FUERZA BRUTA, BACKTRACKING Y PROGRAMACIÓN DINÁMICA

Tecnología Digital V: Diseño de Algoritmos

Universidad Torcuato Di Tella



Programación dinámica - Multiplicación de matrices

 \bigcirc **Problema**: Dadas M_1, \ldots, M_n , calcular

$$M = M_1 \times M_2 \times \dots M_n$$

realizando la menor cantidad de multiplicaciones entre números de punto flotante.

- \bigcirc Por ejemplo, si $A \in \mathbb{R}^{13 \times 5}$, $B \in \mathbb{R}^{5 \times 89}$, $C \in \mathbb{R}^{89 \times 3}$ y $D \in \mathbb{R}^{3 \times 34}$, tenemos que
 - 1. ((AB)C)D requiere 10582 multiplicaciones,
 - 2. (AB)(CD) requiere 54201 multiplicaciones,
 - 3. (A(BC))D requiere 2856 multiplicaciones,
 - 4. A((BC)D) requiere 4055 multiplicaciones,
 - 5. A(B(CD)) requiere 26418 multiplicaciones.

Programación dinámica - Multiplicación de matrices

- O Para multiplicar todas las matrices de forma óptima, deberemos multiplicar las matrices 1 a i por un lado y las matrices i+1 a n por otro lado y luego multiplicar estos dos resultados, para algún $1 \le i \le n-1$, que es justamente lo que queremos determinar.
- \odot Estos dos subproblemas, $M_1 \times M_2 \times \ldots M_i$ y $M_{i+1} \times M_{i+2} \times \ldots M_n$ deben estar resueltos, a su vez, de forma óptima, es decir realizando la mínima cantidad de operaciones.

Programación dinámica - Multiplicación de matrices

Llamamos m[i][j] solución del subproblema $M_i \times M_{i+1} \times \ldots M_j$. Suponemos que las dimensiones de las matrices están dadas por un vector $d \in \mathbb{N}^{n+1}$, tal que la matriz M_i tiene d[i-1] filas y d[i] columnas, para $1 \leq i \leq n$. Entonces:

- O Para i = 1, 2, ..., n, m[i][i] = 0
- \bigcirc Para $i=1,2,\ldots,n-1$, m[i][i+1]=d[i-1]d[i]d[i+1]
- $\text{Para } s = 2, \dots, n-1, \ i = 1, 2, \dots, n-s,$ $m[i][i+s] = \min_{i \le k < i+s} (m[i][k] + m[k+1][i+s] + d[i-1]d[k]d[i+s])$

La solución del problema es m[1][n].

Job Scheduling con fechas límite

- \bigcirc **Problema**: Dado un conjunto de *n* trabajos $J=\{1,2,\ldots,n\}$, cada uno con
 - o una fecha límite $d_i \in \mathbb{N}$,
 - o una ganancia $p_i \in \mathbb{R}_+$,

programar los trabajos en ranuras unitarias de tiempo, de modo que:

- o como máximo un trabajo se ejecute en cada unidad de tiempo,
- \circ el trabajo j debe completarse antes de d_j para obtener ganancia p_j .
- Objetivo: maximizar la suma de las ganancias obtenidas.

Job Scheduling - Fuerza bruta

Idea: Probar todas las permutaciones y acumular la ganancia.

Fuerza Bruta:

```
JobScheduling(S \in \{1, 2, ..., n\}^k, k \in \mathbb{N})
```

```
\begin{array}{l} \mbox{if } k=n \mbox{ then} \\ \mbox{if } \mbox{beneficio}(S)>\mbox{beneficio}(B) \mbox{ then} \\ \mbox{} B \leftarrow S \\ \mbox{end if} \\ \mbox{else} \\ \mbox{for all } j \in \{1,\dots,n\} \setminus S \mbox{ do} \\ \mbox{} S' \leftarrow S + [j] \\ \mbox{} \mbox
```

Job Scheduling - Backtracking

Idea: Podar ramas usando una cota superior de la ganancia.

```
JobScheduling(S \in \{1, 2, ..., n\}^k, k \in \mathbb{N})
```

```
if k = n then
    if beneficio(S) > beneficio(B) then
         B \leftarrow S
    end if
else
    if beneficio(S) + \sum_{i:i \notin S, d_i > |S|} p_i > \text{beneficio}(B) then
         for all j \in \{1, \ldots, n\} \setminus S do
              S' \leftarrow S + [i]
              JobScheduling (S', k+1)
         end for
    end if
end if
```

Job Scheduling - Observación clave

- Siempre existe una solución óptima en la que los trabajos programados antes de su fecha límite están ordenados por fecha límite creciente, y se realizan antes de los trabjos entregados después de su límite.
- Esto permite dividir los trabajos en dos conjuntos:
 - On-time: trabajos programados antes de su fecha límite, generando ganancia.
 - o Late: trabajos que no alcanzan su fecha límite, sin ganancia.
- Por lo tanto, podemos considerar recursivamente cada trabajo k en este orden, y decidir:
 - \circ 1: programar k a tiempo,
 - o 0: no programarlo a tiempo.

Job Scheduling - Fuerza bruta

Idea: Probar todos los subconjuntos (ordenados) de jobs.

Fuerza Bruta:

```
JobScheduling(S \in \{0,1\}^k, k \in \mathbb{N})
```

```
\begin{array}{l} \mbox{if } k=n \mbox{ then} \\ \mbox{if } \mbox{esFactible}(S) \wedge \mbox{beneficio}(S) > \mbox{beneficio}(B) \mbox{ then} \\ \mbox{} \mbox{
```

Job Scheduling - Backtracking

Idea: Podas por factibilidad y optimalidad.

```
JobScheduling(S \in \{1, 2, ..., n\}^k, k \in \mathbb{N})
```

```
if k = n then
     if esFactible(S) \land beneficio(S) > beneficio(B) then
          B \leftarrow S
     end if
else
     if \operatorname{esFactible}(S) \land \operatorname{beneficio}(S) + \sum_{\substack{j \in \{k+1,\ldots,n\} \\ d_j > |S|}} p_j > \operatorname{beneficio}(B) then
          S' \leftarrow S + [0]
          JobScheduling (S', k+1)
          S' \leftarrow S + [1]
          JobScheduling (S', k+1)
     end if
end if
```

Job Scheduling – Programación Dinámica

Definición de estados:

O Sea $z^*(k,t) = \text{máxima ganancia considerando que se programaron } t$ trabajos previamente entre los primeros k trabajos (ordenados por fecha límite).

Recurrencia: $k = 1, \ldots, n-1, t = 0, \ldots, n$

$$z^*(k,t) = \begin{cases} \max\left(f(k+1,t), p_k + z^*(k+1,t+1)\right) & \text{si } d_k > t \\ z^*(k+1,t) & \text{si } d_k \le t \end{cases}$$

Caso base: k = n, t = 0, 1, ..., n:

$$z^*(n,t) = \begin{cases} p_n & \text{si } d_n > t \\ 0 & \text{si } d_n \leq t \end{cases}$$

TSP – Definición del Problema

Problema: Dado un conjunto de n ciudades y una matriz de distancias d[i][j], encontrar el ciclo hamiltoniano de costo mínimo.

Formulación:

- O Cada ciudad debe visitarse exactamente una vez.
- O El ciclo debe regresar a la ciudad de origen.
- \bigcirc Objetivo: minimizar $\sum_{k=1}^n d[c_k,c_{k+1}]$ donde $c_{n+1}=c_1$.

TSP – Fuerza Bruta

Idea: Probar todas las permutaciones de ciudades y acumular la distancia total.

Podemos elegir cualquier nodo n_0 como nodo inicial. Comenzamos con TSP([],0),

TSP – Backtracking

Idea: Poda por optimalidad.

```
TSP(S,k):
    if k == n:
        if distancia(S+[$n_0$]) < distancia(B):
            B = S
    else:
        if distancia(S) < distancia(B):
            for city in cities:
            if city not in S:
                 S' = S + [city]
                 TSP(S',k+1)
    return best</pre>
```

Podemos elegir cualquier nodo n_0 como nodo inicial. Comenzamos con TSP([],0),

TSP - Programación Dinámica

Podemos asumir que empezamos desde el nodo 0, visitamos las ciudades 1,2,...,n en cualquier orden, y retornamos al nodo 0.

Definición de estados:

- Estado = (i, S), $S \subset \{1, 2, ..., n\}$ es el conjunto de nodos a percorrer y i es el nodo inicial.
- $z^*(i, S)$ = distancia mínima para percorrer todos los nodos en S, empezando en ciudad i y terminando en ciudad n_0 .

Recursión:

$$z^*(i, S) = \min_{j \in S} \left(d[i][j] + z^*(j, S \setminus \{j\}) \right)$$

 $z^*(i, \{\}) = d[i][0]$

 $z^*(0, \{1, \ldots, n\})$ es la distancia óptima.

Cuántos estados hay en total?