

# Programación dinámica: Subset Sums y Knapsacks

Teoría de Algoritmos I (75.29 / 95.06)

Ing. Víctor Daniel Podberezski

✉ [vpodberezski@fi.uba.ar](mailto:vpodberezski@fi.uba.ar)

# Subset Sums

## Sea

Un conjunto de “n” elementos  $E = \{e_1, e_2, \dots, e_n\}$

donde cada elemento  $e_i$  cuanta con un peso asociado  $w_i$

## Queremos

Seleccionar un subset de elementos de  $E$  con el mayor peso posible que no supere un valor  $W$  de peso máximo

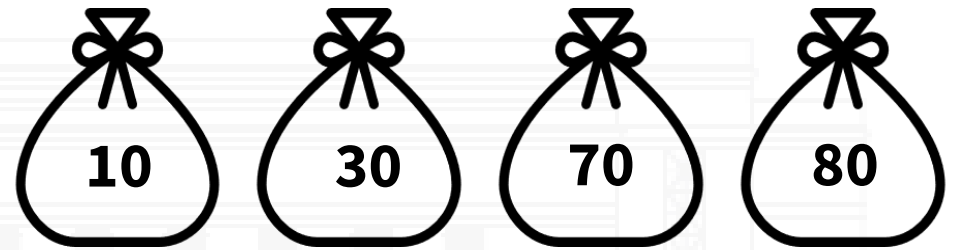
# ¿Existe Solución greedy óptima?

## Criterios de selección

Primero más pequeños

Primero más grandes

...



No existe solución greedy óptima



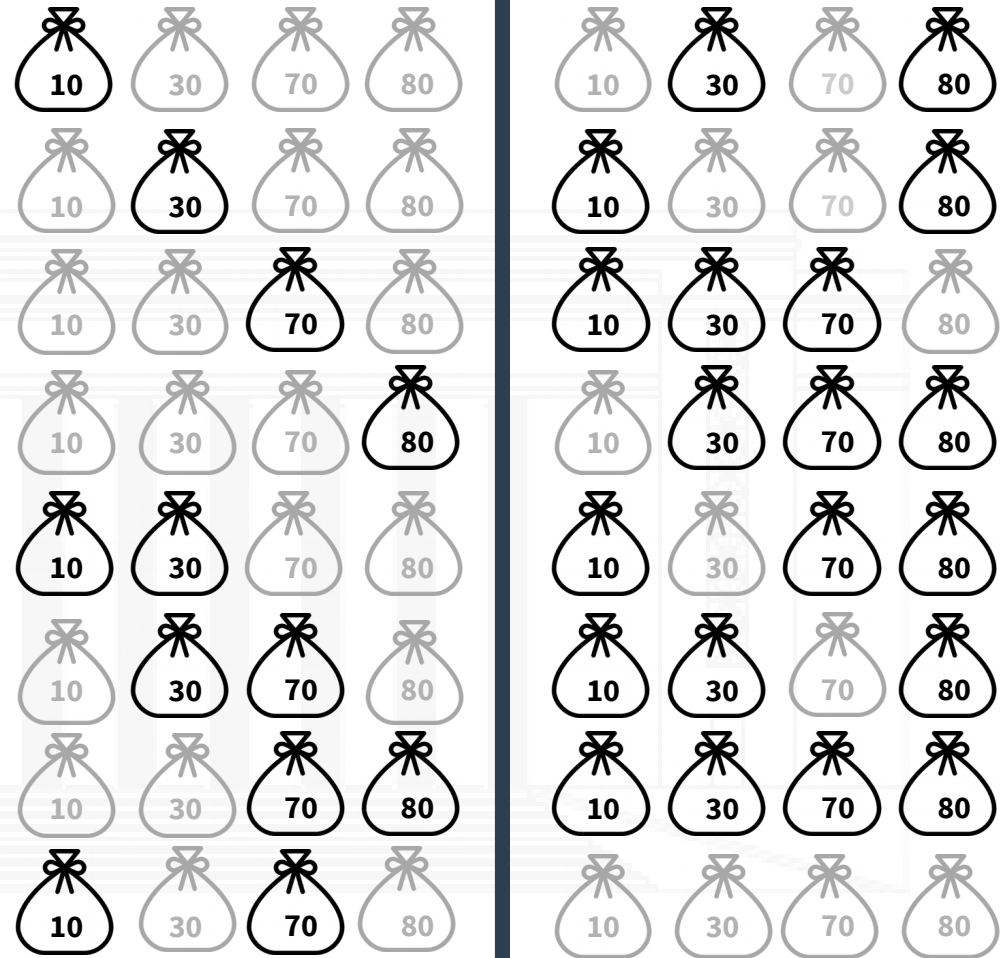
# Solución por fuerza bruta

## En una solución óptima

Un elemento  $e_i$  puede estar o no

## Si tengo $n$ elementos

Pueden existir  $2^n$  combinaciones



# Buscando mejor solución

## Podremos usar programación dinámica?

Existe forma de vincular la selección de un elemento  $i$  con los elementos  $i-1$  anteriores?

## Es fácil ver que

Si  $e_i \notin \text{solución} \rightarrow \text{MAX\_PESO}(e_i) = \text{MAX\_PESO}(e_{i-1})$

## Pero ...

Si  $e_i \in \text{solución} \rightarrow \text{MAX\_PESO}(e_i) = w_i + \text{MAX\_PESO}(???)$

Nos falta algo... una variable...

# Una cuestión de peso...

## Si $e_i \in \text{solución}$

Consume  $w_i$  en del  $W$  peso disponible

## Podemos plantear:

Si  $e_i \notin \text{solución} \rightarrow \text{MAX\_PESO}(e_i, W) = \text{MAX\_PESO}(e_i-1, W)$

Si  $e_i \in \text{solución} \rightarrow \text{MAX\_PESO}(e_i, W) = w_i + \text{MAX\_PESO}(e_i-1, W-w_i)$

## La mejor solución hasta $e_i$

Máximo  $\{e_i \notin \text{solución}, e_i \in \text{solución}\}$

# Subproblemas y recurrencia

## Llamaremos

$\text{MAX\_PESO}(i,p)$

al problema de determinar el peso máxima que no supere  $p$ , utilizando los primeros  $i$  elementos del conjunto.

## Queremos obtener

$\text{MAX\_PESO}(n,W)$

## Recurrencia

$$\text{MAX\_PESO}(i,p)=0, \text{ si } i=0 \text{ o } p=0$$

$$\text{MAX\_PESO}(i,p)=\max \left\{ \begin{array}{l} w_i + \text{MAX\_PESO}(i-1, p-w_i), \\ \text{MAX\_PESO}(i-1, p) \end{array} \right\}, \text{ si } i>0 \text{ y } p>0$$

# Solución iterativa

## Complejidad

Temporal:  $n \cdot W$

Espacial:  $n \cdot W$

## Es un algoritmo pseudo polinomial

Si el peso es muy grande nos obliga a realizar muchos cálculos

```
Desde i=0 a n
    OPT[i][0] = 0

Desde p=0 a W
    OPT[0][p] = 0

Desde i=1 a n // elementos
    Desde p=1 a W // pesos

        enOptimo = w[i] + OPT[i-1,p-w[i]]
        noEnOptimo = OPT[i-1,p]

        si enOptimo > noEnOptimo
            OPT[i][p] = enOptimo
        sino
            OPT[i][p] = noEnOptimo

Retornar OPT[n,W]
```



# Knapsacks

## Sea

Un conjunto de “n” elementos  $E=\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$

donde cada elemento  $e_i$  cuanta con un peso asociado  $w_i$

y una ganancia de  $v_i$

## Queremos

Seleccionar un subset de elementos de  $E$  con la mayor ganancia posible que no supere un valor  $W$  de peso máximo

# Análisis y Subproblema

## Es una variante de Subset Sum

Podemos aprovechar el análisis anterior?

## Cada elemento $e_i$ que está en la solución

Consume  $w_i$  de espacio

Suma  $v_i$  de ganancia

## Llamaremos

$\text{MAX\_GANANCIA}(i, p)$

al problema de determinar la ganancia máxima que no supere  $p$ , utilizando los primeros  $i$  elementos del conjunto.

# Recurrencia

## Podemos plantear:

Si  $e_i \notin \text{solución} \rightarrow \text{MAX\_GANANCIA}(e_i, W) = \text{MAX\_GANANCIA}(e_i - 1, W)$

Si  $e_i \in \text{solución} \rightarrow \text{MAX\_GANANCIA}(e_i, W) = v_i + \text{MAX\_GANANCIA}(e_i - 1, W - w_i)$

## Queremos obtener

$\text{MAX\_GANANCIA}(n, W)$

## Recurrencia

$\text{MAX\_GANANCIA}(i, p) = 0$ , si  $i = 0$  o  $p = 0$

$\text{MAX\_GANANCIA}(i, p) = \max \left\{ \begin{array}{l} v_i + \text{MAX\_GANANCIA}(i - 1, p - w_i), \\ \text{MAX\_GANANCIA}(i - 1, p) \end{array} \right\}$ , si  $i > 0$  y  $p > 0$

# Solución iterativa

## Complejidad

Temporal:  $n \cdot W$

Espacial:  $n \cdot W$

## Es un algoritmo pseudo polinomial

Si el peso es muy grande nos obliga a realizar muchos cálculos

```
Desde i=0 a n
    OPT[i][0] = 0

Desde p=0 a W
    OPT[0][p] = 0

Desde i=1 a n // elementos
    Desde p=1 a W // pesos

        enOptimo = v[i] + OPT[i-1,p-w[i]]
        noEnOptimo = OPT[i-1,p]

        si enOptimo > noEnOptimo
            OPT[i][p] = enOptimo
        sino
            OPT[i][p] = noEnOptimo

Retornar OPT[n,W]
```

# Consideraciones

## Tanto para Subset Sum como en knaspsak

Si solo se desea calcular el máximo se puede reducir la complejidad espacial (para el subproblema “i” solo se utiliza los resultados de “i-i”)

complejidad espacial:  $O(W)$

Si se requiere reconstruir la selección realizada, se puede agregar un indicador binario (si / no) para el subproblema “i,”p” sobre conviene elegir o no el elemento en la solución.

Luego se puede desde el subproblema n,W reconstruir para atrás las selecciones.



Presentación realizada en Abril de 2020