# Algoritmos y Complejidad Algoritmos greedy

Pablo R. Fillottrani

Depto. Ciencias e Ingeniería de la Computación Universidad Nacional del Sur

Primer Cuatrimestre 2017



Algoritmos y Complejidad

Generalidades

# Generalidades

- ▶ los algoritmos greedy son algoritmos que toman decisiones de corto alcance, basadas en información inmediatamente disponible, sin importar consecuencias futuras.
- ▶ se usan generalmente para resolver problemas de optimización.
- ▶ en general son algoritmos eficientes y fáciles de implementar, si es que funcionan (no siempre son correctos!!).

## Algoritmos greedy

Generalidades

Problema de la mochila

Scheduling de procesos

Códigos de Huffman



Algoritmos y Complejidad

Generalidades

#### Ejemplo

Problema: Dado un conjunto de monedas, ¿cuál es la mínima cantidad de monedas necesarias para pagar *n* centavos?. Solución *greedy*: Dar en lo posible monedas de denominación grande.





#### Algoritmos y Complejidad

#### Generalidades

## Características generales de todo algoritmo *greedy*

- ▶ se dispone de un conjunto C de candidatos de los cuales se debe seleccionar un subconjunto que optimice alguna propiedad.
- a medida que avanza el algoritmo, se van seleccionando candidatos y se los coloca en el conjunto S de candidatos aceptados, o R de candidatos rechazados.



Algoritmos y Complejidad

Generalidades

## Esquema general para un algortimo greedy

```
C ::= conjunto de candidatos; S ::= {}
WHILE (C != {} and ! esSolución(S))
  x ::= selección(C); C ::= C - \{x\}
   IF esViable(S + \{x\})
      S := S + \{x\}
   ENDIF
ENDWHILE
IF esSolución(S)
   RETURN S
ELSE
   RETURN "No encontré soluciones"
ENDIF
```



## Características generales de todo algoritmo *greedy*

- ▶ existe una función esSolución () que determina si un conjunto de candidatos es una solución, no necesariamente optimal, del problema.
- existe una función esViable () que determina si un conjunto de candidatos es posible de ser extendido para formar una solución, no necesariamente optimal, del problema.
- ▶ existe una función selección () que devuelve el candidato más promisorio del conjunto de aquellos que todavía no han sido considerados.



Algoritmos y Complejidad

Problema de la mochila

## Problema de la mochila

Problema: se tienen n objetos (cada objeto i tiene un peso  $w_i$  y un valor  $v_i$ ); y una mochila con capacidad máxima de W. Se pretende encontrar la manera de cargar la mochila de forma que se maximice el valor de lo transportado y se respete su capacidad máxima.

▶ se quiere encontrar valores  $x_i$ ,  $0 \le x_i \le 1$  de forma que

$$\text{maximice } \sum_{i=1}^{n} x_i v_i$$

$$\text{maximice } \sum_{i=1}^{n} x_i v_i \qquad \qquad \text{siempre que } \sum_{i=1}^{n} x_i w_i \leq W$$



Problema de la mochila

- ▶ claramente, si  $\sum_{i=1}^{n} w_i \le W$  entonces  $x_i = 1$  es optimal.
- ▶ los casos interesantes aparecen cuando  $\sum_{i=1}^{n} w_i > W$ .
- ▶ se puede implementar un algoritmo *greedy* con diversas estrategias de selección.



Algoritmos y Complejidad

Problema de la mochila

## Algoritmo *greedy*

```
FOR i ::=1 TO n
    x[i] ::= 0
ENDFOR
peso ::= 0
WHILE peso<W
    i ::= seleccion() //no definido cómo
IF peso+w[i]<W
     x[i] ::= 1; peso ::= peso+w[i]
ELSE
    x[i] ::= (W-peso)/w[i]; peso ::= W
ENDIF
ENDWHILE; RETURN x</pre>
```



Algoritmos y Complejidad

Problema de la mochila

# Algoritmo greedy

- datos de entrada: arreglos w [1..n], y v [1..n] contienen con los pesos y valores de los objetos.
- → datos de salida: arreglo x [1..n] con la porción de cada elemento que se carga en la mochila.
- ▶ x[i]=1 significa que el objeto i se lleva completo; x[i]=0 que nada se lleva del objeto i; yx[i]=r, 0 < r < 1 significa que el elemento i se lleva fraccionado.



Algoritmos y Complejidad

Problema de la mochila

- la función selección () no está especificada.
- para definirla se pueden considerar tres estrategias diferentes:
  - 1. seleccionar el elemento de mayor valor
  - 2. seleccionar el elemento de menor peso
  - 3. seleccionar el elemento que tenga mayor valor por unidad de peso



# Ejemplo de aplicación

▶ sea n = 5, W = 100 y objetos con los siguientes pesos y valores:

	obj. 1	obj. 2	obj. 3	obj. 4	obj. 5
W	10	20	30	40	50
V	20	30	66	40	60

las soluciones con las tres estrategias de selección son:

	obj. 1	obj. 2	obj. 3	obj. 4	obj. 5	Valor
Max v <sub>i</sub>	0	0	0 1	0 0,5	0 1	146
Min <i>w<sub>i</sub></i>	0 1	0 1	0 1	0 1	0	156
$\text{Max } v_i/w_i$	0 1	0 1	0 1	0	0 0,8	164



Algoritmos y Complejidad

Problema de la mochila

## Correctitud

#### Teorema 1 (Correctitud del algoritmo greedy para la mochila)

El algoritmo greedy para el problema de la mochila con selección por mayor  $v_i/w_i$  siempre encuentra una solución optimal.

#### Prueba.

Sea  $X=(x_1,x_2,\ldots,x_n)$  la solución que encuentra el algoritmo, y  $Y=(y_1,y_2,\ldots,y_n)$  cualquier otra solución viable (o sea tal que  $\sum_{i=1}^n y_i w_i \leq W$ ). Se prueba que  $valor(X)-valor(Y) \geq 0$ , luego X es una solución optimal.



Problema de la mochila

- el ejemplo anterior demuestra que las dos primeras estrategias resultan en algoritmos que no son correctos.
- ¿es correcta la tercer estrategia?



Algoritmos y Complejidad

Problema de la mochila

# Análisis del tiempo de ejecución

- ▶ si se ordenan los elementos antes del ciclo *greedy*, la selección en cada iteración puede hacerse en tiempo constante y el algoritmo es entonces de  $\Theta(n \log n)$ , determinado por el ordenamiento.
- ▶ si se usa un *heap* ordenado por la estrategia de selección, el tiempo de inicialización cae a  $\Theta(n)$ , pero cada selección obliga a mantener la estructura (*heapify*) por lo que el algoritmo también resulta de  $\Theta(n\log n)$ .
- ▶ ¿Cuál de estas dos implementaciones es más conveniente?



# Definición del problema

- ▶ se tiene un servidor (que puede ser un procesador, un cajero en un banco, un surtidor de nafta, etc.) que tiene *n* clientes que servir.
- ▶ el tiempo de servicio requerido por cada cliente es conocido previamente:  $t_i$ ,  $1 \le i \le n$ .
- <u>Problema:</u> SCHEDULING se quiere encontrar una secuencia de atención al cliente que minimice el tiempo total de espera de los clientes:

Tiempo de espera = 
$$\sum_{i=1}^{n}$$
 (tiempo del cliente  $i$  en el sistema)



Algoritmos y Complejidad

Scheduling de procesos

## Algoritmo greedy

el ejemplo anterior sugiere un algoritmo greedy en donde la selección se hace en base el menor tiempo de servicio restante siempre devuelve un algoritmo optimal.

Teorema 2 (Correctitud del algoritmo greedy para scheduling) El algoritmo greedy para SCHEDULING es correcto.

#### Prueba.

ejercicio Ayuda: se prueba por el absurdo, suponiendo que existe una mejor solución que la encontrada por el algoritmo greedy, y se llega a una contradicción.

Algoritmos y Complejidad

Scheduling de procesos

## Ejemplo

▶ tres clientes numerados 1,2,3 con tiempos  $t_1 = 5, t_2 = 10, t_3 = 3$ 

Scheduling		Tiempo de espera	
	123:	5+ (5+10) + (5+10+3) = 38	
	132:	5+(5+3)+(5+3+10)=31	
	213:	10+(10+5)+(10+5+3)=43	
	231:	10+(10+3)+(10+3+5)=41	
	312:	3+(3+5)+(3+5+10)=29	$\leftarrow$ optimal
	321:	3+(3+10)+(3+10+5)=34	



Algoritmos y Complejidad

Scheduling de procesos

#### ► Implementación:

- se ordenan los procesos por orden creciente de tiempo de servicio, y se implementa el ciclo greedy.
- como el cuerpo del ciclo *greedy* es de  $\Theta(1)$ , y el ciclo no se repite más de n veces, el tiempo del algoritmo en general estará dominado por el tiempo del ordenamiento:  $\Theta(n \log n)$ .

#### (ejercicio)

existen numerosas variantes de este problema (con más de un procesos, con límites a la espera de los procesos, con ganancia por la ejecución del proceso antes del límite, etc.), la mayoría de las cuales tienen algoritmos greedy correctos.



# Definición del problema

- ▶ los códigos de Huffman se usan para comprimir información eficientemente, logrando una reducción del 20 % al 90 % (dependiendo de los información original)
- la información es representada como una secuencia de caracteres, donde cada caracter tiene una frecuencia conocida
- suponemos que cada caracter es representado en binario



Algoritmos y Complejidad

Códigos de Huffman

## Definición del problema

- no todas las codificaciones variables son aceptables. Para que la decodificación no produzca ambigüedades, se debe asegurar que ningún codigo debe ser prefijo de otro
- se puede demostrar siempre se puede alcanzar una compresión optimal usando estos códigos prefijos
- es muy fácil representar los códigos prefijos con un árbol binario en donde cada camino representa el código de la hoja
- ▶ toda codificación optimal es representada por un árbol completo, donde cada nodo interno tiene exactamente dos hijos
- esto significa que si C son los caracteres, se necesita un árbol binario de |C| hojas y |C|-1 nodos internos (ejercicio)

## Ejemplo

- ▶ se tienen 6 caracteres: a,..., f. Si se quiere codificar información escrita en estos caracteres con códigos de longitud fija se necesitan [log₂6] = 3 bits por código.
- un archivo de 1.000 caracteres necesitará 3.000 bits
- si se permiten códigos de longitud variable, se pueden asignar códigos cortos a caracteres frecuentes y códigos más largos a caracteres poco frecuentes. Es necesario conocer de antemano la frecuencia con la que aparecen los caracteres
- por ejemplo:

	а	b	C	d	е	f
Frecuencia (%)	45	13	12	16	9	5
Código variable	0	101	100	111	1101	1100

▶ sólo  $(45 \cdot 1 + 13 \cdot 3 + 12 \cdot 3 + 16 \cdot 3 + 9 \cdot 4 + 5 \cdot 4) \cdot 10 = 2,200$ son necesarios con esta codificación

Algoritmos y Complejidad

Códigos de Huffman

## Definición del problema

- ▶ sea para cada  $c \in C$ , c.freq la frecuencia de c. Si usamos una codificación representada por un árbol T, entonces sea  $\delta_T(c)$  la profundidad en T de la hoja con caracter c, o lo que es lo mismo la cantidad de dígitos de la codificación de c
- ightharpoonup el número de bits necesarios para codificar usando T es

$$B(T) = \sum_{c \in C} c. \textit{freq} * \delta_T(c)$$

- ▶ tomaremos a *B*(*T*) como el costo de la codificación *T*
- el problema algorítmico HUFFMAN consiste entonces en dada una serie de caracteres C con sus frecuencias, encontrar una codificación T optimal en B(T)

Códigos de Huffman

## Algoritmo de codificación de Huffman

► Huffman diseñó un algoritmo *greedy* de  $O(n \log n)$  (ejercicio) basado en la E.D. heap

```
n ::= |C|; Q.construirHeap(C)
FOR i ::=1 TO n
    x ::= Q.extraerMin(); y ::= Q.extraerMin()
    z ::= nuevo Nodo
    z.left ::= x; z.right ::= y
    z.freq ::= x.freq+y.freq
    Q.insertar(z)
ENDFOR
RETURN O
```



Algoritmos y Complejidad

Códigos de Huffman

## Correctitud

▶ sea C' el alfabeto basado en C que se obtiene eliminando x e y, y agregando un nuevo caracter z tal que z.freq = x.freq + y.freq.

#### Lema 4

Sea T' una codificación optimal para C'. Entonces se puede obtener una codificación optimal T para C reemplazando en T' el nodo hoja de z por un nodo interno con dos hijos x e y.

#### Prueba.

Se muestra por contradicción que a partir de T'' obtenido de aplicar el lema 3 a una codificación mejor que T en C, se obtiene una codificación mejor que T'.

Algoritmos y Complejidad

Códigos de Huffman

#### Correctitud

▶ sea C un alfabeto en donde cada  $c \in C$  tiene frecuencia c.freq; y sean  $x, y \in C$  los caracteres con menores frecuencias en C.

#### Lema 3

C tiene una codificación prefija optimal en la cual x e y son los hermanos de máxima profundidad.

#### Prueba.

Sea T una codificación optimal y  $a,b \in C$  los caracteres hermanos de máxima profundidad en T. Suponemos  $a.freq \leq b.freq$  y  $x.freq \leq y.freq$ , luego  $x.freq \leq a.freq$  y  $y.freq \leq b.freq$ . Construimos T' intercambiando en T a con x; y T'' intercambiando en T' b con y. Se muestra  $B(T) - B(T') \geq 0$  y  $B(T') - B(T'') \geq 0$ . Como T esoptimal, entonces T'' también.

Algoritmos y Complejidad

Códigos de Huffman

#### Correctitud

#### Teorema 5

El algoritmo de Huffman produce una codificación optimal.

#### Prueba.

Por inducción en las iteraciones aplicando el lema 4.

