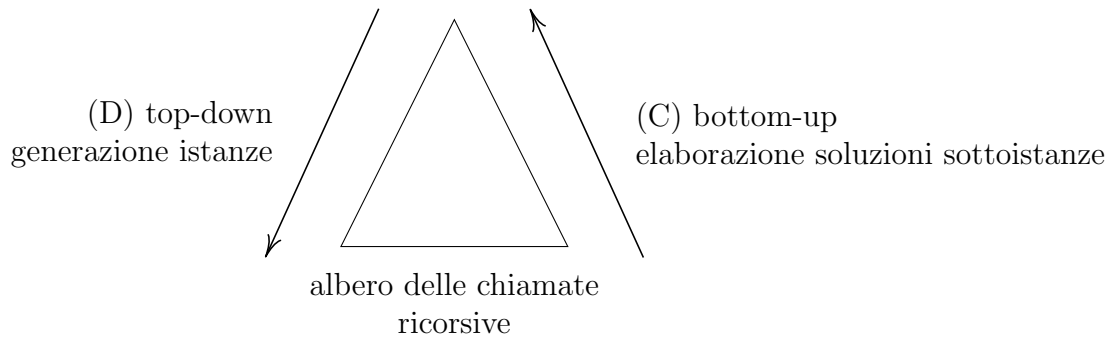


7 Programmazione Dinamica

7.1 Critica al Divide & Conquer (D&C)



Il processo di soluzione non ha memoria, quindi le soluzioni di sottoistanze vanno ricalcolate.

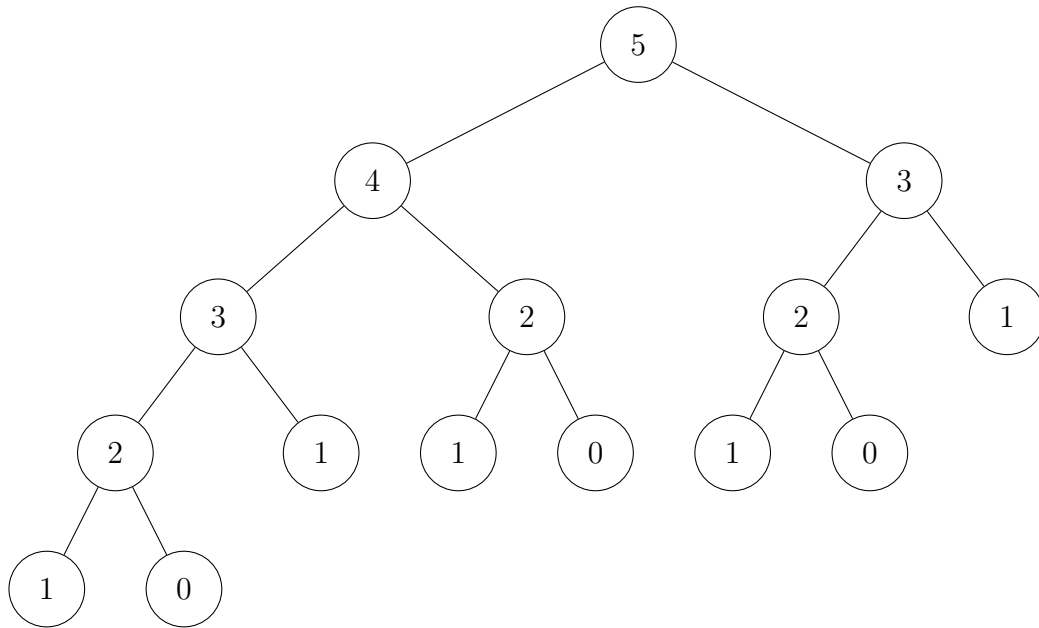
Esempio Vediamo uno "spreco" usando D&C: la sequenza di Fibonacci.

$$F(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 0, 1 \\ F(n-1) + F(n-2) & \text{se } n \geq 2 \end{cases}$$

REC-FIB(n)

```
1  if ( $n = 0$ ) or ( $n = 1$ )
2      return 1
3  return REC-FIB( $n - 1$ ) + REC-FIB( $n - 2$ )
```

Ad esempio, con $n = 5$



Vengono ricalcolate $F(3)$ e $F(2)$.

Complessità

$$T(n) = \begin{cases} 0 & \text{se } n = 0, 1 \quad (\text{il "return" costa } 0) \\ T(n-1) + T(n-2) + 1 & \text{se } n \geq 2 \quad (\text{il "+" costa } 1) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} T(n) &\geq T(n-1) + T(n-2) + 1 \\ &\geq 2T(n-2) + 1 \\ &\geq 2(2T(n-2-2) + 1) + 1 \\ &= 2^2T(n-2-2) + 2 + 1 \\ &\geq 2^i T(n-2 \cdot i) + \sum_{j=0}^{i-1} 2^j \end{aligned}$$

$$i_0 \rightarrow i = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

$$\text{se } n \text{ è pari: } 2^{\frac{n}{2}} T(n - 2 \frac{n}{2}) = 2^{\frac{n}{2}} T(0)$$

$$\text{se } n \text{ è dispari: } \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor = \frac{n-1}{2}$$

$$2^{\frac{n-1}{2}} T(n - 2 \frac{n-1}{2}) = 2^{\frac{n-1}{2}} T(1)$$

Otteniamo

$$T(n) \geq \sum_{j=0}^{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor - 1} 2^j = \Theta(2^{\frac{n}{2}})$$

In verità,

$$T(n) = \Theta\left(\left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2}\right)^n\right)$$

Vediamo ora una versione iterativa:

IT-FIB(n)

```

1  if ( $n = 0$ ) or ( $n = 1$ )
2      return 1
3   $F[0] = 1$ 
4   $F[1] = 1$ 
5  for  $i = 2$  to  $n$ 
6       $F[i] = F[i - 1] + F[i - 2]$ 
7  return  $F[n]$ 
```

Complessità $\Theta(n)$

La programmazione dinamica salta la fase top-down.

7.2 Memoizzazione

È un ibrido tra il D&C e la programmazione dinamica che vuole mantenere la fase top-down pur cercando di ricordare le soluzioni ai sottoproblemi.

Def Un algoritmo **memoizzato** è costituito da due subroutine distinte:

- 1) **routine di inizializzazione**: risolve direttamente i casi base e inizializza una struttura dati che contiene le soluzioni ai casi base e gli elementi per tutte le sottoistanze da calcolare, inizializzate ad un valore di default
- 2) **routine ricorsiva**: esegue il codice D&C preceduto da un test sulla struttura dati per verificare se la soluzione è già stata calcolata e memorizzata. Se sì, si ritorna, altrimenti la si calcola ricorsivamente e la si memorizza nella struttura.

Esempio Riprendiamo l'esempio di prima sulla sequenza di Fibonacci.

INIT-FIB(n)

```

1  if ( $n = 0$ ) or ( $n = 1$ )
2      return 1
3   $F[0] = 1$ 
4   $F[1] = 1$ 
5  for  $i = 2$  to  $n$ 
6       $F[i] = 0$ 
7  return REC-FIB( $n$ )

```

Complessità $\Theta(n)$

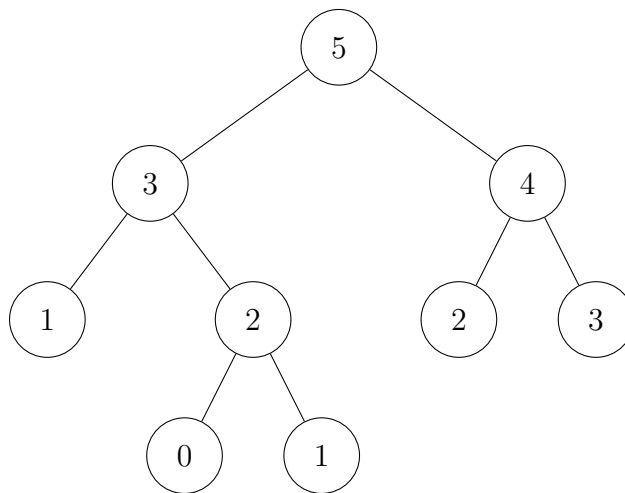
REC-FIB(i)

```

1  if  $F[i] = 0$ 
2       $F[i] = \text{REC-FIB}(i - 2) + \text{REC-FIB}(i - 1)$ 
3  return  $F[i]$ 

```

Riprendiamo l'esempio di prima, con $n = 5$



Questa volta, $F(3)$ e $F(2)$ non vengono ricalcolate.
Abbiamo n foglie e $n - 1$ nodi interni (n parte da 0).

7.3 Problemi di Ottimizzazione

I = insieme delle istanze

S = insieme delle soluzioni

$\Pi \subseteq I \times S$

$\forall i \in I, S(i) = \{s \in S : (i, s) \in \Pi\}$ = insieme delle soluzioni ammissibili

funzione di costo $c: S \rightarrow \mathbb{R}$

Determinare, data $i \in I, s^* \in S(i) : c(s^*) = \min(/ \max)\{c(s) : s \in S(i)\}$

Problema della raggiungibilità su un grafo orientato

$I = \{\langle G = (V, E), u, v \rangle : V \subseteq \mathbb{N}, V \text{ finito}, E \subseteq V \times V, u, v \in V\}$

$S = \{\langle v_1, v_2, \dots, v_k \rangle : k \geq 1, v_i \in \mathbb{N} \ \forall 1 \leq i \leq k\} \cup \{\varepsilon\}$ (ε = cammino vuoto)

$(i = \langle G = (V, E), u, v \rangle, s) \in \Pi \iff \begin{cases} S = \varepsilon, \exists \text{ un cammino tra } u \text{ e } v \text{ in } G \\ S = \langle v_1, v_2, \dots, v_k \rangle, v_1 = u, v_k = v, \\ (v_i, v_{i+1}) \in E \ \forall 1 \leq i \leq k \end{cases}$

$c(\langle v_1, v_2, \dots, v_k \rangle) = k - 1$

$c(\varepsilon) = +\infty$

Caratteristiche Un problema di ottimizzazione, per essere risolto con la programmazione dinamica, deve avere le seguenti caratteristiche:

- struttura ricorsiva;
- esistenza di sottoistanze ripetute;
- spazio di sottoproblemi "piccolo".

Paradigma Generale

1. Caratterizza la struttura di una soluzione ottima s^* in funzione di soluzione ottime $s_1^*, s_2^*, \dots, s_k^*$ di sottoistanze di taglia inferiore.
2. Determina una relazione di ricorrenza del tipo $c(s^*) = f(c(s_1^*), \dots, c(s_k^*))$.
3. Calcola $c(s^*)$ impostando il calcolo in maniera bottom-up (oppure memoizzando).
4. Mantiene informazioni strutturali aggiuntive che permettono di ricostruire s^* .

7.4 Problemi su Stringhe

Def Dato un alfabeto finito Σ , una **stringa**

$$X = \langle x_1, x_2, \dots, x_m \rangle, \quad x_i \in \Sigma \quad \forall 1 \leq i \leq m$$

è una concetazione finita di simboli in Σ .

$$m = |X| = \text{lunghezza di } X$$

$$\Sigma^* = \text{insieme di tutte le stringhe di lunghezza finita costruibili su } \Sigma$$

$$\varepsilon = \text{stringa vuota}$$

Data una stringa X , il **prefisso** di X è

$$X_i = \langle x_1, x_2, \dots, x_i \rangle, \quad 1 \leq i \leq m$$

Data una stringa X , il **suffisso** di X è

$$X^i = \langle x_i, x_{i+1}, \dots, x_m \rangle, \quad 1 \leq i \leq m$$

$$\text{Per convenzione } X_0 = X^{m+1} = \varepsilon$$

Def Data una stringa X , la **sottostringa** di X è

$$X_{i\dots j} = \langle x_i, x_{i+1}, \dots, x_j \rangle, \quad 1 \leq i \leq j \leq m$$

$$\text{Per convenzione } X_{i\dots j} = \varepsilon \quad \text{se } i > j$$

possibili sottostringhe di una stringa con m caratteri:

$$\begin{array}{ccccc} \binom{m}{2} & + & m & + & 1 & = & \frac{m(m+1)}{2} = \Theta(m^2) \\ \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & & \\ i \neq j & & i = j & & \varepsilon & & \end{array}$$

Lo spazio delle sottostringhe "non è troppo grande".

Def Data una stringa

$$X = \langle x_1, x_2, \dots, x_m \rangle \in \Sigma^*$$

e

$$Z = \langle z_1, z_2, \dots, z_k \rangle \in \Sigma^*$$

si dice che Z è **sottosequenza** di X se \exists una successione crescente di indici

$$1 \leq i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_k \leq m : z_j = x_{i_j} \quad \forall 1 \leq j \leq k$$

Esempio

$$X = \langle a, b, c, b, b, d \rangle$$

$$Z_1 = \langle a, b, c \rangle = X_{1\dots 3}$$

$$Z_2 = \langle a, c, b \rangle \quad i_1 = 1, \quad i_2 = 3, \quad i_3 = 4 \text{ o } 5$$

$$Z_3 = \langle b, b \rangle = X_{4\dots 5} \quad i_1 = 2, \quad i_2 = 5$$

possibili sottosequenze di una stringa con m caratteri:

$$\sum_{k=0}^m \binom{m}{k} = 2^m$$

\uparrow
 stringhe lunghe k
 prese da un insieme
 di m elementi

7.5 Longest Common Subsequence (LCS)

7.5.1 Problema di Ottimizzazione

Date due stringhe X, Y determina Z tale che:

- 1) Z è sottosequenza di X e Y ;
- 2) Z è la più lunga tra tutte le sottosequenze comuni.

Esempio

$$X = \langle a, b, c, b, b, d \rangle$$

$$Y = \langle a, d, c, c, b, d \rangle$$

$Z = \langle a, c, b, d \rangle$ è una LCS (in questo caso è l'unica)

$$i_1 = 1, \quad i_2 = 3, \quad i_3 = 4 \text{ o } 5, \quad i_4 = 6$$

$$j_1 = 1, \quad j_2 = 3 \text{ o } 4, \quad j_3 = 5, \quad j_4 = 6$$

Risolvero il problema:

$$|X| = m$$

$$|Y| = n$$

L'approccio "brute force" ha complessità $\Omega(2^m \cdot 2^n)$.

Devo cercare di individuare una proprietà di sottostruttura, cioè la LCS deve "nascondere" al suo interno LCS di qualche stringa più piccola di X e Y .

$$X = \langle b, c, f, a \rangle$$

$$Y = \langle c, f, d, a \rangle$$

$$Z = LCS(X, Y) = \langle Z', a \rangle \quad \text{con } Z' = LCS(X_3, Y_3)$$

$$X = \langle X', a \rangle$$

$$Y = \langle Y', b \rangle$$

Z o non termina con a , o non termina con b

$$Z = LCS(X', Y) \text{ o } LCS(X, Y')$$

$$S = \{LCS(X_i, Y_j) : 0 \leq i \leq m, 0 \leq j \leq n\}, \quad |S| = (m+1)(n+1)$$

$$\begin{array}{cc} \uparrow & \uparrow \\ \varepsilon & \varepsilon \end{array}$$

7.5.2 Proprietà di Sottostruttura Ottima

Dati i prefissi

$$X_i = \langle x_1, x_2, \dots, x_i \rangle$$

$$Y_j = \langle y_1, y_2, \dots, y_j \rangle$$

$$\text{Sia } Z = \langle z_1, z_2, \dots, z_k \rangle = LCS(X_i, Y_j)$$

0. caso base: o $i = 0$ o $j = 0$

$$\Rightarrow Z = \varepsilon$$

1. $i, k > 0$

se $x_i = y_j$ allora

$$(a) \ z_k = x_i (= y_j)$$

$$(b) \ Z_{k-1} = LCS(X_{i-1}, Y_{j-1})$$

2. $i, j > 0$

se $x_i \neq y_j$ allora

Z è la stringa di lunghezza massima tra $LCS(X_i, Y_{j-1})$ e $LCS(X_{i-1}, Y_j)$

Dimostrazione

0. banale

1. $x_i = y_j$

$$Z = LCS(X_i, Y_j) = \langle z_1, z_2, \dots, z_k \rangle = \langle x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_k} \rangle = \langle y_{j_1}, y_{j_2}, \dots, y_{j_k} \rangle$$

$$1 \leq i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_k \leq i, \quad 1 \leq j_1 \leq j_2 \leq \dots \leq j_k \leq j$$

(a) Ragioniamo per assurdo

$$z_k = x_{i_k} = y_{j_k}$$

$$z_k \neq (x_i = y_j)$$

$$\Rightarrow i_k < i, \quad j_k < j$$

$$Z' = \langle Z, x_i \rangle$$

$$1 \leq i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_k \leq i_{k+1} = i, \quad 1 \leq j_1 \leq j_2 \leq \dots \leq j_k \leq j_{k+1} = j$$

(b) Devo dimostrare che

$$Z_{k-1} = LCS(X_{i-1}, Y_{j-1})$$

$$Z_{k-1} = \langle x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_{k-1}} \rangle = \langle y_{j_1}, y_{j_2}, \dots, y_{j_{k-1}} \rangle$$

$$i_{k-1} \leq i - 1 < i$$

$$Z_{k-1} = CS(X_{i-1}, Y_{j-1})$$

Ora dimostro che

$$Z_{k-1} = LCS(X_{i-1}, Y_{j-1})$$

Suppongo per assurdo che

$$Z_{k-1} \neq LCS(X_{i-1}, Y_{j-1})$$

$$\Rightarrow \exists Z' \text{ con } |Z'| \geq k$$

$$\Rightarrow \text{creo } Z'' = \langle Z', x_i (= y_j) \rangle$$

$$\begin{array}{ccc} & \uparrow & \uparrow \\ & \geq k & 1 \Rightarrow \geq k+1 \end{array}$$

2. (come esercizio)