

## Programmazione dinamica (I parte)

Progettazione di Algoritmi a.a. 2020-21

Matricole congrue a 1

Docente: Annalisa De Bonis

1

1

### Storia della programmazione dinamica

- **Bellman**. Negli anni '50 è stato il pioniere nello studio sistematico della programmazione dinamica.
- **Etimologia**.
- Programmazione dinamica = pianificazione nel tempo.

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

3

3

### Paradigmi della Progettazione degli Algoritmi

- **Greedy**. Costruisci una soluzione in modo incrementale, ottimizzando (in modo miope) un certo criterio locale.
- **Divide-and-conquer**. Suddividi il problema in sottoproblemi, risolvi ciascun sottoproblema indipendentemente e combina le soluzioni dei sottoproblemi per formare la soluzione del problema di partenza.
- **Programmazione dinamica**. Suddividi il problema in un insieme di sottoproblemi che si sovrappongono, cioè che hanno dei sottoproblemi in comune. Costruisci le soluzioni a sottoproblemi via via sempre più grandi **in modo da computare la soluzione di un dato sottoproblema un'unica volta**.
- Nel divide and conquer, se due sottoproblemi condividono uno stesso sottoproblema quest'ultimo viene risolto più volte.

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

2

2

### Applicazioni della programmazione dinamica

#### Aree.

- Bioinformatica.
- Teoria dell'informazione
- Ricerca operativa
- Informatica teorica
- Computer graphics
- Sistemi di Intelligenza Artificiale

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

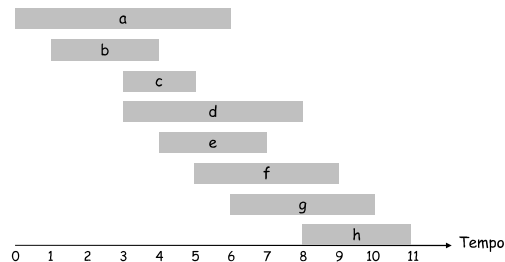
4

4

### Interval Scheduling Pesato

#### Interval scheduling con pesi

- Job  $j$ : comincia al tempo  $s_j$ , finisce al tempo  $f_j$ , ha associato un valore (peso)  $v_j$ .
- Due job sono **compatibili** se non si sovrappongono.
- Obiettivo: trovare il sottoinsieme di job compatibili con il massimo peso totale.



5

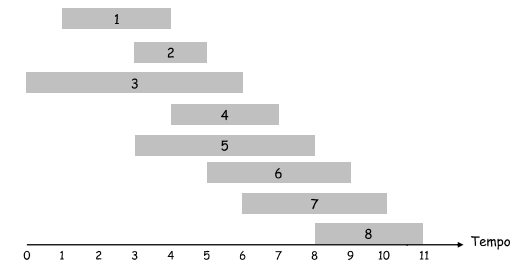
### Interval Scheduling Pesato

**Notazione.** Etichettiamo i job in base al tempo di fine :

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

**Def.**  $p(j)$  = il più grande indice  $i < j$  tale che  $i$  è compatibile con  $j$

**Ex:**  $p(8) = 5$ ,  $p(7) = 3$ ,  $p(2) = 0$ .

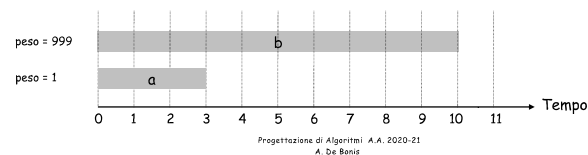


7

### Interval scheduling senza pesi

- L'algoritmo greedy Earliest Finish Time funziona quando tutti i pesi sono uguali ad 1.
- Considera i job in ordine non decrescente dei tempi di fine
- Seleziona un job se è compatibile con quelli già selezionati

**Osservazione.** L'algoritmo greedy Earliest Finish Time può fallire se i pesi dei job sono valori arbitrari.



6

### Interval Scheduling Pesato: soluzione basata sulla PD

**Notazione.**  $OPT(j)$  = valore della soluzione ottima per l'istanza del problema dell'Interval Scheduling Pesato costituita dalle  $j$  richieste con i  $j$  tempi di fine più piccoli

Si possono verificare due casi:

- Caso 1:** La soluzione ottima per i  $j$  job con i tempi di fine più piccoli include il job  $j$ .
  - In questo caso la soluzione non può usare i job incompatibili  $\{p(j) + 1, p(j) + 2, \dots, j - 1\}$
  - Deve includere la soluzione ottima al problema dell'Interval Scheduling Pesato **per** i job  $1, 2, \dots, p(j)$
- Caso 2:** La soluzione ottima per i  $j$  job con i tempi di fine più piccoli non contiene il job  $j$ .
  - In questo caso la soluzione deve includere la soluzione ottima al problema dell'Interval Scheduling Pesato per i job  $1, 2, \dots, j-1$

$$OPT(j) = \begin{cases} 0 & \text{if } j = 0 \\ \max \{ v_j + OPT(p(j)), OPT(j-1) \} & \text{otherwise} \end{cases}$$

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

8

## Interval Scheduling Pesato: soluzione basata sulla PD

N.B.

- Quando viene detto che la soluzione per i primi  $j$  job con il tempo di fine più piccolo deve includere la soluzione ottima per i job  $1, 2, \dots, p(j)$  (nel caso 1) o quella per i job  $1, 2, \dots, j-1$  (nel caso 2), NON vuol dire che la soluzione deve includere necessariamente tutti i job  $1, 2, \dots, p(j)$  nel caso 1 e i job  $1, 2, \dots, j-1$ , nel caso 2.
- Quando si deriva la formula di ricorrenza per calcolare il valore della soluzione ottima di un problema non si deve MAI
  - fare riferimento agli algoritmi usati per calcolare il valore della soluzione ottima: sono gli algoritmi ad usare la formula, non è la formula ad essere costruita sulla base dell'algoritmo!
  - ragionare in modo iterativo nella derivazione della formula

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

9

9

## Interval Scheduling Pesato: algoritmo ricorsivo inefficiente

L'algoritmo computa correttamente  $OPT(j)$ 

Dim per induzione.

- Caso base**  $j=0$ . Il valore restituito è correttamente 0.
- Passo Induttivo**. Consideriamo un certo  $j>0$  e supponiamo (ipotesi induttiva) che l'algoritmo produca il valore corretto di  $OPT(i)$  per ogni  $i < j$ .

Il valore computato per  $j$  dall'algoritmo è

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

- Siccome per ipotesi induttiva
- $\text{Compute-Opt}(p(j)) = OPT(p(j))$  e
- $\text{Compute-Opt}(j-1) = OPT(j-1)$

allora ne consegue che

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

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

11

11

## Interval Scheduling Pesato: algoritmo ricorsivo inefficiente

- Inizialmente  $\text{Compute-Opt}$  viene invocato con  $j=n$

```

Input:  $n, s_1, \dots, s_n, f_1, \dots, f_n, v_1, \dots, v_n$ 
Sort jobs by finish times so that  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$ .
Compute  $p(1), p(2), \dots, p(n)$ 

Compute-Opt( $j$ ) {
  if ( $j = 0$ )
    return 0
  else
    return  $\max(v_j + \text{Compute-Opt}(p(j)), \text{Compute-Opt}(j-1))$ 
}
```

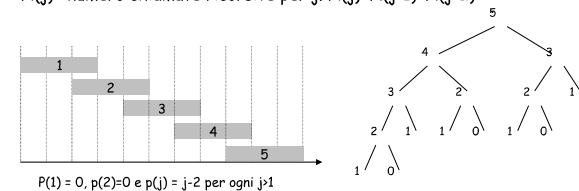
Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

10

10

## Interval Scheduling Pesato: algoritmo ricorsivo inefficiente

- Osservazione**. L'algoritmo ricorsivo corrisponde ad un algoritmo di forza bruta perchè ha tempo esponenziale
  - Ciò è dovuto al fatto che
    - ✓ Un gran numero di sottoproblemi sono condivisi da più sottoproblemi
    - ✓ L'algoritmo computa più volte la soluzione ad uno stesso sottoproblema.
- Esempio**. In questo esempio il numero di chiamate ricorsive cresce come i numeri di Fibonacci.
- $N(j)$  = numero chiamate ricorsive per  $j$ .  $N(j) = N(j-1) + N(j-2)$

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

12

12

### Interval Scheduling Pesato: Memoization

- Osservazione:** l'algoritmo ricorsivo precedente computa la soluzione di  $n+1$  sottoproblemi soltanto  $OPT(0), \dots, OPT(n)$ . Il motivo dell'inefficienza dell'algoritmo è dovuto al fatto che computa la soluzione ad uno stesso problema più volte.
- Memoization.** Consiste nell'immagazzinare le soluzioni di ciascun sottoproblema in un'area di memoria accessibile globalmente.

```

Input:  $n, s_1, \dots, s_n, f_1, \dots, f_n, v_1, \dots, v_n$ 
Sort jobs by finish times so that  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$ .
Compute  $p(1), p(2), \dots, p(n)$ 

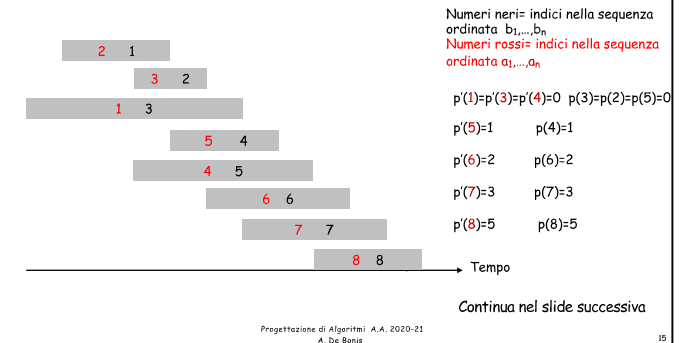
for  $j = 1$  to  $n$ 
     $M[j] = \text{empty}$  ← array globale

M-Compute-Opt( $j$ ) {
    if  $j = 0$  Return 0
    if  $M[j]$  is empty
         $M[j] = \max(v_j + \text{M-Compute-Opt}(p(j)), \text{M-Compute-Opt}(j-1))$ 
    return  $M[j]$ 
}
```

13

### Interval Scheduling pesato: Tempo di Esecuzione

- Si noti che in  $p(j)$ ,  $j$  è l'indice del job nella sequenza  $a_1, \dots, a_n$ .
- Per ottenere il corrispondente valore  $p(r)$  basta sostituire a  $j$  l'indice del job nella sequenza  $b_1, \dots, b_n$ . L'associazione tra il job e la sua posizione nella sequenza  $a_1, \dots, a_n$  e quella nella sequenza  $b_1, \dots, b_n$  può essere creata quando si ordinano i job.



15

### Interval Scheduling pesato: Tempo di Esecuzione

**Affermazione.** La versione "memoized" dell'algoritmo ha tempo di esecuzione  $O(n \log n)$ .

Fase di inizializzazione:  $O(n \log n)$

- Ordinamento in base ai tempi di fine:  $O(n \log n)$ .
- Computazione dei valori  $p(\cdot)$ :  $O(n)$  dopo aver ordinato i job (rispetto ai tempi di inizio e di fine). Siano  $a_1, \dots, a_n$  i job ordinati rispetto ai tempi di inizio e  $b_1, \dots, b_n$  i job ordinati rispetto ai tempi di fine. (si noti che il job con l' $i$ -esimo tempo di inizio non corrisponde necessariamente a quello con l' $i$ -esimo tempo di fine)
  - Si confronta il tempo di fine di  $b_1$  con i tempi di inizio di  $a_1, a_2, a_3, \dots$ , fino a che non si incontra un job  $a_j$  con tempo di inizio  $\geq f_1$ . Si pone  $p(1)=p(2)=\dots=p(j-1)=0$ . Si confronta il tempo di fine di  $b_2$  con i tempi di inizio di  $a_{j+1}, a_{j+2}, \dots$ , fino a che non si incontra un job  $a_k$  con tempo di inizio  $\geq f_2$ . Si pone  $p(j)=p(j+1)=p(j+2)=\dots=p(k-1)=1$ . Si confronta il tempo di fine di  $b_3$  con i tempi di inizio di  $a_{k+1}, a_{k+2}, \dots$ , fino a che non si incontra un job  $a_m$  con tempo di inizio  $\geq f_3$ . Si pone  $p(k)=p(k+1)=p(k+2)=\dots=p(m-1)=2$ , e così via.

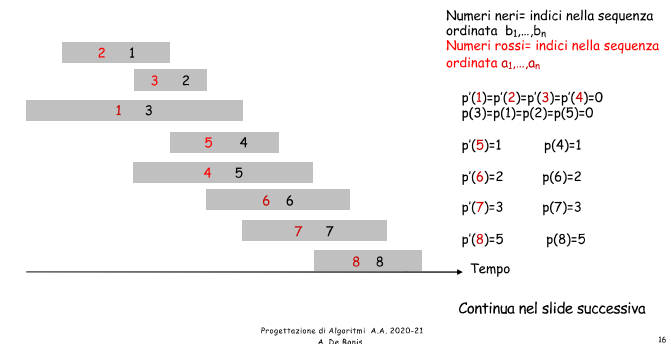
Continua nel slide successiva

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

14

### Interval Scheduling pesato: Tempo di Esecuzione

- Il tempo per calcolare i valori  $p(1), \dots, p(n)$  (una volta ottenuti i due ordinamenti  $a_1, \dots, a_n$  e  $b_1, \dots, b_n$ ) è  $O(n)$  perché dopo ogni confronto l'algoritmo passa a considerare o il prossimo job nell'ordinamento  $b_1, \dots, b_n$  (nel caso di confronto tra due job compatibili) o il prossimo job nell'ordinamento  $a_1, \dots, a_n$  (nel caso di confronto tra due job incompatibili).



Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

16

### Interval Scheduling pesato: Tempo di Esecuzione

**Affermazione:**  $M\text{-Compute-Opt}(n)$  richiede  $O(n)$

**Dim.**

- **$M\text{-Compute-Opt}(j)$ :** escludendo il tempo per le chiamate ricorsive, ciascuna invocazione prende tempo  $O(1)$  e fa una delle seguenti cose
  - (i) restituisce il valore esistente di  $M[j]$
  - (ii) riempie l'entrata  $M[j]$  facendo due chiamate ricorsive
- Per stimare il tempo di esecuzione di  $M\text{-Compute-Opt}(j)$  dobbiamo stimare il numero totale di chiamate ricorsive innescate da  $M\text{-Compute-Opt}(j)$ 
  - Abbiamo bisogno di una misura di come progredisce l'algoritmo
  - **Misura di progressione  $\Phi$**  = # numero di entrate non vuote di  $M[]$ .
  - inizialmente  $\Phi = 0$  e durante l'esecuzione si ha sempre  $\Phi \leq n$ .
  - per far crescere  $\Phi$  di 1 occorrono al più 2 chiamate ricorsive.
  - quindi per far andare  $\Phi$  da 0 a  $j$ , occorrono al più  $2j$  chiamate ricorsive per un tempo totale di  $O(j)$
- Il tempo di esecuzione di  $M\text{-Compute-Opt}(n)$  è quindi  $O(n)$ .

**N.B.**  $O(n)$ , una volta ordinati i job in base ai valori di inizio.

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

17

17

### Interval Scheduling Pesato: Trovare una soluzione

- **Domanda.** Gli algoritmi di programmazione dinamica computano il valore ottimo. E se volessimo trovare la soluzione ottima e non solo il suo valore?
- **Risposta.** Facciamo del post-processing (computazione a posteriori).

```
Run M-Compute-Opt(n)
Run Find-Solution(n)

Find-Solution(j) {
  if (j = 0)
    output nothing
  else if ( $v_j + M[p(j)] > M[j-1]$ )
    print j
    Find-Solution(p(j))
  else
    Find-Solution(j-1)
}
```

Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

19

19

### Memoization nei linguaggi di programmazione

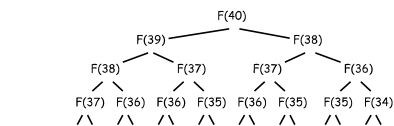
- **Automatica.** Molti linguaggi di programmazione funzionale, quali il Lisp, prevedono un meccanismo per rendere automatica la memoization

```
(defun F (n)
  (if (<= n 1)
      n
      (+ (F (- n 1)) (F (- n 2)))))
```

Lisp (efficiente)

```
static int F(int n) {
  if (n <= 1) return n;
  else return F(n-1) + F(n-2);
}
```

Java (esponenziale)



Progettazione di Algoritmi A.A. 2020-21  
A. De Bonis

18

18

### Interval Scheduling Pesato: Bottom-Up

**Programmazione dinamica bottom-up**

Per capire il comportamento dell'algoritmo di programmazione dinamica è di aiuto formulare una versione iterativa dell'algoritmo.

```
Input:  $n, s_1, \dots, s_n, f_1, \dots, f_n, v_1, \dots, v_n$ 

Sort jobs by finish times so that  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$ .

Compute  $p(1), p(2), \dots, p(n)$ 

Iterative-Compute-Opt {
   $M[0] = 0$ 
  for  $j = 1$  to  $n$ 
     $M[j] = \max(v_j + M[p(j)], M[j-1])$ 
}
```

**Correttezza:** Con l'induzione su  $j$  si può dimostrare che ogni entrata  $M[j]$  contiene il valore  $OPT(j)$

**Tempo di esecuzione:**  $n$  iterazioni del for, ognuna delle quali richiede tempo  $O(1)$  → tempo totale  $O(n)$

20