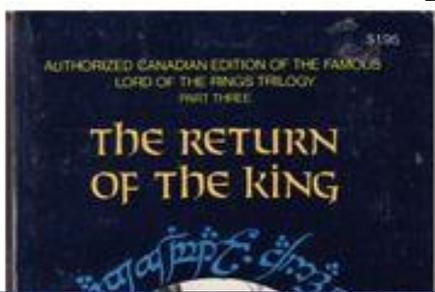
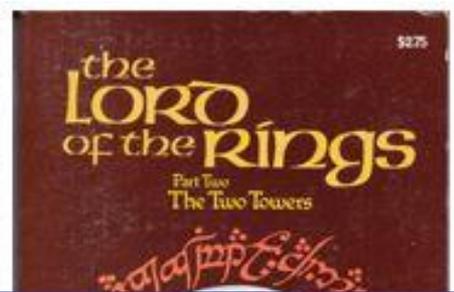
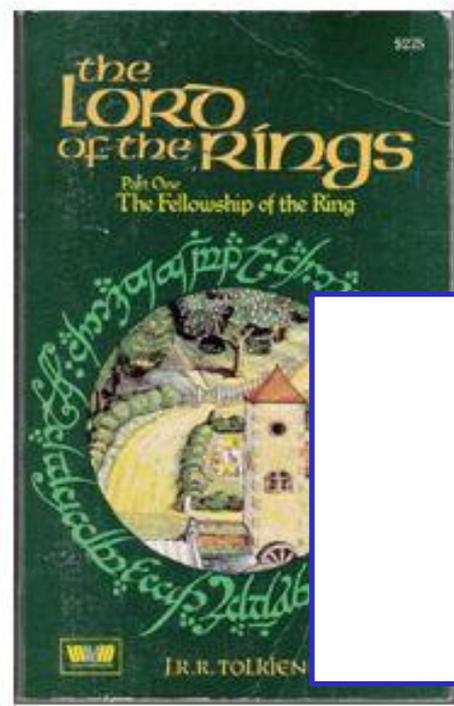


Algoritmi e Strutture Dati

Capitolo 13

Cammini minimi:

Algoritmo di Bellman e Ford



Cammini minimi in grafi: una trilogia

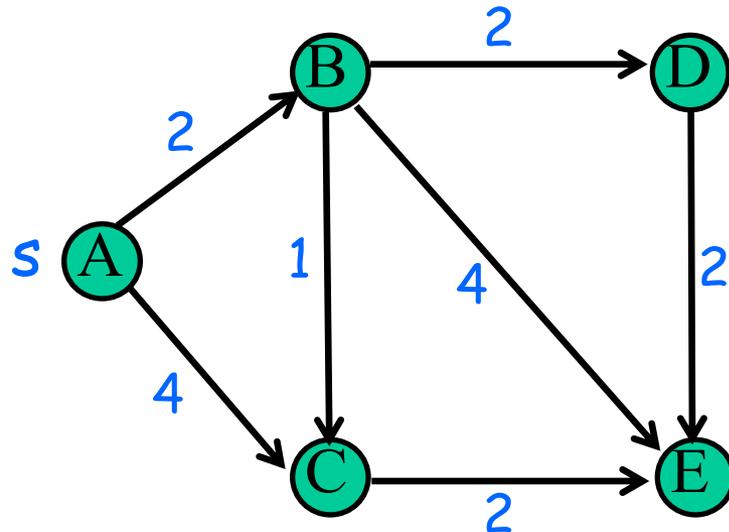


Cammini minimi in grafi:

Episodio II: cammini minimi a singola sorgente (per grafi con pesi negativi)

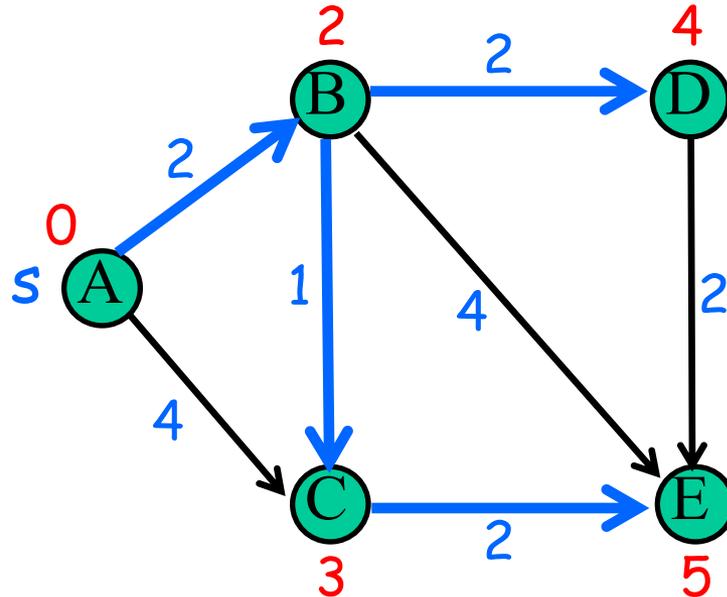
Problema del calcolo dei cammini minimi a singola sorgente

- **Input:**
 - grafo pesato $G=(V,E,w)$, $s \in V$
- **Output:**
 - albero dei cammini minimi radicato in s e/o le distanze di tutti i nodi da s , ovvero, $d_G(s,v)$ per ogni $v \in V$



Problema del calcolo dei cammini minimi a singola sorgente

- **Input:**
 - grafo pesato $G=(V,E,w)$, $s \in V$
- **Output:**
 - albero dei cammini minimi radicato in s e/o le distanze di tutti i nodi da s , ovvero, $d_G(s,v)$ per ogni $v \in V$



Nelle puntate precedenti:

- **Visita BFS**: albero dei cammini minimi per grafi **non pesati**. Tempo: $O(m+n)$.
- **Algoritmo di Dijkstra**: grafi con **pesi non negativi**. Tempo: $O(m+n \log n)$ con **heap di Fibonacci**. Altre implementazioni meno efficienti:
 - $O(n^2)$ - con **array/liste non ordinate**
 - $O(m \log n)$ con **heap binari/binomiali**

Algoritmo di Bellman e Ford

(albero dei cammini minimi in grafi che non contengono **cicli negativi**)

Distanza fra vertici

- **Ricorda:** la **distanza** d_{xy} tra due vertici x e y è il costo di un cammino minimo da x a y , o $+\infty$ se i due vertici non sono connessi
- **Disuguaglianza triangolare:** per ogni x, y e $z \in V$
 $d_{xy} \leq d_{xz} + d_{zy}$ (l'uguaglianza sussiste quando esiste un cammino minimo da x a y che passa per z)
- **Condizione di Bellman:** per ogni arco (u,v) e per ogni vertice s , essendo $d_{uv} \leq w(u,v)$, dalla disuguaglianza triangolare segue che:

$$d_{sv} \leq d_{su} + d_{uv} \leq d_{su} + w(u,v)$$

Tecnica del rilassamento

- Partendo da stime per eccesso delle distanze

$D_{xy} \geq d_{xy}$ si aggiornano le stime, decrementandole progressivamente fino a renderle esatte.

- Aggiornamento delle stime basato sul seguente **passo di rilassamento** (π_{vy} denota un qualche cammino tra v e y):

(RILASSAMENTO) **if** $(D_{xv} + w(\pi_{vy}) < D_{xy})$
 then $D_{xy} \leftarrow D_{xv} + w(\pi_{vy})$

proprietà intuitive del rilassamento

- le stime iniziali sono **upper bound** alle distanze nel grafo e ogni sequenza di rilassamenti preserva questa invariante.
- le stime possono solo **decrementare**.
- quando una stima diventa **esatta** ed è quindi uguale alla distanza nel grafo, allora rilassare non ha **alcun effetto**.
- rilassare in generale non **inficia mai** le stime.

Approccio di Bellman e Ford

- Esegue **n-1 passate**
- In ciascuna passata, **per ogni arco del grafo**, esegui il relativo **passo di rilassamento** rispetto alla distanza dalla sorgente **s**
 - nota: alla fine della prima passata, con questo approccio **esaustivo** sono sicuro di eseguire anche il rilassamento
$$D_{sv_1} \leftarrow D_{ss} + w(s, v_1)$$
- Dopo la **j**-esima passata, i primi **j** rilassamenti corretti sono stati certamente eseguiti (ovvero è stata trovata **d_{sv_j}** nonché la distanza tra **s** e tutti i nodi in **G** per i quali il cammino minimo da **s** è costituito da al più **j** archi)
- Alla fine della **(n-1)**-esima passata, ho trovato tutti i cammini minimi da **s**, poiché un cammino minimo contiene al più **n-1** archi (il grafo non contiene cicli negativi e quindi esistono sempre cammini minimi **semplici**)

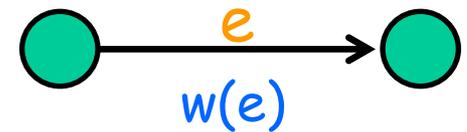
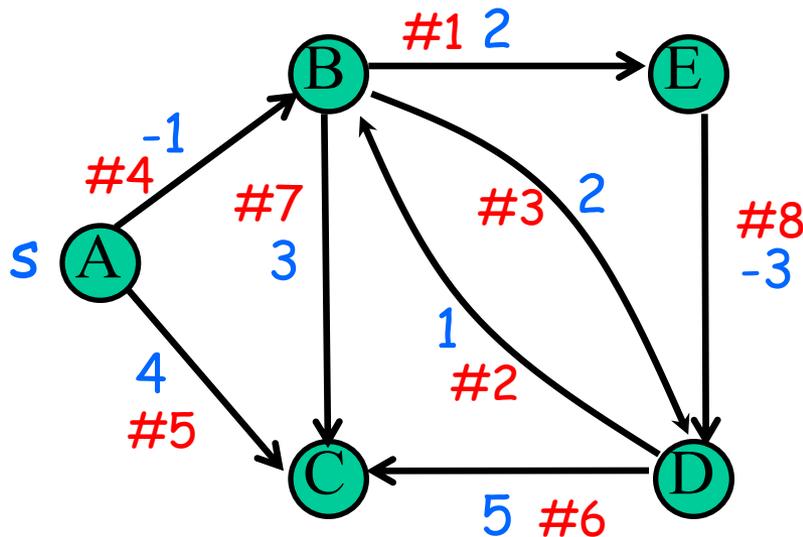
Pseudocodice

```
algoritmo BellmanFord(grafo  $G$ , vertice  $s$ )  $\rightarrow$  distanze  
  inizializza  $D$  tale che  $D_{sv} = +\infty$  per  $v \neq s$ , e  $D_{ss} = 0$   
  for  $i = 1$  to  $n - 1$  do  
    for each  $((u, v) \in E)$  do  
      if  $(D_{su} + w(u, v) < D_{sv})$  then  $D_{sv} \leftarrow D_{su} + w(u, v)$   
  return  $D$ 
```

Tempo di esecuzione: $\Theta(nm)$

(con liste di adiacenza)

applicare l'algoritmo di Bellman e Ford al seguente grafo



i : i -esimo arco considerato nel loop principale dell'alg

correttezza dell'algoritmo

assunzione: G non ha cicli di peso negativo

Lemma 1

Dopo una sequenza qualsiasi di rilassamenti, vale $D_{sv} \geq d_{sv}$ per ogni $v \in V$

dim (per induzione sul # di rilassamenti)

all'inizio

$D_{ss} = 0$ e $D_{sv} = +\infty$ per ogni v diverso da s

può essere $d_{ss} < 0$? ...no, altrimenti ci sarebbe un ciclo di peso negativo!

generico rilassamento

$$D_{sv} \leftarrow \underbrace{D_{su}}_{\geq d_{su}} + \underbrace{w(u,v)}_{\geq d_{uv}} \geq d_{su} + d_{uv} \geq d_{sv}$$

(per ipotesi induttiva) per disug. triangolare



assunzione: G non ha cicli di peso negativo

Corollario 1

Se ad un certo punto vale $D_{sv} = d_{sv}$, allora la stima D_{sv} non sarà mai più cambiata

dim

Segue dal [Lemma 1](#) e dal fatto che le stime possono solo decrescere



Se $G=(V,E)$ non ha cicli negativi l'algoritmo termina con $D_{sv}=d_{sv}$ per ogni $v \in V$

dim

poiché $D_{sv} \geq d_{sv}$ (Lemma 1) dobbiamo solo mostrare che a un certo punto vale $D_{sv}=d_{sv}$ (che poi non sarà più modificata per il Corollario 1)

sia $p=\langle s=v_0, v_1, \dots, v_k=v \rangle$ un cammino minimo da s a v con il minimo numero di archi

→ p è semplice (attenzione a cicli di costo 0!) → $k \leq n-1$

dimostro per induzione che dopo i passate dell'alg, vale $D_{sv_i} = d_{sv_i}$

caso base: $D_{ss}=0 = d_{ss}$ perché non ci sono cicli negativi

caso induttivo: quando rilasso arco (v_{i-1}, v_i)

$$D_{sv_i} = D_{sv_{i-1}} + w(v_{i-1}, v_i) = d_{sv_{i-1}} + w(v_{i-1}, v_i) = d_{sv_i}$$

(per ipotesi induttiva)

per sottostruttura ottima



e se il grafo ha dei cicli
negativi (raggiungibili da s)?

...posso modificare l'algoritmo
di Bellman e Ford per verificarne
l'esistenza!

Pseudocodice

```

algoritmo BellmanFord(grafo  $G$ , vertice  $s$ )  $\rightarrow$  distanze
  inizializza  $D$  tale che  $D_{sv} = +\infty$  per  $v \neq s$ , e  $D_{ss} = 0$ 
  for  $i = 1$  to  $n - 1$  do
    for each  $((u, v) \in E)$  do
      if  $(D_{su} + w(u, v) < D_{sv})$  then  $D_{sv} \leftarrow D_{su} + w(u, v)$ 
  for each  $(u, v) \in E$  do
    if  $(D_{su} + w(u, v) < D_{sv})$  then return “esiste ciclo negativo”
  return  $D$ 

```

Tempo di esecuzione: $\Theta(nm)$

(con liste di adiacenza)

Correttezza
algoritmo

→ se G non ha cicli negativi, nell'ultimo ciclo **for**
la condizione dell'**if** non è mai soddisfatta
ma se G ha un ciclo negativo (raggiungibile
da s) l'algoritmo se ne accorge?

sia $\langle v_1, v_2, \dots, v_{k-1}, v_k=v_1 \rangle$ un ciclo di peso negativo (raggiungibile da s)

supponiamo per assurdo che l'algoritmo non se ne accorge

condizione dell'`if` dell'ultimo ciclo `for` è sempre falsa, ovvero:

$$D_{sv_i} + w(v_i, v_{i+1}) \geq D_{sv_{i+1}} \quad i=1, 2, \dots, k-1$$

sommando su tutti gli indici i :

$$\sum_{i=1}^{k-1} D_{sv_i} + \sum_{i=1}^{k-1} w(v_i, v_{i+1}) \geq \sum_{i=1}^{k-1} D_{sv_{i+1}}$$

i termini delle due
sommatorie sono uguali

→
$$\sum_{i=1}^{k-1} w(v_i, v_{i+1}) \geq 0$$

ma il ciclo era negativo:
assurdo!



- **osservazione:**
 - se conoscessi l'ordine in cui rilassare gli archi, potrei trovare le distanze dalla sorgente facendo una sola passata di rilassamenti
- **domanda:** posso conoscere questo ordine?
 - ...a volte sì: per esempio se G è un DAG!

**Algoritmo basato su
ordinamento topologico
(albero dei cammini minimi
in grafi **aciclici**)**

Cammini minimi in grafi aciclici

Eseguo i rilassamenti in ordine topologico, da sinistra verso destra: infatti, poiché tutti gli archi sono orientati verso destra, le stime di distanza che mi lascio alle spalle sono esatte (non possono essere ulteriormente rilassate)!

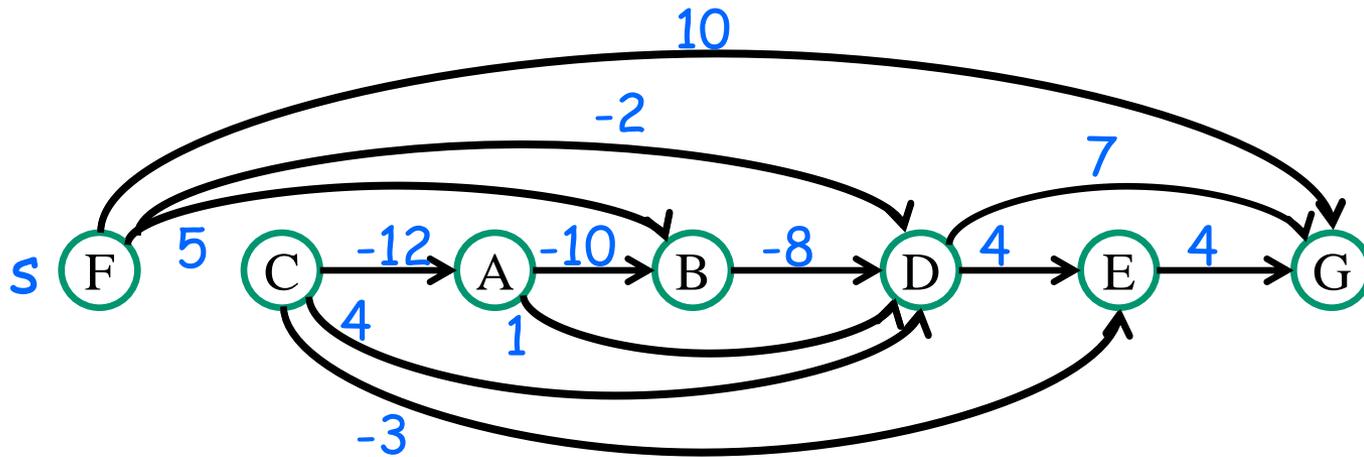
```

algoritmo distanzeAciclico(grafo  $G$ , vertice  $s$ )  $\rightarrow$  distanze
  inizializza  $D$  tale che  $D_{sv} = +\infty$  per  $v \neq s$ , e  $D_{ss} = 0$ 
   $ord \leftarrow$  ordinamentoTopologico( $G$ )
  for  $i = 1$  to  $n$  do
    sia  $u$  l' $i$ -esimo vertice nell'ordinamento topologico  $ord$ 
    for each  $((u, v) \in E)$  do
      if  $(D_{su} + w(u, v) < D_{sv})$  then  $D_{sv} \leftarrow D_{su} + w(u, v)$ 
  return  $D$ 

```

Tempo di esecuzione (liste di adiacenza): $\Theta(n+m)$

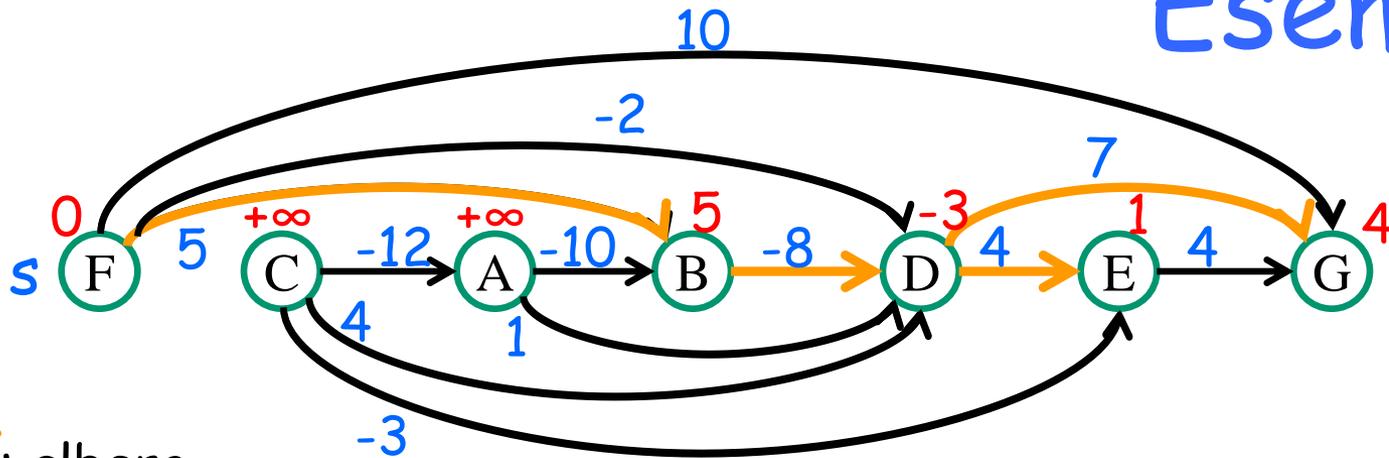
Esempio



stime
distanze

	F	C	A	B	D	E	G
inizio:	0	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$
visito F	0	$+\infty$	$+\infty$	5	-2	$+\infty$	10
visito C, A	0	$+\infty$	$+\infty$	5	-2	$+\infty$	10
visito B	0	$+\infty$	$+\infty$	5	-3	$+\infty$	10
visito D	0	$+\infty$	$+\infty$	5	-3	1	4
visito E	0	$+\infty$	$+\infty$	5	-3	1	4
visito G	0	$+\infty$	$+\infty$	5	-3	1	4

Esempio



T: albero
dei cammini
minimi
radicato in s

distanze da s	0	+∞	+∞	5	-3	1	4