

Föreläsning 5: Dynamisk programmering

Vi betraktar en typ av problem vi tidigare sett:

Indata: En uppsättning intervall $[s_i, f_i]$ med vikt w_i .

Mål: Att hitta en uppsättning icke överlappande intervall med maximal viktsumma.

Tänk så här: Låt O vara ett optimalt val. Vi tänker baklänges ut hur det måste se ut. Antag att intervallet är sorterade efter växande sluttid. Finns interval n med eller inte?

1. Intervall n finns inte med i O . Då är O ett optimalt val av intervallet 1, ..., n - 1.
2. Intervallet n finns med. Låt k vara det största index så att interval k går att förena med interval n. Då måste O innehålla ett optimalt urval O' av intervallet 1, ..., k.

Def: Låt $M[i] =$ vikten av det bästa urvalet bland intervallet 1, ..., i.

Rekursionsformel:

$$M[k] = \begin{cases} w_1 & k = 1 \\ \max(M[k-1], M[j] + w_k) & \text{annars} \end{cases}$$

I rekursionen är j maximalt så att interval j går att förena med interval k.

Vi vill beräkna $M[n]$. Värdet kan beräknas i tid $O(n)$.

Principen bakom DynP är att bara lösa samma problem en gång. Genom att spara redan uträknade resultat i en tabell och slå upp i den för varje delproblem som ska lösas kan detta åstadkommas.

Flödesschema:

- (1) Bestäm utseendet hos en optimal lösning.
- (2) Sätt upp en rekursionsekvation för optimalvärdet.
- (3) Tabulera optimalvärdena för olika delproblem (rekursivt eller från små problem till större).
- (4) Konstruera optimallösningen.

Vid konstruktion av DynP-algoritmer fokuserar man vanligen på *värdet* av lösningen, inte så mycket på lösningens utseende.

Exempel på DynP

Problem: Givet talföljd x_1, x_2, \dots, x_n vill vi beräkna längden av längsta konsekutiva delföljden av växande tal.

Låt $v(i) =$ längden av längsta sekvens som slutar i x_i .

Algoritm:

```

(1)       $v(1) \leftarrow 1$ 
(2)      for  $i = 2$  to  $n$ 
(3)          if  $x(i-1) \leq x(i)$ 
(4)               $v(i) \leftarrow v(i-1) + 1$ 
(5)          else
(6)               $v(i) \leftarrow 1$ 
(7)      return  $v$ 

```

Sedan beräknas $\max_i v(i)$.

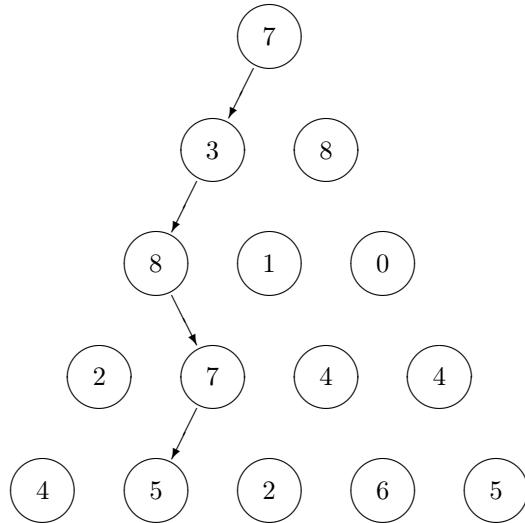
Problem: Samma problem men utan att följderna behöver vara konsekutiva.
Metod: Definiera $v(i)$ som ovan. Vi har nu rekursionssambandet

$$v[1] = 1 \quad c[i, j] = \begin{cases} 1 & x[i] \leq x[j] \\ 0 & \text{annars.} \end{cases}$$

$$v[i] = \max_{1 \leq k \leq i} \{v[k]c[k, i] + 1\}$$

Beräkna först alla $v[i]$. Bestäm sedan $\max_i v[i]$.

Problem: Hitta stigen från toppen till botten som maximerar summan av de ingående talen.



Låt a_{ij} vara elementet på rad i , kolumn j .

Låt $V[i, j]$ vara värdet på bästa stigen från (i, j) ner till rad n . Då gäller

$$V[i, j] = \begin{cases} a_{ij} & i = n, \\ a_{ij} + \max\{V[i+1, j], V[i+1, j+1]\} & \text{annars.} \end{cases}$$

Beräkning av alla $V[i, j]$:

```

(1)      for  $j = 1$  to  $n$ 
(2)           $V[n, j] \leftarrow a_{nj}$ 
(3)      for  $i = n - 1$  downto 1
(4)          for  $j = 1$  to  $i$ 
(5)               $V[i, j] \leftarrow a_{ij} +$ 
                   $\max\{V[i + 1, j], V[i + 1, j + 1]\}$ 

```

Körtiden blir $\Theta(n^2)$ för att hitta $V[1, 1]$, värdet av den bästa stigen. Minnesåtgården är också $\Theta(n^2)$.

När dynamisk programmering fungerar

Dynamisk programmering fungerar vanligen när

1. Problemet kan delas upp i delproblem.
2. Problemet kan lösas genom ett givigt val som leder till en delproblemsupplösning.
3. Lösningarna på delproblemen på ett naturligt sätt kan lagras i en array.
4. Värdena på arrayen kan beräknas relativt enkelt genom en rekursionsekvation.

Problem: DELSUMMA

Input: En följd av positiva heltal a_1, a_2, \dots, a_n och ett heltal M .

Problem: Avgör om det finns en delföljd av talen vars summa är exakt M .

Går att lösa med dynamisk programmering. Sätt

$$V[i, j] = \begin{cases} 1 & \text{om det går att få summa } j \text{ med de } i \text{ första talen,} \\ 0 & \text{annars.} \end{cases}$$

Initiering:

$$\begin{cases} v[1, a_1] = 1 \\ v[1, 0] = 1 \\ v[1, j] = 0 & \text{annars} \end{cases}$$

Rekursion:

$$V[i, j] = \begin{cases} 1 & v[i - 1, j] = 1 \text{ eller } v[i - 1, j - a_i] = 1 \\ 0 & \text{annars.} \end{cases}$$

Algoritmen går i $O(Mn)$. Eftersom indatas storlek är n och $\log M$ är detta inte en riktig polynomiell algoritm.

Floyd-Warshalls algoritm

I boken presenteras Bellman-Fords algoritm som ett exempel på en DynP-algoritm för beräkning av kortaste avstånd i grafer med negativa kantvikter.

Givet en graf $G = (V, E)$ med vikter w_{ij} på kanterna. Om $(v_i, v_j) \notin E$ är $w_{ij} = \infty$. Bestäm kortaste avstånden mellan varje par av hörn i G !

Låt $d[i, j, k]$ vara kortaste avståndet mellan v_i och v_j inskränkt till stigar där bara hörnen v_1, \dots, v_k förekommer (utöver v_i och v_j).

Då är $d[i, j, 0] = w_{ij}$ om $i \neq j$ och $d[i, i, 0] = 0$. Sedan gäller följande rekursionssamband:

$$d[i, j, k] = \min\{d[i, j, k - 1], d[i, k, k - 1] + d[k, j, k - 1]\}$$

för $k \geq 1$.

De kortaste avstånden vi är ute efter svarar mot $d[i, j, n]$ där n är antalet noder. Följande algoritm beräknar alla d -värden:

```

FLOYD-WARSHALL( $G = \langle V, E \rangle, W$ )
(1)       $n \leftarrow \dim(W)$ 
(2)      for  $i \leftarrow 1$  to  $n$ 
(3)          for  $j \leftarrow 1$  to  $n$ 
(4)               $d[i, j, 0] \leftarrow w_{ij}$ 
(5)          for  $k \leftarrow 1$  to  $n$ 
(6)              for  $i \leftarrow 1$  to  $n$ 
(7)                  for  $j \leftarrow 1$  to  $n$ 
(8)                       $d[i, j, k] \leftarrow \min(d[i, j, k - 1], d[i, k, k - 1] + d[k, j, k - 1])$ 
(9)      return  $d$ 
```

Algoritmen arbetar i tid $O(|V|^3)$. Det kan verka som om algoritmen på samma tid som Bellman-Fords algoritme klarar av att beräkna **alla** avstånd. Men lägg märke till att BF arbetar i tid $O(|V||E|)$ vilket för glesa grafer är mindre. Negativa cykler kan hittas genom att man testar om $d[i, i, k] < 0$ för några i, k .