

Cos'è la DP (dynamic programming)?

Prendiamo l'esempio dei Fibonacci. L'approccio ricorsivo ha complessità $O(2^n)$. Però posso farmi furbo e salvare da qualche parte le soluzioni dei sottoproblemi. Questa tecnica è detta "memorizzazione".

KNAPSACK PROBLEM

Ho uno zaino che sopporta un peso C . Inoltre ho N oggetti, l' i -esimo ha peso w_i e valore v_i ($0 \leq i \leq N-1$).

Voglio mettere alcuni oggetti nello zaino in modo da massimizzare il valore totale.

Problema: Calcolare $ans(k, c) = \max$ valore per uno zaino di capacità c avendo soltanto gli oggetti $0, 1, \dots, k-1$

La risposta al problema originale è $ans(N-1, c)$.

Serbo una ricorrenza:

$$ans(k, c) = \max \left\{ ans(k-1, c), \underbrace{ans(k-1, c - w_k) + v_k}_{\text{se } w_k \leq c} \right\}$$

E i casi base? $ans(0, c) = \begin{cases} 0 & \text{se } w_0 > c \\ v_0 & \text{altrimenti} \end{cases}$

oppure $ans(-1, c) = 0 \quad \forall c$.

Una volta che ho queste ricorrenze, posso trasformarle in un approccio DP tramite memorizzazione.

Approcci: BOTTOM-UP E TOP-DOWN

L'approccio top-down procede "dall'alto verso il basso".

In pratica consiste nell'adattare l'algoritmo ricorsivo nel modo ovvio.

Quasi sempre si implementa con una funzione ricorsiva.

```
int solve(int k, int c) {
    if (k == -1) return 0;
    if (ans[k][c] != -1)
        return ans[k][c];
    // ...
}
```

```

    if (ans[k][e] != -1)
        return ans[k][e];

    ans[k][e] = solve(k-1, e);
    if (w[k] <= e)
        ans[k][e] = max(ans[k][e], solve(k-1, e-w[k]) + v[k]);
} return ans[k][e];

```

L'approccio bottom-up fa il contrario, e si implementa iterativamente.

```

for (int c=0; c<=C; c++)
    ans[0][c] = w[0] > c ? 0 : v[0];

```

Ma quando conviene usare l'uno piuttosto che l'altro?

- top-down è più intuitivo di bottom-up;
- solitamente bottom-up è più efficiente;
- bottom-up consente (a volte) il risparmio di memoria.

COMPLESSITÀ

Quasi sempre la complessità di un algoritmo DP è data da $O((\# \text{stati}) \cdot (\text{tempo di transizione}))$

- numero di stati: "la dimensione di ans[]"

per lo knapsack problem, $\# \text{stati} = N \cdot C$.

in pratica, uno stato è ciascuno di sottoproblemi da risolvere

- tempo di transizione: la complessità del ricorrenza agli stati più piccoli.

per lo knapsack problem, transizione = $O(1)$

\Rightarrow per knapsack problem, la complessità $O(N \cdot C)$.

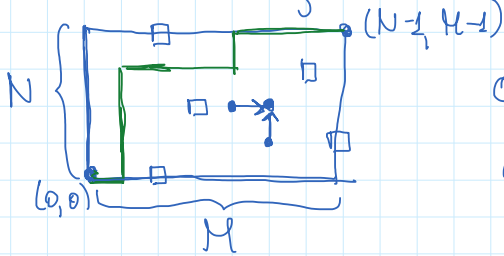
ALTRI ESEMPI

- Longest increasing subsequence (LIS)
 dato un array di interi, calcolare la lunghezza della più lunga sottosequenza strettamente crescente.

$$\text{ans}(k) = \max \left\{ \text{ans}(k-1), 1 + \max_{\substack{0 \leq i < k \\ a_i < a_k}} (\text{ans}(i)) \right\}$$

Complessità: $O(\text{\# stati} \cdot \text{transizione}) = O(N \cdot N) = O(N^2)$

- DP su array bidimensionali



Quanti percorsi monotoni da $(0,0)$ a $(N-1, M-1)$ che non passano per celle bloccate?

$$\text{ans}(i, j) = \begin{cases} 0 & \text{se } (i, j) \text{ è bloccata} \\ \text{ans}(i-1, j) + \text{ans}(i, j-1) & \text{altrimenti} \end{cases}$$

\uparrow riga \uparrow colonna

Andate a guardare "trebucher" (tram.ng.olinfo.it)

RISPARMIO DI MEMORIA

Esempio: Knapsack problem con $N = C = 10^6$.

Con queste constraints sto nei tempi: ma non nei limiti di memoria.

```

for (int k = 1; k < N; k++) {
  for (int c = 0; c <= C; c++) {
    ans[k][c] = ans[k-1][c];
    if (w[k] <= c)
      ans[k][c] = max(ans[k][c], ans[k-1][c-w[k]] + v[k]);
  }
}
  
```

Osservazione: per calcolare $\text{ans}[k][c]$ accedo solo ad $\text{ans}[k-1][\cdot]$.

Quindi mi basta tenere solo la riga precedente di ans .

A ogni iterazione del ciclo esterno, creo una nuova riga ans_tmp , la riempio con le soluzioni relative a k , e poi riempio ans con ans_tmp . Qui ans e ans_tmp sono vettori di dimensione C .

DP su DAG

Un DAG può essere linearizzato tramite top-sort.



Esempio: quanti sono i cammini distinti da S a T?

come al solito, $ans(k) = \# \text{ cammini da } k \text{ a } T = N-1$.

intento numerare i nodi: $s=0, 1, \dots, N-1=T$.

$$ans(k) = \sum_{v \in \text{adj}(k)} ans(v)$$

$$ans(N-1) = 1$$

$$\text{complessità? } \sum_{k=0}^{N-1} \text{transizioni}(k) = \sum_{k=0}^{N-1} \# \text{adj}(k) = \# \text{ archi}$$

in realtà, il top-sort non è necessario se uso un approccio top-down (in pratica sto facendo una BFS).