0000000000

### Proiectarea algoritmilor

Paradigma programării dinamice Lucrare de laborator nr. 12 Cuprins

Problema rucsacului
Descrierea problemei
Modelul matematic
Algoritm
Sarcini de lucru și barem de notare
Bibliografie

#### Problema rucsacului, varianta discretă - descrierea problemei

- Se consideră un rucsac de capacitate  $M \in \mathbb{Z}_+$  și n obiecte  $1, \ldots, n$  de dimensiuni (greutăți)  $w_1, \ldots, w_n \in \mathbb{Z}_+$ .
- Un obiect i este introdus în totalitate în rucsac,  $x_i = 1$ , sau nu este introdus deloc,  $x_i = 0$ , astfel că o umplere a rucsacului constă dintr-o secvență  $x_1, \ldots, x_n$  cu  $x_i \in \{0,1\}$  și  $\sum_{i=1}^n x_i \cdot w_i \leq M$ .
- Introducerea obiectului i în rucsac aduce profitul  $p_i \in \mathbb{Z}$ , iar profitul total este  $\sum_{i=1}^n x_i p_i$ .
- Problema constă în a determina o alegere  $(x_1, \ldots, x_n)$  care să aducă un profit maxim.
- Singura deosebire față de varianta continuă studiată la metoda greedy constă în condiția  $x_i \in \{0,1\}$ , în loc de  $x_i \in [0,1]$ .

#### Problema rucsacului, varianta discretă - model matematic

#### Problema inițială (starea RUCSAC(n, M)):

• Funcția obiectiv:

$$\max \sum_{i=1}^n x_i \cdot p_i$$

• Restricții:

$$\sum_{i=1}^{n} x_i \cdot w_i \leq M$$

$$x_i \in \{0,1\}, i = 1, \dots, n$$

$$w_i \in \mathbb{Z}_+, p_i \in \mathbb{Z}, i = 1, \dots, n$$

$$M \in \mathbb{Z}_+$$

#### Problema rucsacului, varianta discretă - model matematic (continuare)

#### Generalizarea problemei inițiale (starea RUCSAC(i, X)):

• Funcția obiectiv:

$$\max \sum_{i=1}^{j} x_i \cdot p_i$$

• Restricții:

$$\begin{split} &\sum_{i=1}^{j} x_i \cdot w_i \leq X \\ &x_i \in \{0,1\}, i=1,\dots,j \\ &w_i \in \mathbb{Z}_+, p_i \in \mathbb{Z}, i=1,\dots,j \\ &X \in \mathbb{Z}_+ \end{split}$$

#### Problema rucsacului, varianta discretă - model matematic (continuare)

- Notăm cu  $f_i(X)$  valoarea optimă pentru instanța RUCSAC(j,X).
- Dacă j = 0 și  $X \ge 0$ , atunci  $f_i(X) = 0$ .
- Presupunem j > 0. Notăm cu  $(x_1, ..., x_j)$  alegerea care dă valoarea optimă  $f_j(X)$ .
  - Dacă x<sub>j</sub> = 0 (obiectul j nu este pus în rucsac), atunci, conform principiului de optim, f<sub>j</sub>(X) este valoarea optimă pentru starea RUCSAC(j-1,X) și de aici f<sub>j</sub>(X) = f<sub>j-1</sub>(X).
    Dacă x<sub>j</sub> = 1 (obiectul j este pus în rucsac), atunci, din nou conform principiului de
  - Dacă  $x_j = 1$  (obiectul j este pus în rucsac), atunci, din nou conform principiului de optim,  $f_j(X)$  este valoarea optimă pentru starea  $\text{RUCSAC}(j-1, X-w_j)$  plus  $p_j$  și, de aici,  $f_j(X) = f_{j-1}(X-w_j) + p_j$ .
- Combinând relaţiile de mai sus obţinem:

$$f_{j}(X) = \begin{cases} -\infty, & \text{dacă } X < 0 \\ 0, & \text{dacă } j = 0 \text{ şi } X \ge 0 \\ \max\{f_{j-1}(X), f_{j-1}(X - w_{j}) + p_{j}\}, & \text{dacă } j > 0 \text{ şi } X \ge 0 \end{cases}$$
 (1)

• Am considerat  $f_i(X) = -\infty$ , dacă X < 0.

#### Problema rucsacului, varianta discretă - model matematic (continuare)

- Din relația (1) rezultă că proprietatea de substructură optimă se caracterizează astfel:
  - Soluția optimă  $(x_1,...,x_j)$  a problemei RUCSAC(j,X) include soluția optimă  $(x_1, \dots, x_{i-1})$  a subproblemei RUCSAC $(j-1, X-x_i w_i)$ .
- Soluția optimă pentru RUCSAC(i, X) se poate obține utilizând soluțiile optime pentru subproblemele RUCSAC(i, Y) cu  $1 \le i < j, 0 \le Y \le X$ .
- Relaţia (1) implică o recursie în cascadă şi deci numărul de subprobleme de rezolvat este  $O(2^n)$ , fapt pentru care calculul și memorarea eficientă a valorilor optime pentru subprobleme devine un task foarte important.

• Fie M = 10, n = 3 și greutățile și profiturile date de următorul tabel:

ullet Valorile optime pentru subprobleme sunt calculate cu ajutorul relației  $(1){\equiv}(2)$ 

$$f_{j}(X) = \begin{cases} -\infty, & \text{dacă } X < 0 \\ 0, & \text{dacă } j = 0 \text{ şi } X \ge 0 \\ \max\{f_{j-1}(X), f_{j-1}(X - w_{j}) + p_{j}\}, & \text{dacă } j > 0 \text{ şi } X \ge 0 \end{cases}$$
 (2)

Valorile optime pot fi memorate într-un tablou bidimensional astfel:

X	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$f_0$	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
$f_1$	0	0	0	10	10	10	10	10	10	10	10
$f_2$	0	0	0	10	10	30	30	30	40	40	40
$f_3$	0	0	0	0 10 10 10	10	30	30	30	40	40	40

- Tabloul de mai sus este calculat linie cu linie.
  - Pentru a calcula valorile de pe o linie sunt consultate numai valorile de pe linia precedentă.
  - Exemplu:  $f_2(8) = \max\{f_1(8), f_1(8-5) + 30\} = \max\{10, 40\} = 40$ .

- Tabloul valorilor optime are dimensiunea  $n \cdot M$  (au fost ignorate prima linie și prima coloană).
- Dacă  $M = O(2^n)$  rezultă că atât complexitatea spațiu, cât și cea timp sunt exponentiale.
- Privind tabloul de mai sus observăm că există multe valori care se repetă.
- Cum putem memora mai compact tabloul valorilor optime?
- Soluție: Construim graficele funcțiilor  $f_0, f_1, f_2 \cdots$

$$f_0(X) = \begin{cases} -\infty & , X < 0 \\ 0 & , X \ge 0 \end{cases}$$

$$g_0(X) = f_0(X - w_1) + p_1 = \begin{cases} -\infty & , X < 3 \\ 10 & , 3 \le X \end{cases}$$

Figura 1: Funcțiile  $f_0$  și  $g_0$ 

00000000000

$$f_1(X) = \max\{f_0(X), g_0(X)\} = \begin{cases} -\infty & , X < 0 \\ 0 & , 0 \le X < 3 \\ 10 & , 3 \le X \end{cases}$$

$$g_1(X) = f_1(X - w_2) + p_2 = \begin{cases} -\infty & , X < 5 \\ 30 & , 5 \le X < 8 \\ 40 & , 8 \le X \end{cases}$$

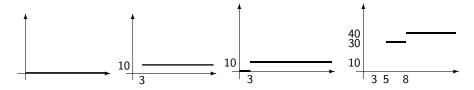
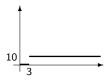


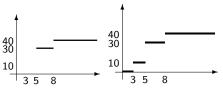
Figura 2: Funcțiile  $f_0$  și  $g_0$ ; Funcțiile  $f_1$  și  $g_1$ 

00000000000

$$f_2(X) = \max\{f_1(X), g_1(X)\} = \begin{cases} -\infty & , X < 0 \\ 0 & , 0 \le X < 3 \\ 10 & , 3 \le X < 5 \\ 30 & , 5 \le X < 8 \\ 40 & , 8 \le X \end{cases}$$

$$g_2(X) = f_2(X - w_3) + p_3 = \begin{cases} -\infty & , X < 6 \\ 20 & , 6 \le X < 9 \\ 30 & , 9 \le X < 11 \\ 50 & , 11 \le X < 14 \\ 60 & , 14 \le X \end{cases}$$





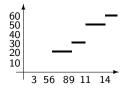


Figura 3: Funcțiile  $f_1$  și  $g_1$ ; Funcțiile  $f_2$  și  $g_2$ 

$$f_3(X) = \max\{f_2(X), g_2(X)\} = \begin{cases} -\infty & , X < 0 \\ 0 & , 0 \le X < 3 \\ 10 & , 3 \le X < 5 \\ 30 & , 5 \le X < 8 \\ 40 & , 8 < X \le 11 \\ 50 & , 11 \le X < 14 \\ 60 & , 14 \le X \end{cases}$$

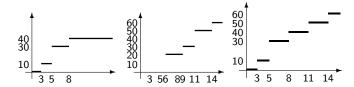


Figura 4: Funcțiile  $f_2$  și  $g_2$ ; Funcția  $f_3$ 

#### Problema rucsacului, varianta discretă - exemplu (comentarii)

- Se remarcă faptul că funcțiile fi și gi sunt funcții în scară. Graficele acestor funcții pot fi reprezentate prin multimi finite din puncte din plan.
  - De exemplu, graficul functiei f2 este reprezentat prin multimea  $\{(0,0),(3,10),(5,30),(8,40)\}.$
- O mulţime care reprezintă o funcţie în scară conţine acele puncte în care funcţia face salturi.
- Graficul funcției  $g_i$  se obține din graficul funcției  $f_i$  printr-o translație.
- Graficul funcției  $f_{i+1}$  se obține prin interclasarea graficelor funcțiilor  $f_i$  și  $g_i$ .

#### Problema rucsacului, varianta discretă - algoritm (descriere)

- În general, fiecare  $f_i$  este complet specificat de o mulțime  $S_i = \{(X_i, Y_i) \mid j = 0, ..., r\}$ , unde  $Y_i = f_i(X_i)$ .
  - Presupunem  $X_1 < \cdots < X_r$ .
- Analog, funcțiile g<sub>i</sub> sunt reprezentate prin mulțimile T<sub>i</sub> = {(X + w<sub>i+1</sub>, Y + p<sub>i+1</sub>) | (X, Y) ∈ S<sub>i</sub>}.
  - Notăm  $T_i = \tau(S_i)$  și  $S_{i+1} = \mu(S_i, T_i)$ .
- Mulţimea  $S_{i+1}$  se obţine din  $S_i$  şi  $T_i$  prin interclasare.
  - Operația de interclasare se realizează într-un mod asemănător cu cel de la interclasarea a două linii ale orizontului.
- Se consideră o variabilă L care ia valoarea 1 dacă graficul lui  $f_{i+1}$  coincide cu cel al lui  $f_i$  și cu 2 dacă el coincide cu cel al lui  $g_i$ .
  - Deoarece (0,0) aparține graficului rezultat, considerăm L=1, j=1 și k=1.

# Problema rucsacului, varianta discretă - algoritm de interclasare grafice (descriere)

Presupunând că la un pas al interclasării se compară  $(X_j, Y_j) \in S_i$  cu  $(X_k, Y_k) \in T_i$ , atunci:

- dacă L = 1:
  - dacă  $X_i < X_k$ , atunci se adaugă  $(X_i, Y_i)$  în  $S_{i+1}$  și se incrementează j;
  - dacă  $X_i = X_k$ :
    - dacă  $Y_j \ge Y_k$ , atunci se adaugă  $(X_j, Y_j)$  în  $S_{i+1}$  și se incrementează j și k;
    - dacă  $Y_j < Y_k$ , atunci se adaugă  $(X_k, Y_k)$  în  $S_{i+1}$ , L=2 și se incrementează j și k;
  - dacă  $X_j > X_k$  sau  $j > |S_i|$ :

00000

- dacă  $Y_{j-1} \ge Y_k$ , atunci se incrementează k;
- dacă  $Y_{j-1} < Y_k$ , atunci L=2;
- dacă L = 2:
  - dacă  $X_k < X_j$ , atunci se adaugă  $(X_k, Y_k)$  în  $S_{i+1}$  și se incrementează k;
  - dacă  $X_k = X_j$ :
    - dacă Y<sub>k</sub> ≥ Y<sub>j</sub>, atunci se adaugă (X<sub>k</sub>, Y<sub>k</sub>) în S<sub>i+1</sub> şi se incrementează j şi k;
      dacă Y<sub>k</sub> < Y<sub>j</sub>, atunci se adaugă (X<sub>j</sub>, Y<sub>j</sub>) în S<sub>i+1</sub>, L = 1 şi se incrementează j şi k;
  - dacă  $X_k > \hat{X}_i$  sau  $k > |T_i|$ :
    - dacă  $Y_{k-1} \ge Y_j$ , atunci se incrementează j;
    - dacă  $Y_{k-1} < Y_i$ , atunci L = 1;

Dacă se termină mulțimea  $S_i$ , atunci se adauga la  $S_{i+1}$  restul din  $T_i$ .

Dacă se termină mulțimea  $T_i$ , atunci se adauga la  $S_{i+1}$  restul din  $S_i$ .

Notăm cu intercl $Grafice(S_i,T_i)$  funcția care determină  $S_{i+1}$  conform algoritmului de mai sus.

00000

## Problema rucsacului, varianta discretă - algoritm de extragere a solutiei (exemplu)

- $S_3 = \{(0,0),(3,10),(5,30),(8,40),(11,50),(14,60)\}.$
- $S_2 = \{(0,0),(3,10),(5,30),(8,40)\}.$
- $S_1 = \{(0,0),(3,10)\}.$
- $S_0 = \{(0,0)\}.$
- Se caută în S<sub>n</sub> = S<sub>3</sub> perechea (X<sub>j</sub>, Y<sub>j</sub>) cu cel mai mare X<sub>j</sub> pentru care X<sub>j</sub> ≤ M. Obținem (X<sub>j</sub>, Y<sub>j</sub>) = (8,40). Deoarece (8,40) ∈ S<sub>3</sub> și (8,40) ∈ S<sub>2</sub> rezultă f<sub>optim</sub>(M) = f<sub>optim</sub>(8) = f<sub>3</sub>(8) = f<sub>2</sub>(8) și deci x<sub>3</sub> = 0. Perechea (X<sub>j</sub>, Y<sub>j</sub>) rămâne neschimbată.
- Pentru că  $(X_j, Y_j) = (8,40)$  este în  $S_2$  și nu este în  $S_1$ , rezultă că  $f_{optim}(8) = f_1(8-w_2) + p_2$  și deci  $x_2 = 1$ . În continuare se ia  $(X_j, Y_j) = (X_j w_2, Y_j p_2) = (8-5,40-30) = (3,10)$ .
- Pentru că  $(X_j, Y_j) = (3,10)$  este în  $S_1$  și nu este în  $S_0$ , rezultă că  $f_{optim}(3) = f_1(3-w_1) + p_1$  și deci  $x_1 = 1$ .

# Problema rucsacului, varianta discretă - algoritm de extragere a solutiei (descriere)

- Inițial se determină perechea  $(X_j,Y_j)\in S_n$  cu cel mai mare  $X_j$  pentru care  $X_j\leq M$ . Valoarea  $Y_j$  constituie încărcarea optimă a rucsacului, *i.e.*, valoarea funcției obiectiv din problema inițială.
- Pentru i = n 1, ..., 0:
  - dacă  $(X_j, Y_j)$  este în  $S_i$ , atunci  $f_{i+1}(X_j) = f_i(X_j) = Y_j$  și se consideră  $x_{i+1} = 0$  (obiectul i+1 nu este ales);
  - dacă  $(X_j,Y_j)$  nu este în  $S_i$ , atunci  $f_{i+1}(X_j)=f_i(X_j-w_{i+1})+p_{i+1}=Y_j$  și se consideră  $x_{i+1}=1$  (obiectul i+1 este ales),  $X_j=X_j-w_{i+1}$  și  $Y_j=Y_j-p_{i+1}$ .

#### Problema rucsacului, varianta discretă - algoritm (pseudocod)

```
procedure rucsac_II(M, n, w, p, x)
    S_0 \leftarrow \{(0,0)\}
    T_0 \leftarrow \{(w_1, p_1)\}
     for i \leftarrow 1 to n
            S_i \leftarrow interclGrafice(S_{i-1}, T_{i-1})
           T_{i} \leftarrow \{(X + w_{i+1}, Y + p_{i+1}) \mid (X, Y) \in S_{i}\}
     determină (X_i, Y_i) cu X_i = max\{X_i \mid (X_i, Y_i) \in S_n, X_i \leq M\}
     for i \leftarrow n-1 downto 0 do
            if (X_i, Y_i) \in S_i
                 then x_{i+1} \leftarrow 0
                 else x_{i+1} \leftarrow 1
                         X_i \leftarrow X_i - W_{i+1}
                         Y_i \leftarrow Y_i - p_{i+1}
end
```

#### Sarcini de lucru și barem de notare

Sarcini de lucru si barem de notare

#### Sarcini de lucru:

- 1. Scrieți o funcție C/C++ care implementează algoritmul rucsac.
- 2. Se consideră un rucsac de capacitate  $M \in \mathbb{Z}_+$  și n objecte  $1, \ldots, n$  de dimensiuni (greutăți)  $w_1, \ldots, w_n \in \mathbb{Z}_+$ .. Scrieți un program care să afișeze soluția optimă.

#### Barem de notare:

- 1. Implementarea algoritmului rucsac: 7p
- 2. Afișarea soluției optime: 2p
- Baza: 1p

#### Bibliografie



Lucanu, D. și Craus, M., Proiectarea algoritmilor, Editura Polirom, 2008.



R.E. Bellman şi S.E. Dreyfus, *Applied Dynamic Programming*, Princeton University Press, 1962.



Moret, B.M.E.şi Shapiro, H.D., *Algorithms from P to NP: Design and Efficiency*, The Benjamin/Cummings Publishing Company, Inc., 1991.