



Algoritmos Estructuras de Datos I

Facultad de Ciencias Exactas y Tecnología
Universidad Nacional de Tucumán

2025

Técnicas algorítmicas(3)

Programación Dinámica - Ejemplo

Los **coeficientes binomiales**, números combinatorios o combinaciones se definen por:

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$$

Corresponde al número de subconjuntos de k elementos elegidos de un conjunto con n elementos.

Cuando se desarrolla un binomio $(a+b)^n$, el coeficiente binomial corresponde al coeficiente del término $a^{n-k} b^k$

$$(a+b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^{n-k} b^k$$

Programación Dinámica - Ejemplo

Fórmula recursiva de cálculo de **coeficientes binomiales**

$$\binom{n}{k} = \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} \quad 0 < k < n \quad \binom{n}{n} = 1 \quad \binom{n}{0} = 1$$

La función recursiva que surge de esta definición es:

```
FUNCION C(n,k) : entero>0 x entero ≥0 → entero>0
  SI k=0 o k=n ENTONCES
    retorna(1)
  SINO
    retorna (C(n-1,k-1) + C(n-1,k))
FIN
```

El algoritmo hace $2^{\text{combinaciones}(n,k)}$ -2 llamadas recursivas

Programación Dinámica - Ejemplo

Para resolver por **programación dinámica** se usa una tabla $C(0..n, 0..k)$. La tabla se llena por fila de izquierda a derecha usando 2 elementos de la fila anterior:
$$C(i, j) = C(i-1, j-1) + C(i-1, j)$$

	0	1	2	3	...	k-1	k
0	1						
1	1	1					
2	1	2	1				
3	1	3	3	1			
...							
n-1	1					$C(n-1, k-1)$	$C(n-1, k)$
n	1						$C(n, k) = C(n-1, k-1) + C(n-1, k)$

El algoritmo tiene: tiempo $\in O(n.k)$, y usa almacenamiento $\in O(n.k)$

Programación Dinámica - Ejemplo

Triángulo de Pascal o Triángulo de Tartaglia

1																		
1		1																
1			2	1														
1				3	3	1												
1					4	6	4	1										
1						5	10	10	5	1								
1							6	15	20	15	6	1						
1								7	21	35	35	21	7	1				
1									8	28	56	70	56	28	8	1		
1										9	36	84	126	126	84	36	9	1

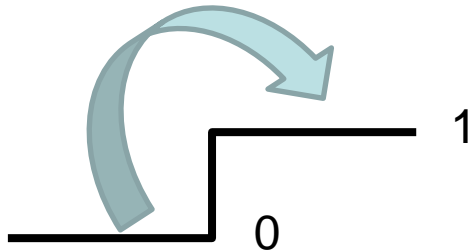
Programación Dinámica - Ejemplo

Subir una escalera:

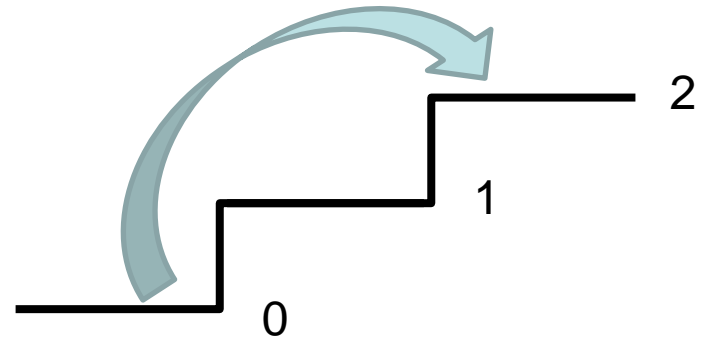


Dos pasos posibles:

1) Al escalón siguiente

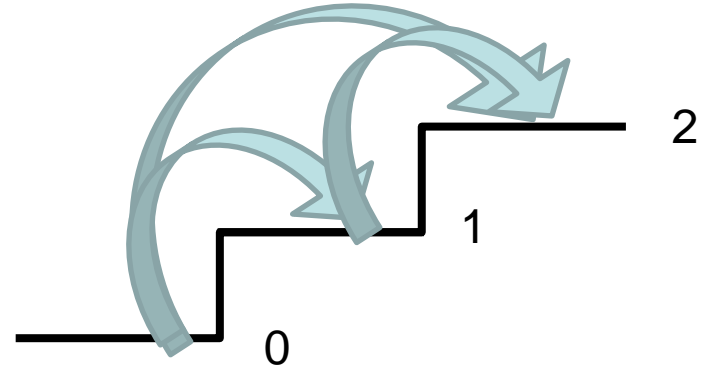
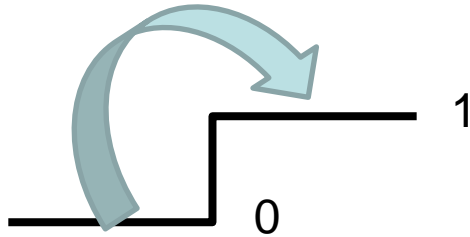


2) Salteando un escalón



Cuántas formas distintas hay para llegar al escalón n partiendo de 0 ?

Programación Dinámica - Ejemplo



Cuántas formas distintas hay para llegar al escalón 1 ?

Escalon 1: se llega de una sola manera

$$\text{NUM}(1) = 1$$

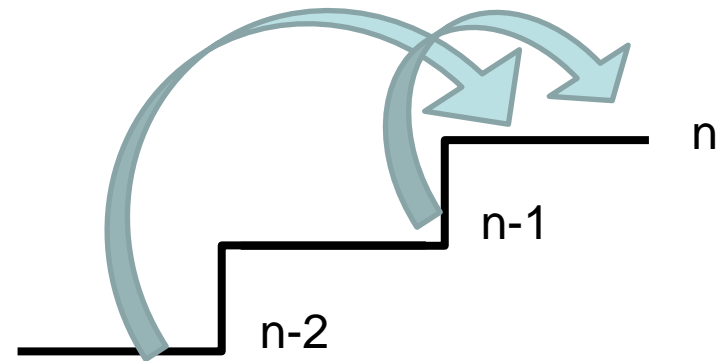
Cuántas formas distintas hay para llegar al escalón 2 ?

Escalon 2: se llega de dos maneras distintas.

$$\text{NUM}(2) = 2$$

Programación Dinámica - Ejemplo

Cuántas formas distintas hay para llegar al escalón n ?



Escalon n :

$$\text{NUM}(n) = \text{NUM}(n-1) + \text{NUM}(n-2) \quad \text{para } n > 2$$

Programación Dinámica - Ejemplo

```
FUNCION ESCALERA(n) : entero  $\geq 1 \rightarrow$  entero  $\geq 1$   
  SI n=1 ENTONCES  
    retorna (1)  
  SINO  
    SI n=2 ENTONCES  
      retorna 2  
    SINO // n>2  
      retorna ESCALERA(n-1) + ESCALERA(n-2)  
FIN
```

Será eficiente este algoritmo ?

Como sería la implementación con Programación Dinámica ?

Técnica Greedy

El nombre de algoritmo *greedy* se debe a su comportamiento:

- Avanzan siempre hacia “la solución más prometedora”.

Los algoritmos greedy son:

- sencillos,
- fáciles de inventar,
- fáciles de implementar,
- cuando funcionan, son eficientes.
- generalmente utilizan la estrategia top-down
- Se usan para resolver *problemas de optimización*.

Técnica Greedy

Se aplica a problemas de optimización que se pueden resolver mediante una **secuencia de decisiones**.

Un algoritmo greedy:

- trabaja en una secuencia de pasos
- en cada etapa hace una **elección local** que se considera una **decisión óptima**,
- luego se resuelve el subproblema que resulta de esta elección,
- finalmente estas soluciones localmente óptimas se integran en una **solución global óptima**.

Para cada problema de optimización se **debe demostrar** que la elección óptima en cada paso, lleva a una solución óptima global.

Frecuentemente se preprocesa la Entrada o se usa una Estructura de Datos adecuada para hacer rápida la elección greedy y así tener un algoritmo más eficiente.

Técnica Greedy

- Dado un problema con n *entradas* el método consiste en obtener un subconjunto de éstas que satisfaga una determinada restricción definida para el problema.
- Cada uno de los subconjuntos que cumplan las restricciones se dice que son *soluciones prometedoras*.
- Una solución prometedora que *maximice* o *minimice* una *función objetivo* se denomina *solución óptima*.
- Cuando el algoritmo greedy funciona correctamente, la primera solución que encuentre es siempre óptima.

Técnica Greedy

Elementos que deben estar presentes en el problema:

- Un conjunto de **candidatos**, que corresponden a las n entradas del problema.
- Una **función de selección** que en cada momento determina el candidato idóneo para formar la solución de entre los que aún no han sido seleccionados ni rechazados.
- Una función que compruebe si un cierto subconjunto de candidatos forman **una solución prometedora**.
- Una función que compruebe si un subconjunto de estas entradas es **solución** al problema, sea óptima o no.
- Una **función objetivo** que determina el valor de la solución encontrada. Es la función que se quiere maximizar o minimizar.

Técnica Greedy

En un **algoritmo Greedy** se tiene generalmente:

C: conjunto de candidatos que nos sirven para construir la solución del problema.

S: conjunto de los candidatos ya usados para armar la solución

solución: una función que chequea si un conjunto es solución del problema, ignorando en principio si esta solución es óptima o no.

factible: una función que chequea si un conjunto de candidatos es factible como solución del problema sin considerar si es óptima o no.

selección: una función que indique cual es el candidato mas prometedor que no se eligió todavía. Está relacionada con la función objetivo.

objetivo: una función que es lo que se trata de optimizar. (Esta función no aparece en el algoritmo).

Esquema Algoritmo Greedy

FUNCIÓN Greedy (C): conjunto \rightarrow conjunto

S $\leftarrow \emptyset$

MIENTRAS not solución (S) AND **C** $\neq \emptyset$ **HACER**

x \leftarrow selección (C)

C \leftarrow C - {x}

SI factible (S U {x}) **ENTONCES**

S \leftarrow S U {x}

FIN MIENTRAS

SI solución (S) **ENTONCES**

RETORNA (S)

SINO

RETORNA (\emptyset)

FIN

Técnica Greedy

En los algoritmos Greedy el proceso no finaliza al diseñar e implementar el algoritmo que resuelve el problema en consideración.

Hay una tarea extra muy importante:

- **SI el algoritmo FUNCIONA BIEN:** la *demostración formal* de que el algoritmo encuentra la solución óptima en todos los casos.
- **SI el algoritmo NO FUNCIONA:** la presentación de un *contraejemplo* que muestra los casos en donde falla.

Técnica Greedy

Ejemplo: Mínimo de monedas

Funcion darvuelto(vuelto): entero \rightarrow conjunto de monedas

$C \leftarrow \{25, 10, 5, 1\}$ con suficiente cantidad de c/u

$S \leftarrow \emptyset$

P1. $\text{suma} \leftarrow 0$

P2. MIENTRAS $\text{suma} \neq \text{vuelto}$ HACER

$x \leftarrow$ el elemento de mayor valor en C

$C \leftarrow C - \{x\}$

SI $\text{suma} + x \leq \text{vuelto}$ ENTONCES

$S \leftarrow S \cup \{x\}$

$\text{suma} \leftarrow \text{suma} + x$

P3. RETORNA S

P4. FIN

Este algoritmo da siempre
la solución óptima?

Técnica Greedy

Ejemplo: Mínimo de monedas

- Se puede demostrar que con los valores de monedas sugeridos (valores de 1, 5, 10 y 25 unidades).
- Si hay disponibles de todas las denominaciones de monedas en cantidad suficiente en el conjunto inicial.
- Entonces este algoritmo Greedy que elige en cada paso **la moneda de mayor valor, siempre encontrará la solución optima.**

Técnica Greedy

Ejemplo: Mínimo de monedas

Se puede demostrar que con los valores de monedas de curso legal en Argentina:

- ✓ 1, 5, 10, 25, 50 Centavos (en desuso)
- ✓ 1, 2, 5, 10 Pesos

el algoritmo Greedy que elige en cada paso la *moneda de mayor valor*,

siempre encontrará la solución optima si es que existe una solución.



Técnica Greedy

Ejemplo: Mínimo de monedas

En Europa las monedas son de valor:
 $\{1, 2, 5, 10, 20, 50\}$ centavos de euro
y de 1€ y 2€.

Funcionará la técnica Greedy planteada?



Se puede demostrar que **funciona el algoritmo Greedy**

Técnica Greedy

Ejemplo: Mínimo de monedas

En el Reino Unido las monedas son de valor:
{1, 2, 5, 10, 20, 25, 50 } peniques (centavos de libra esterlina)
y de 1, 2 y 5 £ (libra esterlina)

Funcionará la técnica Greedy planteada?

Ejemplo:

Para pagar 40 peniques:

Solución greedy usa: $25 + 10 + 5$ (3 monedas)

Solución óptima usa: $20 + 20$ (2 monedas)



Conclusión: No funciona el algoritmo Greedy

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de Carga

- Un barco se tiene que cargar con contenedores.
- Los contenedores son todos del mismo tamaño, pero de distintos pesos.
- La capacidad de carga del barco esta prefijada.
- Se quiere cargar el barco con el *máximo número de contenedores*.



Está demostrado que este problema se puede resolver con una técnica greedy obteniendo siempre la solución óptima.

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de Carga

Datos:

n contenedores numerados: $i=1,2,3,\dots,n$

p_i = peso de cada contenedor i ,

M = capacidad máxima de carga del barco

Solución: vector X

$x_i = 0$ si el contenedor i no se carga en el barco

$x_i = 1$ si el contenedor i si se carga en el barco

Maximizar la cantidad: $\sum_{i=1}^n x_i$

Restricción: $\sum_{i=1}^n p_i x_i \leq M$

SOLUCIÓN: Estrategia greedy en peso: en cada paso elegir el contenedor **de menor peso posible**.

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de Carga

ALGORITMO Carga

ENTRADA: n: entero
 p: vector [1..n] de números reales, pesos de cada cont
 M: nro. real, capacidad de carga del barco

SALIDA: X: vector [1..n] de valores: 0 y 1

AUXILIARES: sigue: bool
 t: vector (1..n) de números enteros

P1. Leer (n, p, M)

P2. Pre procesar vector de pesos:

Usar un método de ordenación para dar valores a un arreglo de índices $t(1..n)$ de modo que :

$p[t(i)] \leq p[t(i+1)]$ para $i=1..n$

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de Carga

ALGORITMO carga (continuación)

P3. $X[1..n] \leftarrow 0$

P4. $\text{sigue} \leftarrow \text{true}$

P5. $i \leftarrow 1$

P6. MIENTRAS ($i \leq n$) and sigue HACER

 SI $p[t(i)] \leq M$ ENTONCES *// se puede cargar ?*

$X[t(i)] \leftarrow 1$ *// se carga*

$M \leftarrow M - p[t(i)]$

$i \leftarrow i+1$

 SINO

$\text{sigue} \leftarrow \text{false}$ *// capacidad colmada*

P7. Escribir (X)

P8. FIN

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de la mochila

Este problema es una variante del problema de carga ya presentado.

- Se tiene n **objetos** y una mochila para llevarlos.
- Cada objeto tiene un **peso** y un **beneficio** asociado
- La mochila puede cargar un **peso máximo** dado.
- El objetivo es llenar la mochila de tal manera que se **maximice el beneficio de los objetos transportados**, respetando la limitación de la capacidad impuesta.



Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de la mochila

Datos: n objetos con sus pesos y beneficios y capacidad de carga:

$i=1,2,3,\dots,n$

p_i = peso de cada objeto i

b_i = beneficio asociado al objeto i

M = capacidad máxima de la mochila

Solución: vector \mathbf{X} , $i=1,2,3,\dots,n$

$x_i = 0$ si el objeto i no va en la mochila

$x_i = 1$ si el objeto i se carga en la mochila

Objetivo: Maximizar la cantidad: $\sum_{i=1}^n b_i x_i$

Restricción: $\sum_{i=1}^n p_i x_i \leq M$

Tiene solución con la Técnica Greedy?

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de la mochila

Posibles planteos Greedy para el problema de la mochila:

1. *Greedy al mayor beneficio.*

Ejemplo: $n=3$, $M=105$, $p=[100,10,10]$, $b=[20,15,15]$

Solución Greedy eligiendo en cada paso el objeto de mayor beneficio:

$x=[1,0,0]$, Beneficio Total = 20

Solución óptima :

$x=[0,1,1]$, Beneficio Total = 30

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de la mochila

Posibles planteos Greedy para el problema de la mochila:

2. *Greedy al menor peso.*

Ejemplo: $n=2$, $M=25$, $p=[10,20]$, $b=[5,100]$

Solución Greedy eligiendo en cada paso el objeto de menor peso:

$x=[1,0]$, Beneficio Total = 5

Solución óptima :

$x=[0,1]$, Beneficio Total = 100.

Técnica Greedy

Ejemplo: Problema de la mochila

Posibles planteos Greedy para el problema de la mochila:

3. *Tampoco se consigue siempre la solución óptima con estrategia Greedy para beneficio/peso*

Ni con ninguna estrategia...

Conclusión:

**El problema de la mochila
NO tiene solución con la Técnica Greedy**

Técnica Greedy

Ejemplo: Planificación 1 servidor

Considere **un solo servidor** que tiene que atender n clientes. El tiempo de atención que necesita cada cliente se conoce de antemano.

Se quiere determinar el orden de atención de los clientes de manera de **minimizar el tiempo medio invertido por cada cliente** en el sistema.

Datos:

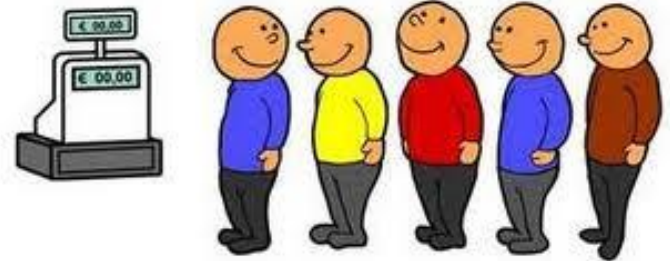
número de cada cliente: $i=1, n$

t_i : tiempo de atención del cliente i

E_i : tiempo de espera del cliente i

Objetivo:

$$\text{Minimizar: } E = \frac{\sum_{i=1}^n E_i}{n}$$



Cuál es la estrategia Greedy ?

Técnica Greedy

Ejemplo1: Planificación 1 servidor

Ejemplo: $n=3$ clientes: C1, C2, C3, tiempos: $t_1=5$, $t_2=8$, $t_3=3$

Tiempo total de atención para estos clientes = $\sum t_i = 16$.

Existen $n!=6$ posibles esquemas de orden de atención.

ORDEN	Tiempo de Espera			TIEMPO MEDIO
	C1 (5)	C2 (8)	C3 (3)	
C1C2C3	5	5+8	5+8+3	34/3
C1C3C2	5	5+3+8	5+3	29/3
C2C1C3	8+5	8	8+5+3	37/3
C2C3C1	8+3+5	8	8+3	35/3
C3C1C2	3+5	3+5+8	3	27/3
C3C2C1	3+8+5	3+8	3	30/3

El algoritmo greedy atiende a los clientes en orden creciente de t_i y garantiza siempre la solución óptima en este problema.

Técnica Greedy

Ejemplo2: Planificación 1 servidor

Ejemplo: $n=3$ clientes: C1, C2, C3, tiempos: $t_1=8$, $t_2=4$, $t_3=6$

ORDEN	Tiempo de Espera			TIEMPO MEDIO
	C1	C2	C3	
C1C2C3	8	8+4	8+4+6	
C1C3C2	8	8+6+4	8+6	
C2C1C3	4+8	4	4+8+6	
C2C3C1	4+6+8	4	4+6	
C3C1C2	6+8	6+8+4	6	
C3C2C1	6+4+8	6+4	6	

Será suficiente que la técnica greedy de la solución óptima en 2 ejemplos para decir que funciona siempre?