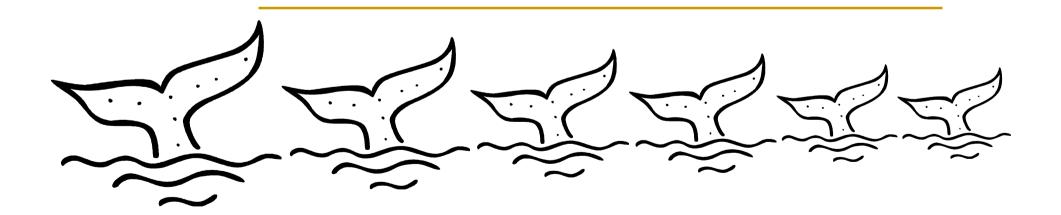
Ordenamiento (Sorting)



El problema del ordenamiento

- Ordenar: $arreglo[\alpha] \rightarrow arreglo[\alpha]$, donde α es un tipo tal que está definida la relación < α
- Uno de los problemas más clásicos, útiles y estudiados de la informática
- Variante: ordenamiento en memoria secundaria (por ejemplo grandes archivos)

Selection Sort

Algoritmo:

- Repetir para las posiciones sucesivas i del arreglo:
 - Seleccionar el mínimo elemento que se encuentra entre la posición actual y el final.
 - Ubicarlo en la posición i, intercambiándolo con el ocupante original de esa posición.

Invariante:

- los elementos entre la posición 0 y la posición i son los i+1 elementos más pequeños del arreglo original,
- los elementos entre la posición 0 y la posición i se encuentran ordenados,
- El arreglo es una permutación del arreglo original (o sea los elementos entre las posiciones i+1 y n-1 son los n-i-1 elementos más grandes del arreglo original).

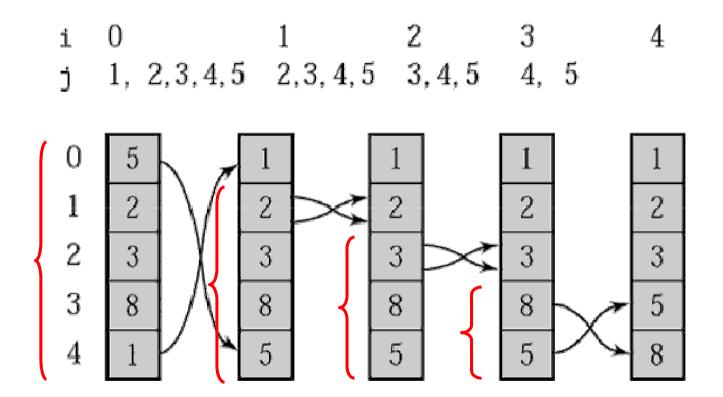
Selection Sort

- Para i desde 0 hasta n-2 hacer
 - □ min ← seleccionar_min(i,n-1)
 - Intercambiar(i,min)
- Para i desde 0 hasta n-2 hacer
 - \square min \leftarrow i
 - Para j desde i+1 hasta n-1 hacer
 - si a[j]<a[min] entonces min ←j</p>
 - Intercambiar(i,min)

Selection Sort (versión recursiva)

- Para ordenar un arreglo de posiciones i..n-1
 - Seleccionar el mínimo elemento del arreglo
 - Ubicarlo en la posición i, intercambiándolo con el ocupante original de esa posición.
 - Ordenar a través del mismo algoritmo el arreglo de las posiciones i+1..n-1

Selection Sort



Ordenamiento del vector de enteros {5, 2, 3, 8, 1}

Selection Sort - Tiempo de ejecución

- ¿Cómo medimos el tiempo?
 - Cantidad de operaciones
 - Alcanza con contar cantidad de comparaciones
- Arreglo con n elementos
- n-1 ejecuciones del ciclo principal
- En la i-ésima iteración hay que encontrar el mínimo de entre n-i elementos y por lo tanto necesitamos n-i-1 comparaciones

Costo =
$$\sum_{i=0}^{n-2} (n-i-1) = \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{n(n-1)}{2}$$

 Observar que el costo no depende del eventual ordenamiento parcial o total del arreglo

Insertion Sort

Invariante:

- los elementos entre la posición 0 y la posición i son los elementos que ocupaban las posiciones 0 a i del arreglo original,
- los elementos entre la posición 0 y la posición i se encuentran ordenados,
- El arreglo es una permutación del arreglo original (o sea que los elementos de las posiciones i+1 hasta n-1 son los que ocupaban esas posiciones en el arreglo original).

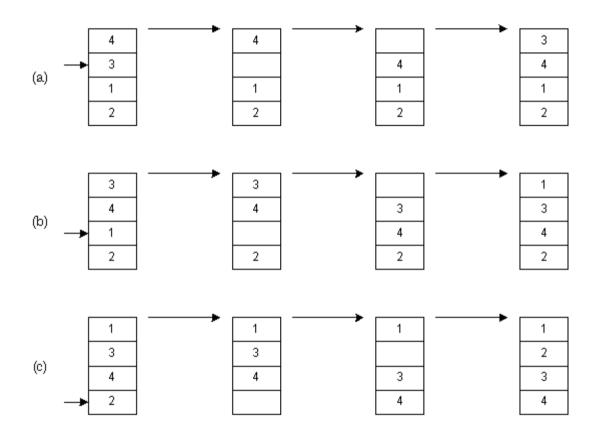
Algoritmo

- Repetir para las posiciones sucesivas i del arreglo:
 - Insertar el i-ésimo elemento en la posición que le corresponde del arreglo 0..i

Insertion Sort

- Para i desde 1 hasta n-1 hacer
 - Insertar(i)
- Para i desde 1 hasta n-1 hacer
 - □ $j \leftarrow i-1$, elem $\leftarrow a[i]$
 - □ mientras j≥0 ∧_L a[j] > elem hacer
 - a[j+1] ← a[j]
 - j ← j-1
 - a[j+1] ← elem

Insertion Sort



Insertion Sort - Tiempo de ejecución

- Arreglo con n elementos
- n-1 ejecuciones del ciclo principal
- En la i-ésima iteración hay que ubicar al elemento junto a otros i-1 elementos y por lo tanto necesitamos i-1 comparaciones

Costo =
$$\sum_{i=1}^{n-1} i - 1 = \frac{(n-1)(n-2)}{2}$$

- Observar que si el arreglo está parcialmente ordenado, las cosas mejoran (¿Y si está ordenado al revés?)
- Estabilidad: un algoritmo es estable si mantiene el orden anterior de elementos con igual clave.
 - ¿Para qué sirve la estabilidad?
 - ¿Son estables los algoritmos que vimos hasta ahora?

HeapSort

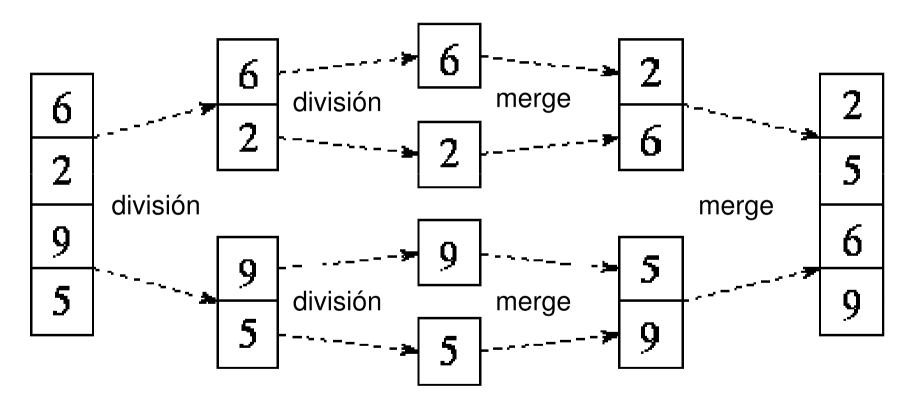
- Valor de las estructura de datos: Selection Sort usa n búsquedas de mínimo. ¿Cómo se hacía eso eficientemente?
- Podemos meter los elementos del arreglo uno a uno en un heap, y luego ir sacándolos.
- Pero: se puede hacer algo todavía mejor.
- ¿Se acuerdan de la operación Array2Heap y del algoritmo de Floyd? Complejidad: O(n)
- Algoritmo de ordenamiento de un array basado en un heap
- Algoritmo
 - □ heap ← array2heap (A)
 - para i desde n-1 hasta 0 hacer
 - max ← próximo (heap)
 - desencolar
 - A[i] ←max
- Costo: O(n) + O(n log n)
- Notar que no requiere memoria adicional

- Clásico ejemplo de la metodología "Divide & Conquer" (o "Divide y Reinarás")
- La metodología consiste en
 - dividir un problema en problemas similares....pero más chicos
 - resolver los problemas menores
 - Combinar las soluciones de los problemas menores para obtener la solución del problema original.
- El método tiene sentido siempre y cuando la división y la combinación no sean excesivamente caras
- ¿Entonces?
- Algoritmo atribuido por Knuth a Von Neumann (1945)

Algoritmo

- Si n<2 entonces el arreglo ya está ordenado
- En caso contrario
- Dividir el arreglo en dos partes iguales (o sea ¡por la mitad!)
- Ordenar recursivamente (o sea a través del mismo algoritmo) ambas mitades.
- "Fundir" ambas mitades (ya ordenadas) en un único arreglo

Ejemplo



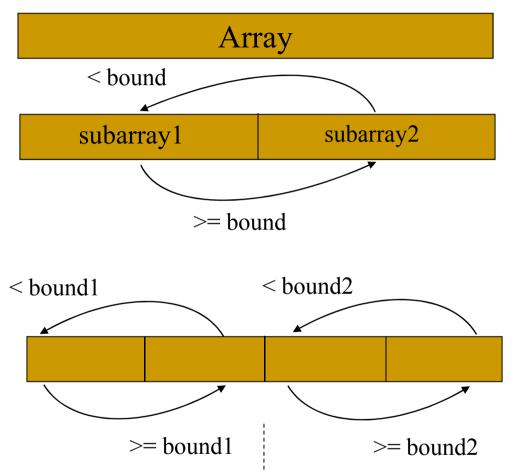
Costo (suponiendo n=2^k)

```
T(n)=2T(n/2)+(n-1)=
   = 2(2T(n/4)+(n/2-1))+(n-1) =
   \Box = 4T(n/4)+2*n/2-2+n-1 =
   = 4(2T(n/8)+n/4-1)+2n-2-1=
   = 8T(n/8)+4*n/4-4+2n-2-1=8T(n/8)+3n-4-2-1=
   2^{i}T(n/2^{i})+i*n-2^{i-1}-2^{i-2}-...-2-1=
   □ =..... ¿hasta cuándo? Hasta 2<sup>i</sup>=n o sea i=log n
   = 2^{\log n} T(n/2^{\log n}) + \log n^* n - 2^{\log n-1} - 2^{\log n-2} - \dots - 2 - 1 =
   = 2^{\log n}T(1) + \log n^*n - 2^{\log n-1} - 2^{\log n-2} - \dots - 2 - 1 =
   = 2^{\log n} + \log n^* n - 2^{\log n - 1} - 2^{\log n - 2} - \dots - 2 - 1 =
   \Box = O(n \log n)
¿Y si n no fuera exactamente igual a 2<sup>k</sup>?
```

Quick Sort

- Idea en cierto modo parecida....(D&Q)
- Debido a C.A.R. Hoare
- Muy estudiado, analizado y utilizado en la práctica.
- Supongamos que conocemos el elemento mediano del arreglo
- Algoritmo
 - Separar el arreglo en dos mitades: los elementos menores que el mediano por un lado y los mayores por el otro.
 - Ordenar las dos mitades
 - ¡Y listo!

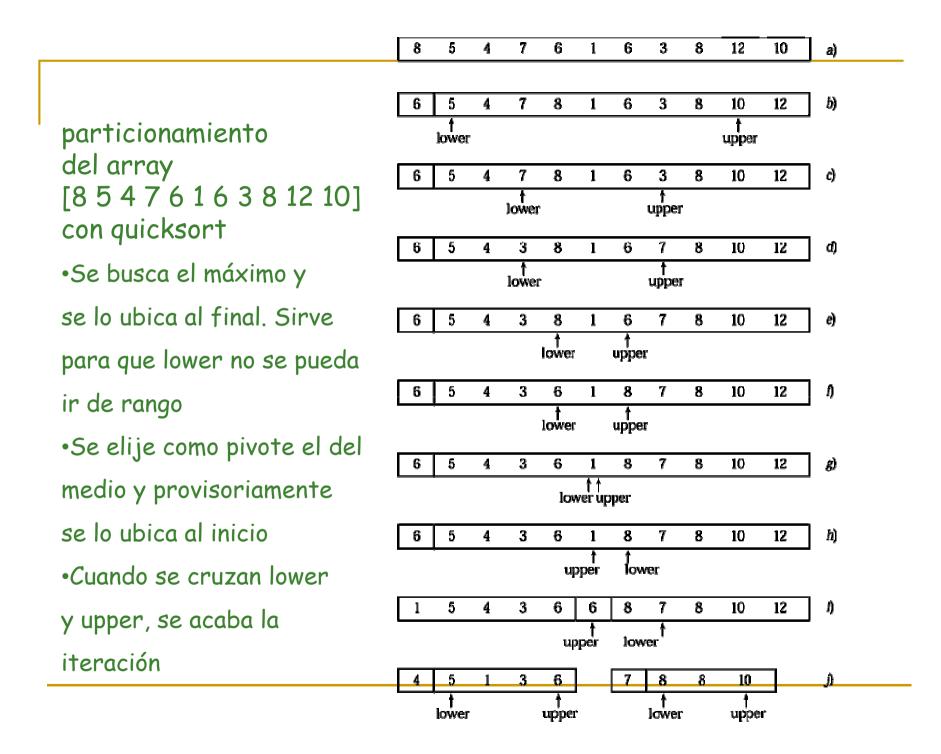
Quick Sort/2

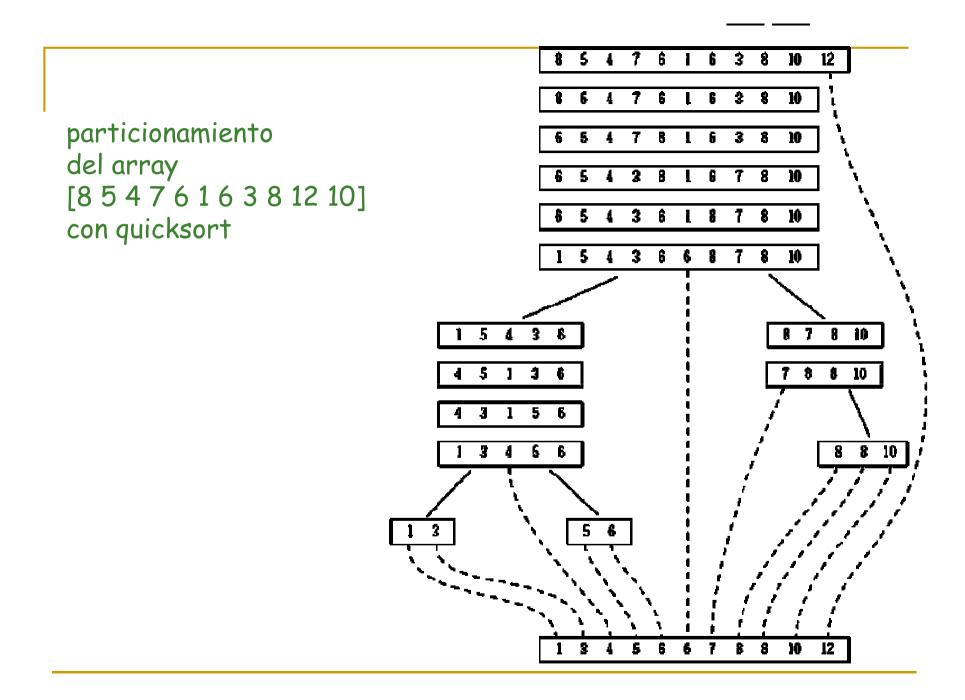


¿Y si no conocemos el elemento mediano?

Quick Sort (en algún lenguaje)

```
quicksort(array[]) {
  if (array.length>1) {
      Elegir bound; /* subarray1 y subarray2 */
      while (haya elementos en el array)
            if (elemento generico < bound)
                   insertar elemento en subarray1;
            else insertar elemento en subarray2;
      quicksort(subarray1);
      quicksort(subarray2);
```



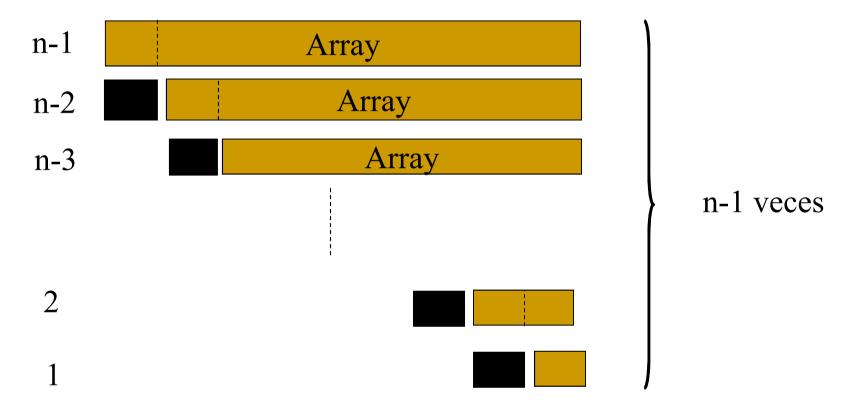


Análisis de Quick Sort

- \square Costo = O(No. comparaciones)
- \square Costo $O(n^2)$ en el caso peor
- □ Costo O(n log n) en el caso mejor y promedio
- □ En la práctica el algoritmo es eficiente
- La elección del pivot es fundamental

Quick Sort – Caso peor

No. comparaciones por sub-array

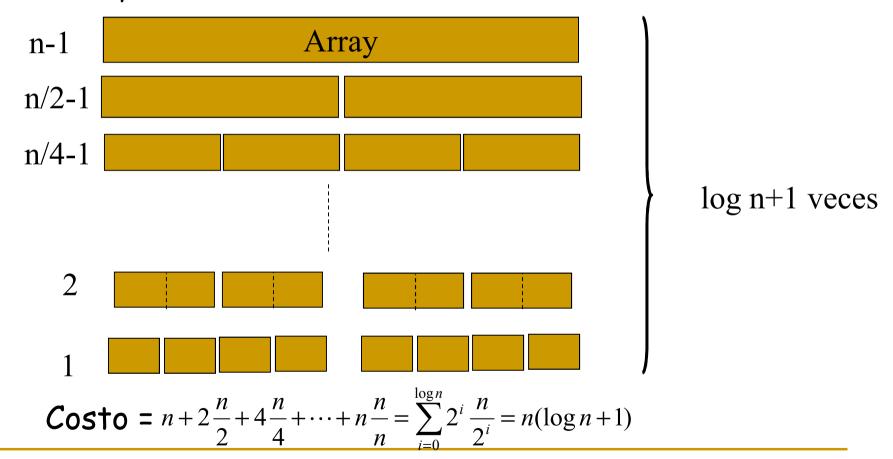


El elemento pivot es siempre el mínimo Costo = $O(n-1+n-2+...+2+1) = O(n^2)$

Quick Sort – Caso mejor

No. comparaciones por sub-array

n potencia de 2 por simplicidad



Quick Sort – Caso Promedio

- Idea: en un input al azar (proveniente de una distribución uniforme), la probabilidad de que el elemento i-ésimo sea el pivot.....es 1/n
- Tendríamos entonces la recurrencia
 - $\neg T(n) = n+1+1/n \sum_{1 \le k \le n} (T(k-1)+T(n-k)) =$
 - $= n+1+2/n \sum_{1 \le k \le n} T(k-1) = O(n \log n)$
- Ojo, que no siempre podemos suponer que el input proviene de una distribución uniforme.
- Pero.....¿y si lo "forzamos"?
 - Permutando el input o bien...
 - □ ¡Eligiendo el pivote al azar! (Algoritmos probabilísticos)

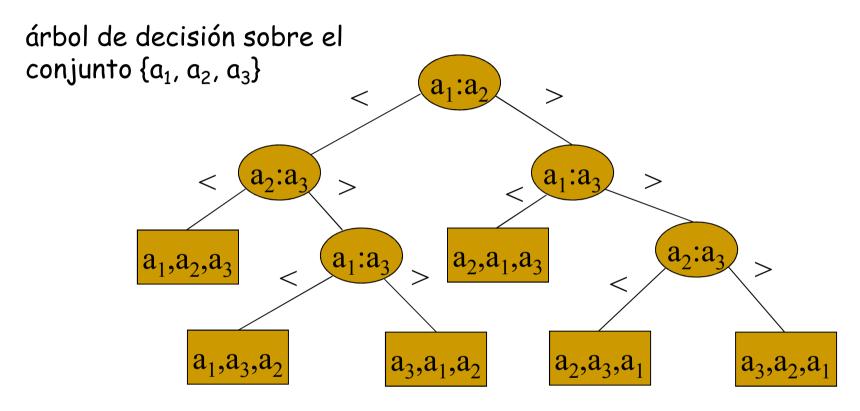
Complejidad de los algoritmos de ordenamiento

- Merge Sort (y Heap Sort): O(n log n)
- Quick Sort, Selection Sort, Insertion Sort: O(n²)
 - Quick Sort: O(n log n) en el caso mejor
 - Selection Sort: O(n²) en todos los casos
 - Insertion Sort: O(n) en el caso mejor
- Pregunta: ¿cuál es la eficiencia máxima (complejidad mínima) obtenible en el caso peor? -> Lower bound

Ordenamiento – límites inferiores

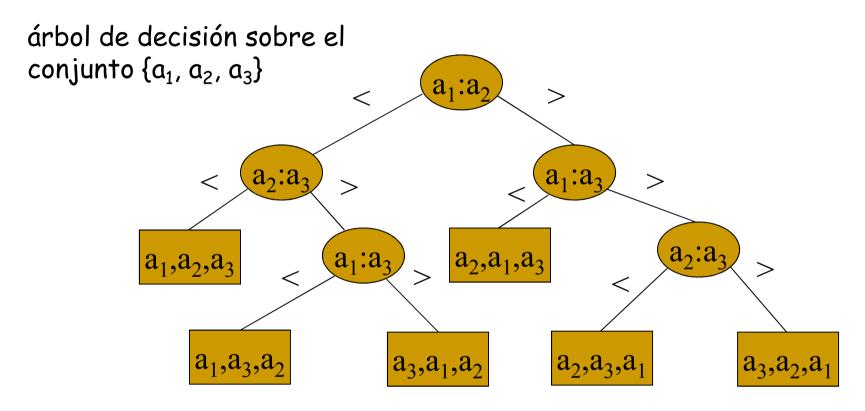
- Observación fundamental: todos los algoritmos deben comparar elementos (o sea, ese es nuestro modelo de cómputo)
- Dados a_i , a_k , tres casos posibles: $a_i < a_k$, $a_i > a_k$, o $a_i = a_k$
- Se asume por simplicidad que todos los elementos son distintos
- Se asume entonces que todas las comparaciones tienen la forma a_i < a_k, y el resultado de la comparación es *verdadero* o *falso*
- Nota: si los elementos pueden tener valores iguales entonces se consideran solamente comparaciones del tipo a_i <= a_k

Árboles de decisión



- Un árbol de decisión representa las comparaciones ejecutadas por un algoritmo sobre un input dado
- Cada hoja corresponde a una de las posibles permutaciones

Árboles de decisión/2



- Hay n! posibles permutaciones -> el árbol debe contener n! hojas
- La ejecución de un algoritmo corresponde a un camino en el árbol de decisión correspondiente al input considerado

Árboles de decisión/3

- El camino más largo de la raíz a una hoja (altura) representa el número de comparaciones que el algoritmo tiene que realizar en el caso peor
- Teorema: cualquier árbol de decisión que ordena n elementos tiene altura Ω(n log n)
- Demostración:
 - Árbol de decisión es binario
 - Con n! hojas
 - □ Altura mínima → Ω(log (n!)) = Ω(n log n)

Árboles de decisión/4

- Corolario: ningún algoritmo de ordenamiento tiene complejidad mejor que $\Omega(n \log n)$
- Corolario: los algoritmos Merge Sort y Heap Sort tienen complejidad asintótica óptima
- Nota: existen algoritmos de ordenamiento con complejidad más baja, pero requieren ciertas hipótesis extra sobre el input

demos

- Todos los métodos
 - http://www.cs.ubc.ca/spider/harrison/Java/sortingdemo.html
- Sólo merge sort
 - http://www.cs.toronto.edu/~neto/teaching/238/16/ mergesort.html
- En la página de la materia