) \leq C_1 \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_1$$

- Como $g \in O(h)$, existen $C_2 > 0$ y $n_2 \in \mathbb{N}$ tq.

$$g(n) \leq C_2 \cdot h(n) \quad \forall n \geq n_2$$

- Queremos ver que existen $C > 0$ y $n_0 \in \mathbb{N}$ tq.

$$f(n) \leq C \cdot h(n) \quad \forall n \geq n_0.$$

Tomando $n_0 := \max\{n_1, n_2\}$ y $C := C_1 \cdot C_2$.

Tenemos que:

$$f(n) \leq C_1 \cdot g(n) \leq \underbrace{C_1 \cdot C_2}_C \cdot h(n) \quad \forall n \geq n_0. \quad \checkmark$$

• $\log_b(n) = x$ donde $b^x = n$

$\log_3(n) \in O(\log_2(n))$ ✓

$\log_3 n \leq \log_2 n$

$\log_2(n) \in O(\log_3(n))$?

Lema (Orden de los logaritmos).

Si $a, b > 1$ entonces $\log_a(n) \in O(\log_b(n))$.

Dem.

Recordemos que $\log_a(n) = \frac{\log_b(n)}{\log_b(a)}$

pues $\log_b(n) = x$

$\log_b(a) = y$

tenemos que $b^x = n$, $b^y = a$.

Por lo tanto $a^{1/y} = (b^y)^{1/y} = b$.

Por lo tanto $a^{x/y} = (a^{1/y})^x = b^x = n$.

Por lo tanto $\log_a(n) = x/y = \frac{\log_b(n)}{\log_b(a)}$.

Notemos que:

$\log_a(n) \leq \frac{\log_b(n)}{\log_b(a)} = \frac{1}{\log_b(a)} \cdot \log_b(n)$

$\forall n \geq 1$.

Por lo tanto $\log_a(n) \in O(\log_b(n))$.

Ejemplo. $2^n \in O(3^n)$

$$2^n \leq 3^n \quad \forall n.$$

Pero $3^n \notin O(2^n)$.

Dem. Por el absurdo, supongamos que $3^n \in O(2^n)$.

Es decir existen $c > 0$ y $n_0 \in \mathbb{N}$ tq.

$$3^n \leq c \cdot 2^n \quad \forall n \geq n_0.$$

Entonces

$$\frac{3^n}{2^n} \leq c \quad \forall n \geq n_0$$

Entonces

$$\left(\frac{3}{2}\right)^n \leq c \quad \forall n \geq n_0.$$

Absurdo.

$$\frac{3}{2} > 1$$

$$\frac{3}{2}^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} +\infty$$

Ejemplo. Si $f_1, f_2 \in O(g)$

Ya sabemos que $f_1 + f_2 \in O(g)$.

¿Qué pasará con $f_1 \cdot f_2$?

No siempre $f_1 \cdot f_2 \in O(g)$.

Por ejemplo, $f_1(n) = n$ $f_2(n) = n$
 $g(n) = n$

$f_1, f_2 \in O(g)$

pero $f_1 \cdot f_2 \notin O(g)$.

Lema. Si $f_1 \in O(g_1)$ y $f_2 \in O(g_2)$

entonces $f_1 \cdot f_2 \in O(g_1 \cdot g_2)$.

$g(n) = g_1(n) \cdot g_2(n)$

$f(n) = f_1(n) \cdot f_2(n)$

Dem. Supongamos que $f_1 \in O(g_1)$
y $f_2 \in O(g_2)$.

Es decir:

• Como $f_1 \in O(g_1)$, existen $c_1 > 0$ y $n_1 \in \mathbb{N}$ tq.

$$f_1(n) \leq c_1 \cdot g_1(n) \quad \forall n \geq n_1$$

• Como $f_2 \in O(g_2)$, existen $c_2 > 0$ y $n_2 \in \mathbb{N}$ tq.

$$f_2(n) \leq c_2 \cdot g_2(n) \quad \forall n \geq n_2$$

• Queremos ver que existen $c > 0$ y $n_0 \in \mathbb{N}$ tq.

$$f_1(n) \cdot f_2(n) \leq c \cdot g_1(n) \cdot g_2(n) \quad \forall n \geq n_0$$

• En efecto, tomando $c := c_1 \cdot c_2$, $n_0 := \max\{n_1, n_2\}$,

tenemos que si $n \geq n_0$

$$\begin{aligned} f_1(n) \cdot f_2(n) &\leq c_1 \cdot g_1(n) \cdot f_2(n) \\ &\leq c_1 \cdot g_1(n) \cdot c_2 \cdot g_2(n) \\ &= \underbrace{c_1 \cdot c_2}_c \cdot g_1(n) \cdot g_2(n) \end{aligned}$$

✓

Lema. "Exponencial domina a lineal": $n \in O(2^n)$.

Dem. Veamos que $n \leq 2^n \quad \forall n \geq 1$

Por inducción en n :

• $n=1$. $1 \leq 2^1 = 2 \quad \checkmark$

• $P(n) \Rightarrow P(n+1)$:

Supongamos, por HI, que $n \leq 2^n$.

Entonces $n+1 \leq 2^n + 1 \leq 2^n + 2^n = 2 \cdot 2^n = 2^{n+1}$

Lema. ("Lineal domina a logarítmica").

$$\log_2(n) \in O(n).$$

Dem. Veamos que $\log_2(n) \leq n$.

Basta notar que $n \leq 2^n$ (lo vimos en el lema anterior).

porque

$$\log_2(n) \leq \log_2(2^n) = n \quad \checkmark$$

Teorema. ("Exponencial domina a polinomial").

Si $p \geq 0$, $n^p \in O(2^n)$.

Dem.

Afirmo: $\forall k \in \mathbb{N} \forall n \geq p$ vale:

$$\left(\frac{n}{p}\right)^k \leq \left(2^{n/p}\right)^k$$

Dem.

$$\frac{n}{p} \leq 2^{n/p}$$

Por lo tanto

$$\left(\frac{n}{p}\right)^k = \underbrace{\left(\frac{n}{p}\right) \cdot \dots \cdot \left(\frac{n}{p}\right)}_{k \text{ veces}} \leq \underbrace{\left(2^{n/p}\right) \cdot \dots \cdot \left(2^{n/p}\right)}_{k \text{ veces}} = \left(2^{n/p}\right)^k$$

En particular, si $k=p$, $\forall n \geq p$ tendríamos

$$\frac{n^p}{p^p} = \left(\frac{n}{p}\right)^p \leq \left(2^{n/p}\right)^p = 2^{\frac{pn}{p}} = 2^n$$

Por lo tanto:

$$n^p \leq \underbrace{p^p}_c \cdot 2^n$$

$$\forall n \geq \underbrace{p}_{n_0}$$

Luego $n^p \in O(2^n)$.

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

$$n^p \in O(b^n) \quad \text{si } b > 1$$

$$8n^2 + 7n + 3 \in O(1.03^n)$$

Notación.

• $3n^2 + O(n)$ significa $3n^2 + f(n)$
donde $f \in O(n)$.

• $2^{O(n)}$ significa $2^{f(n)}$ donde $f \in O(n)$.

• $n^{O(1)}$ significa $n^{f(n)}$ donde $f \in O(1)$.

$\frac{1}{n^{\sin(n)}}$

Notación

- $f \in O(g)$
 - $f \in \Omega(g)$ \leftarrow $n^3 \in \Omega(n)$ \leftarrow $g \in O(f)$ \leftarrow $"f \leq g"$
 $"f \geq g"$
 - $f \in \Theta(g) \iff f \in O(g) \wedge g \in O(f)$
 - $f \in o(g)$ $"f < g"$
 - $f \in \omega(g) \iff g \in o(f)$ $"f > g"$
-

Def. Si $f, g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$

Decimos que $f \in o(g)$ si

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

Es decir, $\forall \varepsilon > 0 \exists n_0 \in \mathbb{N} \forall n \geq n_0$.

$$\frac{f(n)}{g(n)} < \varepsilon$$

Ejemplo: $n \in o(n^2)$ pues $\frac{n}{n^2} = \frac{1}{n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$

$n \in O(2n) \checkmark$ pero $n \notin o(2n)$ pues $\frac{n}{2n} = \frac{1}{2} \not\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$

3	5	9	2	1	4
		2	1	4	9

Bubblesort

Entrada: una lista L de enteros de longitud n .

Salida: la lista L ordenada de menor a mayor.

Dada una lista L de longitud n

Algoritmo:

```
for i = 1 to n {
```

```
  hiceSwaps := false
```

```
  for j = 0 .. n-2 {
```

```
    if (L[j] > L[j+1]) {
```

```
      Swap ( L[j], L[j+1] )
```

```
    }
  }
}
```

```
if !hiceSwaps { return; }
```

```
}
```

```
}
```

- en mejor caso hace $O(n)$ comparaciones

- en peor caso hace $O(n^2)$ comparaciones.

Quicksort

Entrada: Una lista L de enteros de longitud n .

Salida: La lista L ordenada de menor a mayor.

Algoritmo:

if $n \leq 1$ then return;

$p := L[0]$

$i := 1$

$j := n$

while $i < j$ {

if $L[i] \leq p$ {

$i := i + 1$

} else {

swap($L[i], L[j-1]$)

$j := j - 1$

}

}

swap($L[0], L[i-1]$)

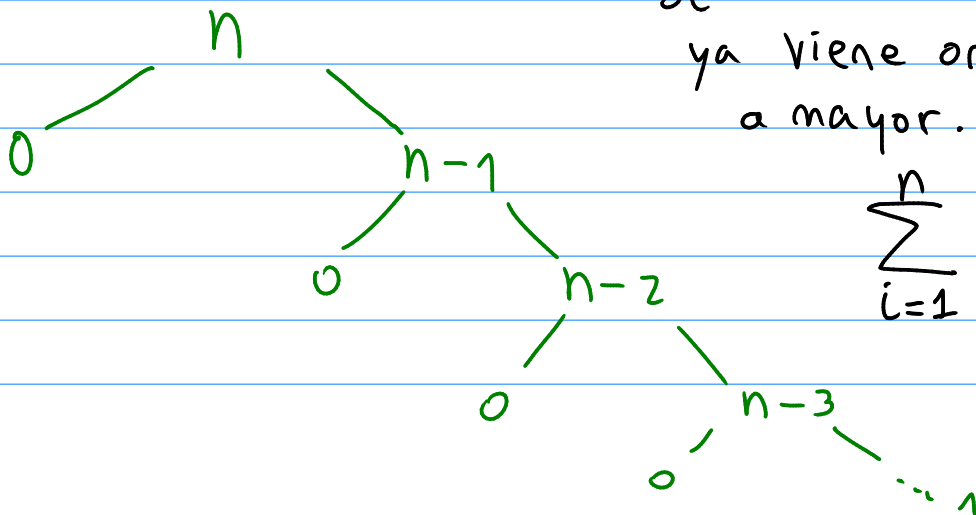
Quicksort($L[0..i-1]$)

Quicksort($L[i..n]$)

hace $O(n)$

comparaciones

Peor caso



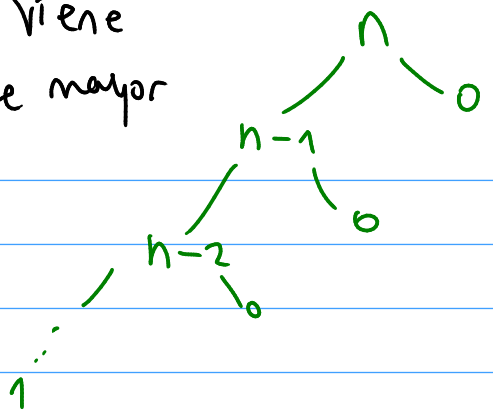
Se da cuando la lista ya viene ordenada de menor a mayor. Se hacen

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

comparaciones.

De hecho, Quicksort en caso promedio hace $O(n \cdot \log n)$ comparaciones.

Si la lista viene ordenada de mayor a menor



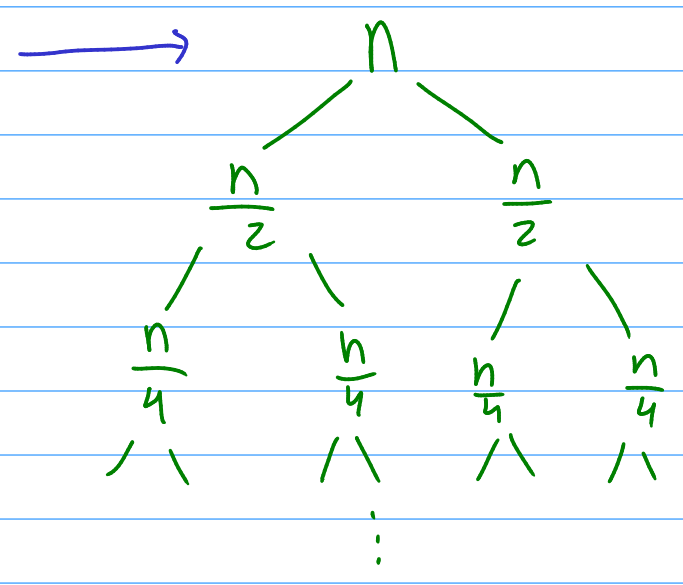
también vamos a alcanzar el peor caso, y se hacen $O(n^2)$ comparaciones.

El mejor caso se alcanza cuando el pivote elegido parte la lista en dos partes iguales

(es decir, de tamaños $\lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor$ y

$n-1 - \lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor$).

Cada nivel hace n comparaciones



Este árbol tiene altura $\log_2(n)$.

En total se hacen $O(n \cdot \log(n))$ comparaciones.

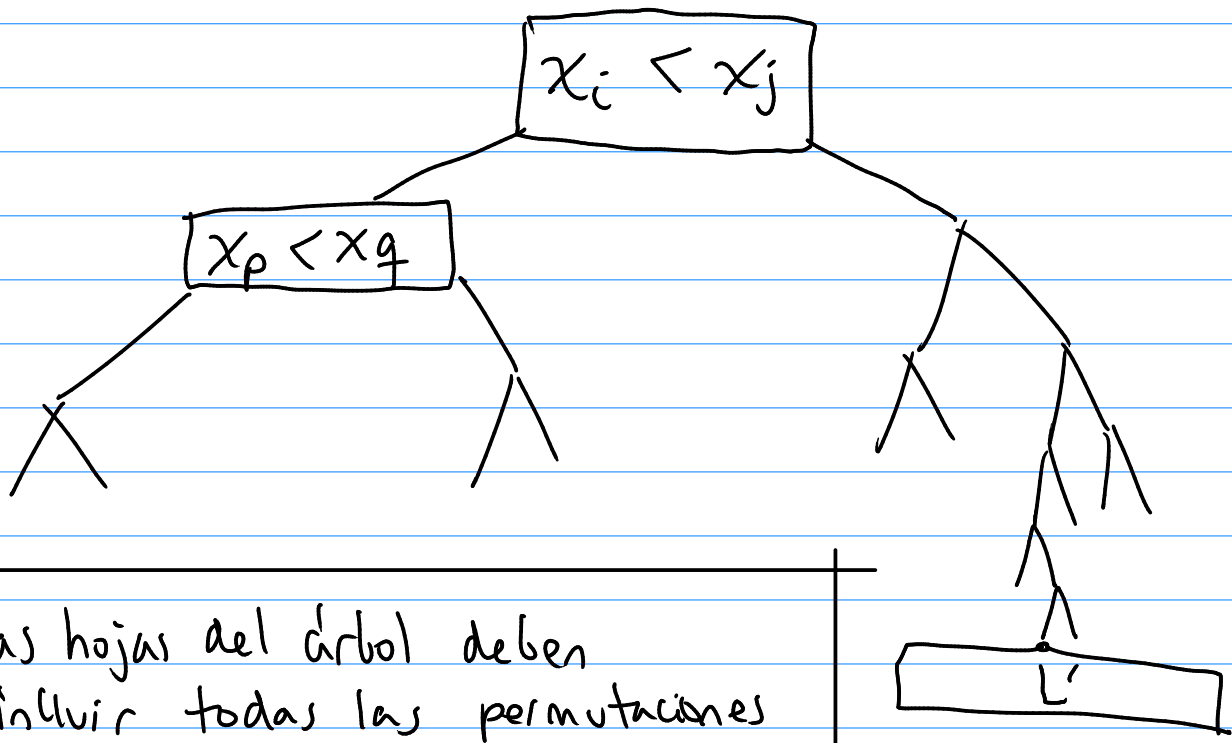
$$n \cdot \log(n) \in o(n^2)$$

Teorema. Si A es un algoritmo que ordena listas de menor a mayor, y A está basado en comparaciones, entonces en peor caso hace

$\Omega(n \cdot \log(n))$ Comparaciones.
 donde n es el tamaño de la lista.

Dem. Cuando el algoritmo A procesa una lista L .

$L = [x_1, x_2, \dots, x_n]$



Las hojas del árbol deben incluir todas las permutaciones de la lista $[x_1, x_2, \dots, x_n]$.

L' es una permutación de la lista de entrada.

La cantidad de comparaciones que se hacen en peor caso están dadas por la altura del árbol.

$[1, 2, 3]$

1 2 3
 1 3 2
 2 1 3
 2 3 1

3 1 2
 3 2 1

$3! = 6$

• La altura mínima que podría tener este árbol es

$$\log_2(\# \text{hojas}) \geq \log_2(n!) \\ = \log_2\left(\prod_{i=1}^n i\right)$$

$$= \sum_{i=1}^n \log_2(i)$$

$$\geq \sum_{i=1}^{n/2} \log_2(n/2)$$

$$= (n/2) \cdot \log_2(n/2)$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (\log_2(n) - \log_2(2))$$

$$= \underbrace{\frac{n}{2} \cdot \log_2(n)}_{\Omega(n \cdot \log n)} - \underbrace{\frac{n}{2} \cdot \log_2(2)}_{\Omega(n)}$$

$$\in \Omega(n \cdot \log n)$$