

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Analisis y Diseño de Algoritmos

Juan Gutiérrez

June 2, 2022

Intervalos disjuntos

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Problema Max-Intervalos-Disjuntos. Dada una secuencia de intervalos cerrados en la recta, encontrar un subconjunto de intervalos compatibles dos a dos de tamaño máximo.

Intervalos disjuntos

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

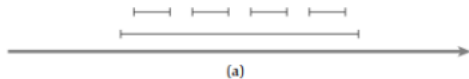


Figure 1: Tomada del libro Kleinberg, Algorithm Design

Intervalos disjuntos

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

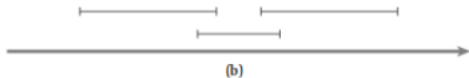


Figure 2: Tomada del libro Kleinberg, Algorithm Design

Intervalos disjuntos

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

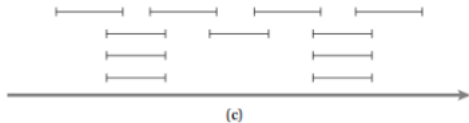


Figure 3: Tomada del libro Kleinberg, Algorithm Design

Intervalos disjuntos

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Recibe: un conjunto $\mathcal{I} = \{[s_1, f_1], [s_2, f_2], \dots, [s_n, f_n]\}$ de intervalos

Devuelve: un subconjunto de intervalos compatibles dos a dos

MAX-INTERVALOS-DISJ(\mathcal{I})

- 1: $A = \emptyset$
- 2: **while** $\mathcal{I} \neq \emptyset$
- 3: Sea $[s_i, f_i] \in \mathcal{I}$ tal que f_i es mínimo
- 4: $A = A \cup \{[s_i, f_i]\}$
- 5: $\mathcal{I} = \mathcal{I} \setminus \{[s_k, f_k] : [s_k, f_k] \cap [s_i, f_i] \neq \emptyset\}$
- 6: **return** A

Intervalos disjuntos

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

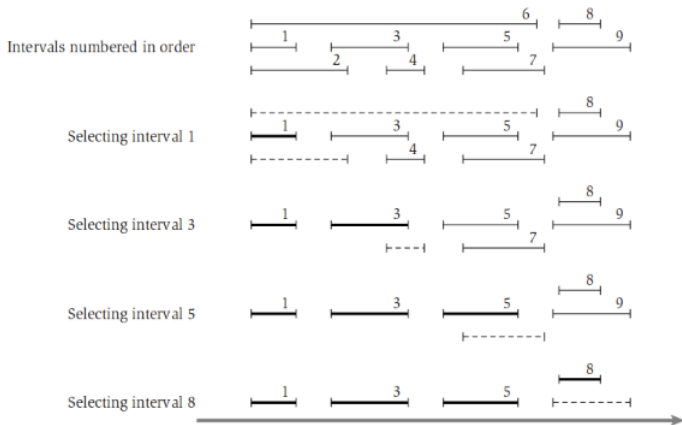


Figure 4: Tomada del libro Kleinberg, Algorithm Design

Elementos de la estrategia Voraz

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

1. *Elección voraz*: debemos demostrar que siempre existe una solución óptima que contiene a la elección voraz
2. *Subestructura óptima*: debemos demostrar que la subsolución dejada es óptima para el subproblema dejado por la elección voraz

Elementos de la estrategia Voraz

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Problema Max-Intervalos-Disjuntos. Dada una secuencia de intervalos cerrados en la recta, encontrar un subconjunto de intervalos compatibles dos a dos.

Elementos de la estrategia Voraz

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Recibe: un conjunto $\mathcal{I} = \{[s_1, f_1], [s_2, f_2], \dots, [s_n, f_n]\}$ de intervalos, ordenados de manera creciente por punta final

Devuelve: un subconjunto de intervalos compatibles dos a dos

MAX-INTERVALOS-DISJ-REC(\mathcal{I})

- 1: **if** $\mathcal{I} = \emptyset$
- 2: return \emptyset
- 3: $\mathcal{I}' = \mathcal{I} \setminus \{[s_i, f_i] : s_i \leq f_1\}$
- 4: **return** $\{[s_1, f_1]\} \cup \text{MAX-INTERVALOS-DISJ-REC}(\mathcal{I}')$

Elementos de la estrategia Voraz

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Lema 3.1 (Elección voraz). *Existe una solución óptima para el problema que contiene el intervalo $[s_1, f_1]$.*

Elementos de la estrategia Voraz

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Lema 3.2 (Subestructura óptima). *Si X es una solución óptima al problema que contiene a $[s_1, f_1]$ entonces $X \setminus \{[s_1, f_1]\}$ es una solución óptima al subproblema dejado por la elección voraz.*

Mochila fraccionaria

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Problema Mochila-entera. Dado un conjunto $\{1, 2, \dots, n\}$ de items cada uno con un peso natural w_i , un valor natural v_i y un número natural W , encontrar un subconjunto de items cuya suma de valores es la mayor posible, pero menor o igual a W .

Mochila fraccionaria

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Problema Mochila-fraccionaria. Dado un conjunto $\{1, 2, \dots, n\}$ de items cada uno con un peso natural w_i , un valor natural v_i y un número natural W , encontrar un vector de racionales entre 0 y 1 (x_1, x_2, \dots, x_n) que maximize $\sum_{i=1}^n x_i v_i$ sobre la restricción $\sum_{i=1}^n x_i w_i \leq W$

Mochila fraccionaria

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Recibe: Una instancia v, w, W del problema MOCHILA-FRACCIONARIA

Devuelve: Una solución óptima para dicha instancia

MOCHILAFRACCIONARIA-GREEDY(v, w, W)

```
1: for  $j = n$  to 1
2:   if  $w[j] \leq W$ 
3:      $x_j = 1$ 
4:      $W = W - w[j]$ 
5:   else
6:      $x_j = W/w[j]$ 
```

Mochila fraccionaria

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

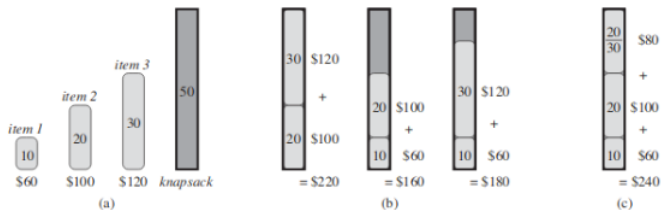


Figure 8: Tomada del libro Cormen, Introduction to Algorithms

Mochila fraccionaria

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Lema 4.1 (Elección voraz). *Existe una solución óptima (x_1, x_2, \dots, x_n) al problema tal que $x_n = \min\{1, W/w_n\}$*

Mochila fraccionaria

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

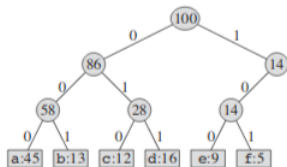
Lema 4.2 (Subestructura óptima). *Si (x_1, x_2, \dots, x_n) es una solución óptima al problema con $x_n = \min\{1, W/w_n\}$, entonces $(x_1, x_2, \dots, x_{n-1})$ es una solución óptima al subproblema dejado con $W = W - x_n w_n$.*

Árboles de Huffman

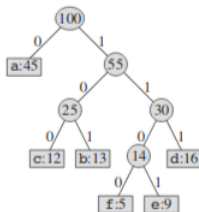
ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

	a	b	c	d	e	f
Frequency (in thousands)	45	13	12	16	9	5
Fixed-length codeword	000	001	010	011	100	101
Variable-length codeword	0	101	100	111	1101	1100



(a)



(b)

Figure 9: Tomada del libro Cormen, Introduction to Algorithms

Árboles de Huffman

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Problema 5.1. *(Problema de compresión) Dado un archivo de caracteres, encontrar una tabla de códigos libre de prefijos que produzca un archivo codificado de tamaño mínimo.*

Árboles de Huffman

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Sea $S = \{1, 2, \dots, n\}$. Un *árbol de Huffman* respecto a S es cualquier colección Π de subconjuntos de S que cumple las siguientes propiedades.

1. para cada X y cada Y en Π , se tiene que $X \cap Y = \emptyset$, o $X \subseteq Y$ o $Y \subseteq X$,
2. $S \in \Pi$,
3. $\{\} \notin \Pi$,
4. todo elemento no minimal en Π , es la unión de otros dos elementos en Π .

Árboles de Huffman

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

$$p(\Pi) = \sum_{X \in \Pi - \{S\}} p(X).$$

Árboles de Huffman

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Recibe: Un conjunto S , una ponderación p de S y una partición Γ de S

Devuelve: Un árbol de Huffman óptimo (con peso mínimo) que tiene a Γ como conjunto de hojas

HUFFMAN(S, p, Γ)

1: **if** $|\Gamma| = 1$

2: **return** Γ

3: Sea X un elemento en Γ con ponderación mínima

4: $\Gamma = \Gamma - X$

5: Sea Y un elemento en Γ con ponderación mínima

6: $\Gamma = \Gamma - Y$

7: $\Gamma = \Gamma \cup \{X \cup Y\}$

8: **return** $\{X, Y\} \cup \text{HUFFMAN}(S, p, \Gamma)$

Ejemplo: sea $S = \{1, 2, \dots, 6\}$, $p(1) = 45, p(2) = 13, p(3) = 12, p(4) = 16, p(5) = 9, p(6) = 5$ y $\Gamma = \{\{1\}, \{2\}, \{3\}, \{4\}, \{5\}, \{6\}\}$.

El algoritmo produce el árbol $\{\{1\}, \{2\}, \{3\}, \{4\}, \{5\}, \{6\}, \{6, 5\}, \{6, 5, 4\}, \{2, 3\}, \{2, 3, 4, 5, 6\}, \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$. Su peso es 224.

Árboles de Huffman

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Lema 5.1. *(Elección voraz) Sean X e Y dos hojas con ponderación mínima. Existe un árbol de Huffman óptimo Π que tiene a X e Y como hojas hermanas de profundidad máxima.*

Árboles de Huffman

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Recibe: Un conjunto S , una ponderación p de S

Devuelve: Un árbol de Huffman óptimo (con peso mínimo) que tiene a los elementos de S como conjunto de hojas

HUFFMAN-FILAPRIORIDADES(S, p)

```
1:  $n = |S|$ 
2:  $Q = \text{INICIAR-FP}()$ 
3: for  $i = 1$  to  $n$ 
4:    $z.\text{peso} = p(i)$ 
5:    $z.\text{left} = \text{NIL}$ 
6:    $z.\text{righth} = \text{NIL}$ 
7:    $\text{INSERT-FP}(Q, z)$ 
8: for  $i = 1$  to  $n - 1$ 
9:    $x = \text{EXTRAERMIN-FP}(Q)$ 
10:   $y = \text{EXTRAERMIN-FP}(Q)$ 
11:   $z.\text{left} = x$ 
12:   $z.\text{righth} = y$ 
13:   $z.\text{peso} = x.\text{peso} + y.\text{peso}$ 
14:   $\text{INSERT-FP}(Q, z)$ 
15: return  $\text{EXTRAERMIN-FP}(Q)$ 
```

ADA

Algoritmos
voraces
(Greedy)

Gracias