

Programmazione dinamica

Violetta Lonati

Università degli studi di Milano
Dipartimento di Informatica

Laboratorio di algoritmi e strutture dati
Corso di laurea in Informatica

Argomenti

Programmazione dinamica: caratteristiche generali

Scheduling di intervalli pesati

Il problema dello zaino

Argomenti

Programmazione dinamica: caratteristiche generali

Scheduling di intervalli pesati

Il problema dello zaino

Programmazione dinamica e problemi di ottimizzazione

- ▶ Tipicamente la programmazione dinamica si applica a *problemi di ottimizzazione*.
- ▶ Questi problemi ammettono in genere molte soluzioni possibili.
- ▶ Ciascuna soluzione ha un *valore* e ci interessa trovare una delle soluzioni che ha il valore *ottimo* (massimo o minimo).
- ▶ Chiamiamo tale soluzione *una soluzione ottimale* (non è detto che ce ne sia una sola!)

Programmazione dinamica: approccio generale

La programmazione dinamica risolve un problema combinando le soluzioni dei suoi sottoproblemi. L'approccio generale si può riassumere in 4 passi.

1. Caratterizzare la struttura di una soluzione ottimale.
2. Definire ricorsivamente il valore di una soluzione ottimale (e quindi di tutte).
3. Calcolare il valore delle soluzioni ottimali, tipicamente in maniera *bottom-up*, memorizzando in tabelle i valori delle sottosoluzioni ottimali.
4. Costruire una soluzione ottimale usando le informazioni già calcolate e memorizzate.

Nota: il termine *programming*, tradotto con *programmazione*, non si riferisce alla scrittura di codice, ma al fatto che il metodo prevede la compilazione di tabelle.

Programmazione dinamica: quando è utile

- ▶ Sottostruttura ottima: la soluzione ottimale contiene al suo interno le soluzioni ottimali dei suoi sottoproblemi
- ▶ Sottoproblemi sovrapposti: i sottoproblemi coinvolti devono *essere sempre quelli*, cioè lo spazio dei sottoproblemi deve essere *piccolo*; il numero dei sottoproblemi distinti deve essere polinomiale nella dimensione dell'input.

Programmazione dinamica VS metodo divide-et-impera

Come il metodo divide-et-impera, la programmazione dinamica risolve un problema combinando le soluzioni dei suoi sottoproblemi.

La programmazione dinamica è utile quando i sottoproblemi si sovrappongono, ovvero *diversi sottoproblemi contengono gli stessi sottosottoproblemi*:

- ▶ il metodo divide-et-impera risolverebbe i sottoproblemi inutilmente ogni volta
- ▶ un algoritmi di programmazione dinamica risolve ogni sottoproblema una sola volta e ne memorizza la soluzione in una tabella (**memoization**), evitando di dover ripetere ogni volta il calcolo della soluzione di un sottoproblema già risolto.

Esempio: Fibonacci

L'albero delle chiamate ricorsive *esplode!* Memorizzando i valori già calcolati, evito di ripetere calcoli già svolti.

Argomenti

Programmazione dinamica: caratteristiche generali

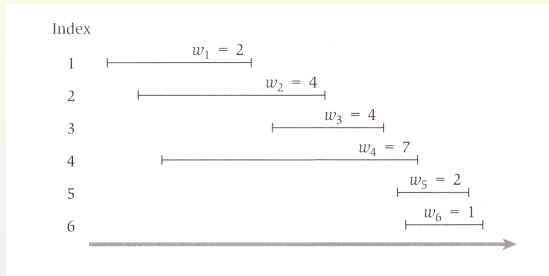
Scheduling di intervalli pesati

Il problema dello zaino

Scheduling di intervalli pesati - il problema

Intervallo: (i, f, v) , dove

- ▶ i è il tempo di inizio,
- ▶ f è il tempo di fine,
- ▶ v è il valore (o peso) dell'intervallo.



Dato un insieme I di intervalli, una soluzione al problema dello scheduling è data da un sottoinsieme $S \subseteq I$ di intervalli che non si sovrappongono fra loro.

Il valore di una soluzione S è dato dalla somma dei valori degli intervalli contenuti in S

Scheduling di intervalli pesati - continua

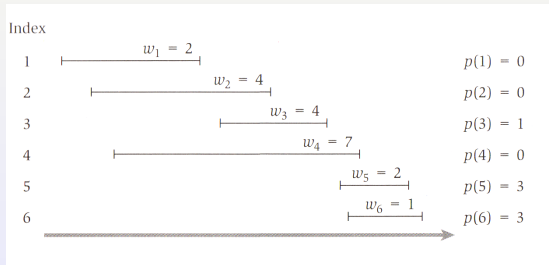
Ordiniamo gli elementi di I in base al tempo di fine:

$$I = \{(i_1, f_1, v_1), (i_2, f_2, v_2), \dots, (i_n, f_n, v_n)\}$$

$$f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$$

Definizione

Per ogni indice j tra 1 e n , sia $p(j)$ come il più grande indice $i < j$ tale che l'intervallo di indice i non si sovrappone all'intervallo di indice j .



Scheduling di intervalli pesati - soluzione ricorsiva

Detto $Opt(j)$ il valore di una qualsiasi soluzione ottimale S_j costruita usando gli intervalli di indici $\{1, 2, \dots, j\}$, vale questa relazione ricorsiva:

$$Opt(j) = \max\{v_j + Opt(p(j)), Opt(j - 1)\}$$

- ▶ se $j \in S_j$, allora $Opt(j) = v_j + Opt(p(j))$,
- ▶ altrimenti $Opt(j) = Opt(j - 1)$.

```
Compute-Opt(j)
```

```
  If  $j = 0$  then
```

```
    Return 0
```

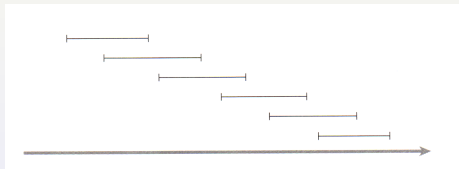
```
  Else
```

```
    Return  $\max(v_j + \text{Compute-Opt}(p(j)), \text{Compute-Opt}(j - 1))$ 
```

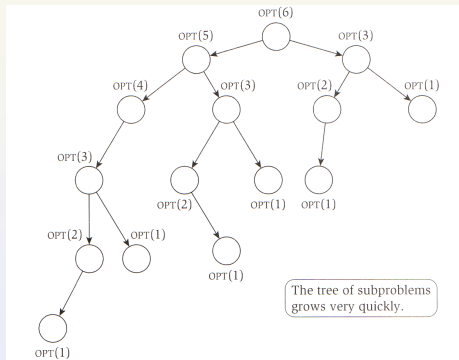
```
  Endif
```

Scheduling di intervalli pesati - complessità?

Ogni sottoproblema può venire calcolato molte volte!!



Su questa istanza del problema



le chiamate ricorsive “esplodono”!

Scheduling di intervalli pesati - Memoization

Memorizziamo le soluzioni dei sottoproblemi in un vettore, riducendo le chiamate ricorsive:

```
M-Compute-Opt(j)
  If j = 0 then
    Return 0
  Else if M[j] is not empty then
    Return M[j]
  Else
    Define M[j] = max(vj + M-Compute-Opt(p(j)), M-Compute-Opt(j - 1))
    Return M[j]
  Endif
```

Scheduling di intervalli pesati - Ricostruire la soluzione

Non c'è bisogno di aggiungere informazioni. C'è già tutto nel vettore!

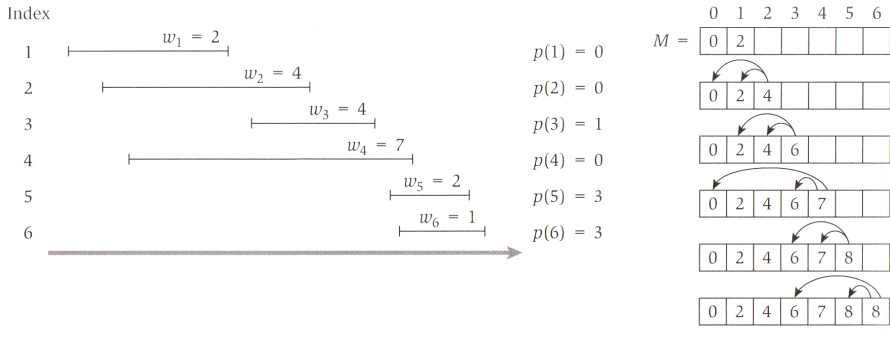
```
Find-Solution( $j$ )
  If  $j = 0$  then
    Output nothing
  Else
    If  $v_j + M[p(j)] \geq M[j - 1]$  then
      Output  $j$  together with the result of Find-Solution( $p(j)$ )
    Else
      Output the result of Find-Solution( $j - 1$ )
    Endif
  Endif
Endif
```

Scheduling di intervalli pesati - Programmazione dinamica

Costruiamo il vettore delle soluzioni dei sottoproblemi senza ricorsione:

```
Iterative-Compute-Opt
   $M[0] = 0$ 
  For  $j = 1, 2, \dots, n$ 
     $M[j] = \max(v_j + M[p(j)], M[j - 1])$ 
  Endfor
```

Scheduling di intervalli pesati - Esempio di esecuzione



Argomenti

Programmazione dinamica: caratteristiche generali

Scheduling di intervalli pesati

Il problema dello zaino

Il problema dello zaino - versione semplificata

Dati:

- ▶ uno zaino che sopporta un peso massimo P ,
- ▶ un insieme $T = \{1, 2, \dots, n\}$ di *tipi* di oggetti. Ogni tipo i di oggetti ha un peso p_i e un valore v_i , entrambi interi positivi. (Per ogni tipo è disponibile una fornitura illimitata di oggetti.)

Problema:

Vogliamo riempire lo zaino non superando P con il peso complessivo degli oggetti, ma allo stesso tempo massimizzando la somma dei valori degli oggetti nello zaino.

Una soluzione S è data da una lista di tipi, eventualmente ripetuti.

Es: 3 oggetti di tipo 1 + 2 oggetti di tipo 4 + 1 oggetto di tipo 5.

$$\sum_{i \in S} p_i \leq P, \quad \text{MAX} \left\{ \sum_{i \in S} v_i \mid S \right\}$$

Il problema dello zaino (semp.) - ricerca esaustiva

È chiaro che in linea di principio potremmo provare a enumerare tutti gli insiemi di oggetti che stanno nello zaino, e cercare quello con valore massimo. Se però i tipi sono molti, e la capacità dello zaino grande, il numero di soluzioni da esaminare diventa improponibile.

Il problema dello zaino (semp.) - sottoproblemi

Struttura ricorsiva del problema - sottoproblemi

Se ho una soluzione ottima per uno zaino che regge P , e tolgo dalla soluzione un oggetto qualsiasi di tipo t , ottengo una soluzione ottima per uno zaino che regge $P - p_t$.

Dimostrazione per assurdo:

Infatti, se per assurdo esistesse una soluzione migliore con peso inferiore a $P - p_t$, potrei aggiungerle un oggetto di tipo t e ottenere così una soluzione migliore per il problema originale (il che è impossibile, avendo assunto che la soluzione fosse ottima).

Il problema dello zaino (semp.) - progr. dinamica

- ▶ Se conosciamo la soluzione ottima per uno zaino di peso Q , possiamo ottenere nuove soluzioni per zaini di grandezza superiore aggiungendo un oggetto di tipo t , per ogni tipo t in T .
- ▶ In particolare, se ho una soluzione di valore V per uno zaino di peso Q , allora so che esiste una soluzione di valore $V + v_t$ per uno zaino di peso $P + p_t$, per ogni t in T .
- ▶ *Tutte le soluzioni ottime si ottengono in questo modo.*

Il problema dello zaino (semp.) - vettore di supporto

- ▶ Costruisco un vettore s di lunghezza P , tale che $s[i]$ contenga il valore delle soluzioni ottime per uno zaino di peso i .
- ▶ Il vettore si può costruire partendo da $i = 0$ e incrementando i , sfruttando la relazione vista prima.
- ▶ Una volta completato il vettore s , il valore ottimo di una soluzione per P è chiaramente dato da $s[P]$.

Il problema dello zaino (semp.) - esempio

Tabella dei pesi e dei valori dei tipi:

| Tipo | Peso | Valore |
|------|------|--------|
| 1 | 5 | 2 |
| 2 | 3 | 3 |
| 3 | 7 | 8 |

Nel seguente schema: la prima riga riporta gli indici, ciascuna delle righe successive rappresenta un passo dell'esecuzione:

| 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 11 | 12 | 13 | 14 | 15 |
|---|---|---|---|---|---|---|---|---|---|----|----|----|----|----|----|
| 0 | | | | | | | | | | | | | | | |
| 0 | 0 | | 3 | | 2 | | 8 | | | | | | | | |
| 0 | 0 | 0 | 3 | 3 | 2 | 2 | 8 | 8 | | | | | | | |
| 0 | 0 | 0 | 3 | 3 | 3 | 2 | 8 | 8 | 8 | | | | | | |
| 0 | 0 | 0 | 3 | 3 | 3 | 6 | 8 | 8 | 8 | 11 | | | | | |

...

Il problema dello zaino - versione generale

- ▶ uno zaino che sopporta un peso massimo P ,
- ▶ un insieme $E = \{1, 2, \dots, m\}$ di oggetti. Ogni oggetto ha un peso p_i e un valore v_i , entrambi interi positivi.

Problema:

Vogliamo riempire lo zaino non superando P con il peso complessivo degli oggetti, ma allo stesso tempo massimizzando la somma dei valori degli oggetti nello zaino.

Riduzione?

Non possiamo più utilizzare la riduzione precedente: infatti, se tolgo un oggetto e da una soluzione ottima per uno zaino che porta P , *non è detto che quanto rimane sia una soluzione ottima per uno zaino che porta $P - p_e$* . Infatti, utilizzando e potrei ottenere una soluzione migliore per quel peso, e a questo punto non potrei aggiungerlo nuovamente: la dimostrazione per assurdo non funziona più.

Il problema dello zaino - riduzione a sottoproblemi

Riduco rispetto a due parametri: peso e numero di oggetti considerati!

Cerco soluzione ottima $S_{P,j}$ per tutti gli zaini di peso inferiore a P e per tutti gli insiemi di oggetti $1, 2, \dots, j$ con $j \leq m$.

Struttura ricorsiva

Sia $S_{P,j}$ soluzione ottima di valore V per uno zaino di peso P che utilizza gli oggetti $1, 2, \dots, j$. Ci sono due possibilità:

- ▶ se $j \in S_{P,j}$, allora esiste soluzione ottima $S_{P-p_j, j-1}$ di valore $V - v_j$
- ▶ se $j \notin S_{P,j}$, allora esiste soluzione ottima $S_{P, j-1}$ di valore V (data dallo stesso sottoinsieme!)

Il problema dello zaino - riduzione a sottoproblemi

Un vettore non sarà sufficiente!

Uso una matrice

che contiene nella posizione di indici i e j il valore della sottosoluzione ottima per uno zaino di peso i che utilizza al più j primi oggetti di E (chiaramente, $0 \leq i \leq P$ e $0 \leq j \leq m$).

Costruisco la matrice

a partire dalla posizione $(0, 0)$.

Il valore ottimo

sarà nella posizione (P, m) .