Ordenación lineal

Clase 7

IIC 2133 - Sección 3

Prof. Eduardo Bustos

Sumario

Introducción

Ordenación lineal

Cierre

Construcción de un heap

La inserción que vimos permite agregar un **único** elemento a un heap ${\cal H}$ preexistente

Si tenemos un arreglo A y queremos obtener un heap podemos usar una de dos estrategias

- Iterar para cada elemento de A, insertando sobre un heap originalmente vacío
- 2. Utilizar SiftDown para ciertos elementos de A

Esta última forma es in place y sencilla

Construcción de un heap

```
input : arreglo A[0...n-1]

BuildHeap(A):

for i = \lfloor n/2 \rfloor - 1...0: \triangleright loop decreciente

SiftDown(A, i)
```

Observación: los elementos de *A* en los cuales no se llama directamente SiftDown son hojas del último nivel del árbol

Respecto a su complejidad

- La complejidad asintótica directa es $O(n \log(n))$
- Se puede demostrar que una mejor cota es $\mathcal{O}(n)$

BuildHeap deja A como un heap en tiempo $\mathcal{O}(n)$

Heaps para ordenar

Ya sabemos crear un heap a partir de un arreglo cualquiera

Y sabemos la propiedad de heap: cada nodo es estrictamente mayor que sus descendientes

¿Podemos aprovechar estos hechos para ordenar un arreglo A?

Ordenando con heaps

Dado un heap H

- Su raíz es estrictamente mayor a todos los otros nodos
- Debe ser el último elemento del arreglo ordenado

Si sabemos que el último elemento del arreglo luego del intercambio **está ordenado**

- No queremos moverlo más
- Es decir, reducimos el tamaño del heap
- A este parámetro le llamamos A.heap_size

Cambiamos el tamaño del heap para que SiftDown sepa hasta dónde llegar moviendo elementos

Ordenando con heaps

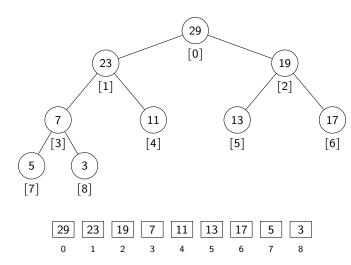
```
input : arreglo A[0...n-1]
HeapSort(A):
    BuildHeap(A)
    for i = n-1...1: \triangleright loop decreciente
        A[0] \leftrightharpoons A[i]
        A.heap_size = A.heap_size - 1
        ShiftDown(A,0)
```

Respecto a su complejidad

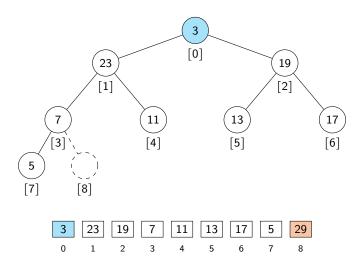
- lacksquare BuildHeap $\mathcal{O}(n)$
- SiftDown se repite $\mathcal{O}(n)$ veces $\mathcal{O}(n\log(n))$
- Total $\mathcal{O}(n + n \log(n)) = \mathcal{O}(n \log(n))$

HeapSort ordena en tiempo $O(n \log(n))$

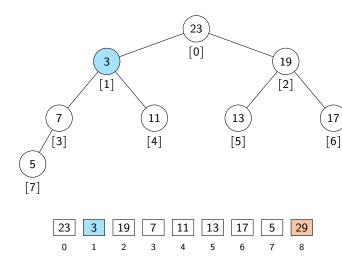
Supongamos que ya contamos con el heap resultante de BuildHeap



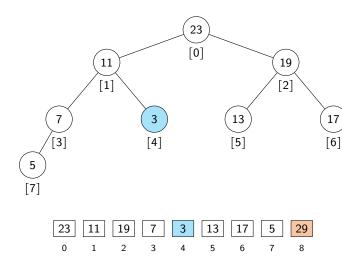
Movemos el primer elemento y reducimos el tamaño del heap en 1



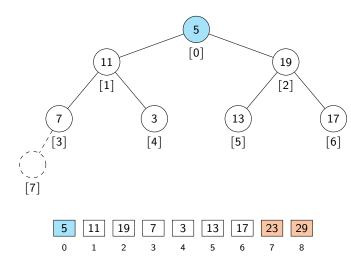
Aplicamos SiftDown(A, 0) (el heap es A[0...7])



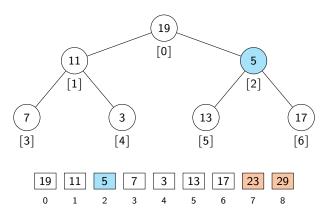
Aplicamos SiftDown(A, 1) (el heap es A[0...7])



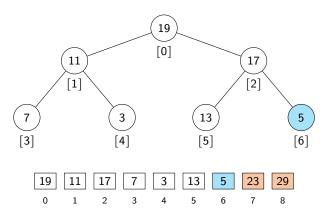
Repetimos el proceso con la nueva raíz



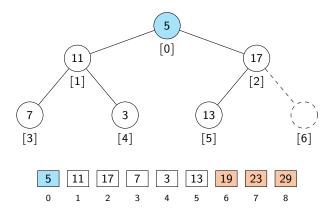
Aplicamos SiftDown(A, 0) (el heap es A[0...6])



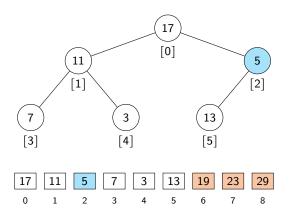
Aplicamos SiftDown(A, 2) (el heap es A[0...6])



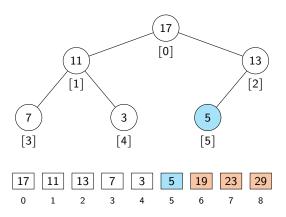
Repetimos el proceso con la nueva raíz



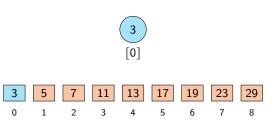
Aplicamos SiftDown(A, 0) (el heap es A[0...5])



Aplicamos SiftDown(A, 2) (el heap es A[0...5])



El proceso termina cuando queda solo un nodo en el heap: es el mínimo



Complejidad de algoritmos de ordenación

Resumimos los resultados de complejidad por caso hasta el momento

Algoritmo	Mejor caso	Caso promedio	Peor caso	Memoria adicional
Selection Sort	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(1)$
Insertion Sort	$\mathcal{O}(n)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(1)$
Merge Sort	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n)$
Quick Sort	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(1)$
Heap Sort	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(n\log(n))$	$\mathcal{O}(1)$

Objetivos de la clase

- ☐ Conocer algoritmos de ordenación en tiempo lineal
- ☐ Comprender la limitación de dominio para tener tales algoritmos

Sumario

Introducción

Ordenación lineal

Cierre

Ordenación en tiempo lineal

Consideremos una A secuencia de n naturales entre 0 y k

- Para todo $a_i \in A$, se tiene que $0 \le a_i \le k$
- Notemos que no necesariamente n = k 1
- La secuencia A puede tener elementos repetidos

Propondremos un algoritmo de ordenación que no compara

- Para cada dato, contaremos cuántos datos son menores que él
- Esto nos indica la posición final de cada elemento

Si $k \in \mathcal{O}(n)$, entonces este algoritmo será $\Theta(n)$

El algoritmo CountingSort()

```
input: Arreglo A[0...n-1], natural k
   output: Arreglo B[0...n-1]
   CountingSort (A, k):
       B[0...n-1] \leftarrow \text{arreglo vac\'io de } n \text{ celdas}
       C[0...k] \leftarrow \text{arreglo vac\'io de } k+1 \text{ celdas}
2
     for i = 0 ... k:
3
            C[i] \leftarrow 0
       for i = 0 ... n - 1:
5
            C[A[i]] \leftarrow C[A[i]] + 1
      for p = 1 ... k:
7
            C[p] \leftarrow C[p] + C[p-1]
8
       for r = n - 1 ... 0:
9
            B[C[A[r]] - 1] \leftarrow A[r]
10
            C[A[r]] \leftarrow C[A[r]] - 1
11
       return B
12
```

El algoritmo CountingSort()

```
CountingSort (A, k):
       B[0...n-1] \leftarrow \text{arreglo vacío}
      C[0...k] \leftarrow \text{arreglo vacío}
2
      for i = 0 ... k:
            C[i] \leftarrow 0

    La complejidad del algoritmo

       for j = 0 ... n - 1:
                                                                 es \Theta(n+k)
            C[A[i]] \leftarrow C[A[i]] + 1
 6
       for p = 1 ... k:
7
                                                               ■ Si k \in \mathcal{O}(n), entonces
            C[p] \leftarrow C[p] + C[p-1]
                                                                  CountingSort() es \Theta(n)
       for r = n - 1 ... 0:
 g
            B[C[A[r]] - 1] \leftarrow A[r]
10
            C[A[r]] \leftarrow C[A[r]] - 1
11
12
       return B
```

¡Este es un mejor tiempo que $\mathcal{O}(n\log(n))!$

```
CountingSort (A, k):
       B[0...n-1] \leftarrow \text{arreglo vacío}
    C[0...k] \leftarrow \text{arreglo vacío}
2
    for i = 0 ... k:
 3
            C[i] \leftarrow 0
4
     for j = 0 ... n - 1:
                                                                           Α
 5
            C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] + 1
6
       for p = 1 ... k:
7
                                                                     3
            C[p] \leftarrow C[p] + C[p-1]
8
       for r = n - 1 ... 0:
9
            B[C[A[r]] - 1] \leftarrow A[r]
10
            C[A[r]] \leftarrow C[A[r]] - 1
11
12
       return B
```

Hacemos el llamado CountingSort(A,7)

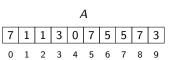
```
CountingSort (A, k):

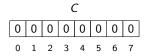
B[0...n-1] \leftarrow \text{arreglo vac}

C[0...k] \leftarrow \text{arreglo vac}

for i = 0...k:

C[i] \leftarrow 0
```





```
CountingSort (A, k):
       B[0...n-1] \leftarrow \text{arreglo vac}
1
       C[0...k] \leftarrow \text{arreglo vacío}
2
       for i = 0 ... k :
3
           C[i] \leftarrow 0
4
    for j = 0 ... n - 1:
5
           C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] + 1
6
                                                                             C
```

Hasta aquí, C[x] contiene el número de copias de x en A

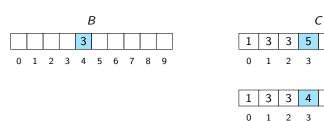
```
CountingSort (A, k):
                                                                           Α
       B[0...n-1] \leftarrow \text{arreglo vacío}
                                                                        0 | 7 | 5 | 5 | 7 | 3
     C[0...k] \leftarrow \text{arreglo vacío}
2
      for i = 0 ... k:
3
           C[i] \leftarrow 0
   for j = 0 ... n - 1:
5
           C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] + 1
6
       for p = 1 ... k:
7
           C[p] \leftarrow C[p] + C[p-1]
8
```

Hasta aquí, C[x] contiene cuántos elementos menores o iguales a x hay en A

9 for
$$r = n - 1 ... 0$$
:
10 $B[C[A[r]] - 1] \leftarrow A[r]$
11 $C[A[r]] \leftarrow C[A[r]] - 1$

Para r = 9

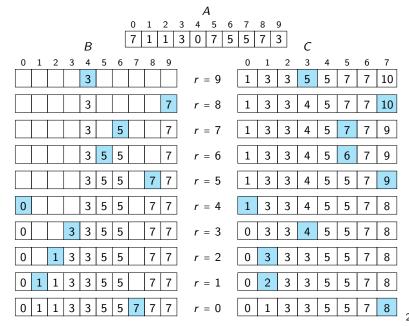




10

7

7



RadixSort

Otro algoritmo de ordenación en tiempo lineal es RadixSort

- Usado por las máquinas que ordenaban tarjetas perforadas
- Cada tarjeta tiene 80 columnas y 12 líneas
- Cada columna puede tener un agujero en una línea

RadixSort

El algoritmo ordena las tarjetas revisando una columna determinada

- Si hay un agujero en la columna, se pone en uno de los 12 compartimientos
- Las tarjetas con la perforación en la primera columna quedan encima
- La misma idea funciona para d columnas

Podemos generalizarla para un número natural de d dígitos

Ordenando por dígito

Consideremos un número natural de d dígitos $n_0 n_1 \cdots n_{d-1}$

- Podemos ordenar según el dígito más significativo n_0
- Según este dígito, separamos los números en *compartimientos*
- Luego, ordenados recursivamente cada compartimiento por su segundo dígito más significativo n₁
- Finalmente, combinamos los contenidos de cada compartimiento

Problema: posiblemente muchos llamados recursivos

Ordenación estable

Un ingrediente fundamental para el algoritmo que plantearemos es el siguiente

Definición

Dada una secuencia $A[0 \dots n-1]$, sea $B[0 \dots n-1]$ la secuencia resultante de ordenar A usando un algoritmo de ordenación $\mathcal S$. Sean a,a' elementos en A tales que para el algoritmo $\mathcal A$ son equivalentes y a aparece antes que a' en A. Diremos que $\mathcal S$ es **estable** si los elementos correspondientes b y b' aparecen en el mismo orden relativo en B.

Si ordenamos por el segundo dígito, un orden estable dejaría elementos que comparten segundo dígito en el mismo orden en que nos llegaron

RadixSort

El algoritmo RadixSort ordena por dígito menos significativo

- Ordena por dígito n_{d-1}
- Luego, usando el mismo arreglo, ordena por dígito n_{d-2}, con un algoritmo estable
- Luego de ordenar k dígitos, los datos están ordenados si solo miramos el fragmento $n_{d-k}\cdots n_{d-1}$
- Se requieren solo d pasadas para ordenar la secuencia completa

```
RadixSort(A, d):

for j = 0 \dots d - 1:

StableSort(A, j) \triangleright algoritmo de ordenación estable por j-ésimo dígito menos significativo
```

	Arreglo	Ordenado	Ordenado	Ordenado
	inicial	por unidad	l por decena	por centena
0	0 6 4	0 0 0	0 0 0	0 0 0
1	0 0 8	0 0 1	0 0 1	0 0 1
2	2 1 6	5 1 2	0 0 8	0 0 8
3	5 1 2	3 4 3	5 1 2	0 2 7
4	0 2 7	064	2 1 6	0 6 4
5	7 2 9	1 2 5	1 2 5	1 2 5
6	0 0 0	2 1 6	0 2 7	2 1 6
7	0 0 1	0 2 7	7 2 9	3 4 3
8	3 4 3	0 0 8	3 4 3	5 1 2
9	1 2 5	7 2 9	0 6 4	7 2 9

RadixSort

```
RadixSort(A, d):

for j = 0 \dots d - 1:

StableSort(A, j) \triangleright algoritmo de ordenación estable por j-ésimo dígito menos significativo
```

Supongamos que A tiene n datos naturales con d dígitos y se usa algoritmo estable lineal

- Si cada dígito puede tomar k valores distintos...
- Entonces RadixSort toma tiempo $\Theta(d \cdot (n+k))$
- Si d es constante y $k \in \mathcal{O}(n)$, entonces RadixSort es $\Theta(n)$

Dos implementaciones

Estas ideas tiene dos implementaciones

LSD string sort (Least Significant Digit)

- Si todos los strings son del mismo largo (patentes, IP's, teléfonos)
- Funciona bien si el largo es pequeño
- No recursivo

MSD string sort (Most Significant Digit)

- Si los strings tienen largo diferente
- Ordenamos con CountingSort() por primer caracter
- Recursivamente ordenamos subarreglos correspondientes a cada caracter (excluyendo el primero, que es común en cada subarreglo)
- Como Quicksort, puede ordenar de forma independiente
- Pero particiona en tantos grupos como valores del primer caracter

MSD en acción

she	are	are		are		are
sells	by	by		by		by
seashells	s he	sell	S	se a shells		sea
by	s ells	sea	shells	se a		seashells
the	s eashells	s e a		se a shells		seashells
sea	s ea	sell	S	sells		sells
shore	s hore	sea	shells	sells		sells
the	s hells	she shore shells		she		she
shells	s he			shore	shore	
she	s ells			shells		shells
sells	s urely	s h e		she		shore
are	s eashells	sure	ely	surely		surely
surely	the	the		the		the
seashells	t he	the		the		the

Cuidados de MSD

En la ejecución de MSD string sort se debe considerar

■ Si un string s_1 es prefijo de otro s_2 , s_1 es menor que s_2

she ≤ shells

- Pueden usarse diferentes alfabetos
 - binario (2)
 - minúsculas (26)
 - minúsculas + mayúsculas + dígitos (64)
 - ASCII (128)
 - Unicode (65.536)
- Para subarreglos pequeños (e.g. $|A| \le 10$)
 - cambiar a InsertionSort que sepa que los primeros k caracteres son iguales

Sumario

Introducción

Ordenación lineal

Cierre

Objetivos de la clase

- ☐ Conocer algoritmos de ordenación en tiempo lineal
- ☐ Comprender la limitación de dominio para tener tales algoritmos