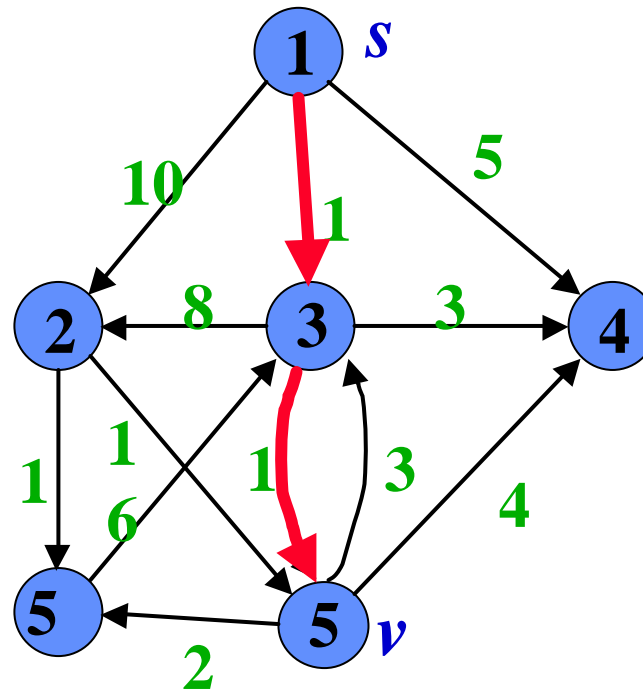


# *Algoritmi e Strutture dati Mod B*

## **Grafi: Percorsi Minimi (parte I)**

## Grafi: Percorsi minimi

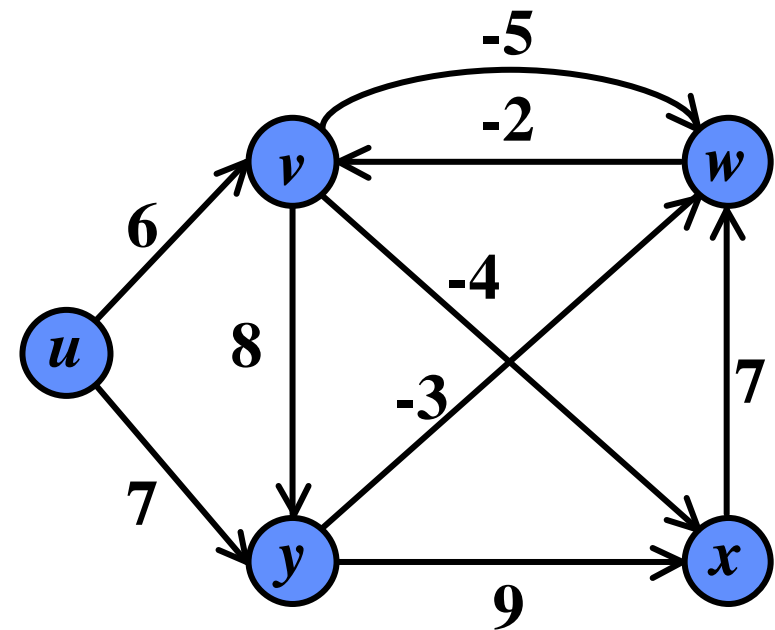
Un *percorso minimo* in un grafo  $G = \langle V, E \rangle$  grafo pesato orientato, con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali tra due vertici  $s$  e  $v$ , è un percorso da  $s$  a  $v$  tale che la *somma dei pesi degli archi* che formano il percorso sia *minima*.



## Percorsi minimi: pesi negativi

Qual è il *percorso minimo* tra  $u$  e  $x$  nel grafo sottostante?

Percorso	Peso
$\langle u, v, x \rangle$	2
$\langle u, v, w, v, x \rangle$	-5
$\langle u, v, w, v, w, v, x \rangle$	-12
$\langle u, v, w, v, w, v, w, v, x \rangle$	-19
...	...
...	...



***Non*** esiste alcun *percorso minimo* tra  $u$  e  $x$ !

## Grafi: Percorsi minimi

**Lemma 1:** Dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ , sia  $p = \langle v_1, \dots, v_k \rangle$  il *percorso minimo* tra  $v_1$  e  $v_k$  e per ogni  $i$  e  $j$  ( $1 \leq i \leq j \leq k$ ) sia  $p_{ij} = \langle v_i, \dots, v_j \rangle$  un sottopercorso di  $p$  tra  $v_i$  e  $v_j$ .

Allora,  $p_{ij} = \langle v_i, \dots, v_j \rangle$  è un *percorso minimo* tra  $v_i$  e  $v_j$ .

**Proprietà di sottostruttura ottima  
(per dimostrazione vedere Cormen)**

## Grafi: Percorsi minimi

Per dimostrazioni vedere  
Cormen

**Corollario 1:** Sia  $G = (V, E)$  un grafo pesato orientato, con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Supponiamo che un *percorso minimo*  $p$  dalla *sorgente*  $s$  ad un vertice  $v$  possa essere decomposto in  $s \xrightarrow{p'} u \rightarrow v$  per qualche vertice  $u$  e percorso  $p'$ . Allora, il *peso del percorso minimo* tra  $s$  e  $v$  è  $d(s, v) = d(s, u) + w(u, v)$ .

**Lemma 2:** Dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ , e un vertice sorgente  $s$ , allora per ogni arco  $(u, v)$  in  $E$  vale  $d(s, v) \leq d(s, u) + w(u, v)$ .

## Albero dei percorsi minimi

**Definizione:** Sia  $G = (V, E)$  un grafo pesato orientato, con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Un albero dei percorsi minimi con radice  $s$  è un sottografo orientato  $G' = (V', E')$  di  $G$  con  $V' \subseteq V$  e  $E' \subseteq E$  e tale che:

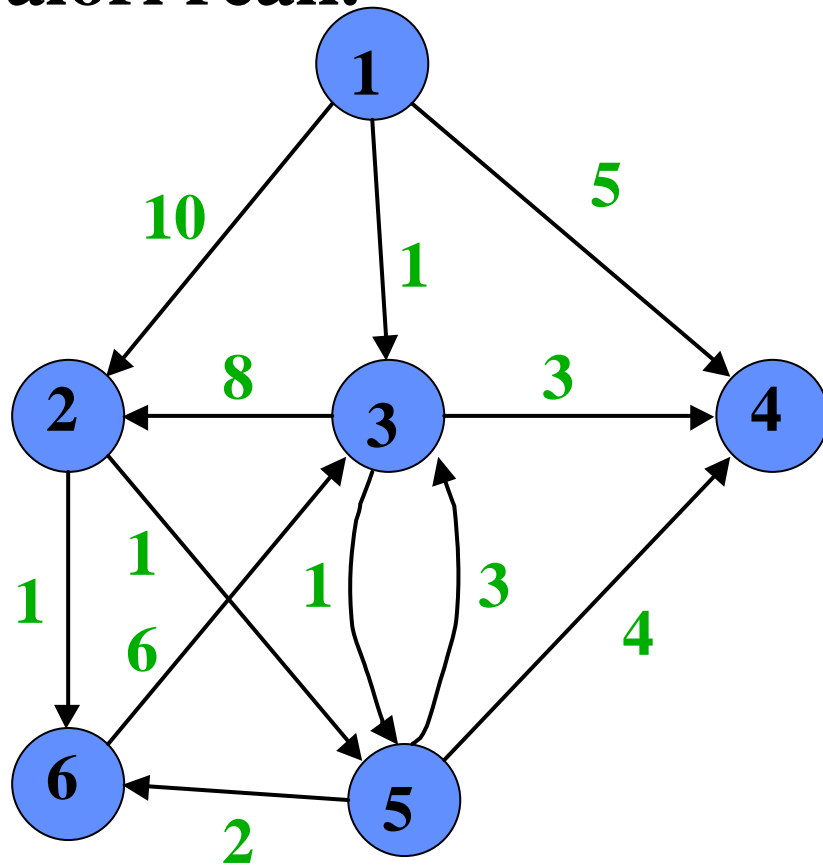
1.  $V'$  è l'insieme di *vertici raggiungibili* da  $s$
2.  $G'$  forma un *albero radicato* in  $s$
3. per ogni  $v \in V'$ , l'*unico percorso semplice* da  $s$  a  $v$  è un *percorso minimo*.

## *Grafi: Percorsi minimi*

- **Peso unitario**
  - **Breadth First Search**
- **Pesi non negativi**
  - **Algoritmo di Dijkstra**
- **Pesi negativi con cicli non negativi**
  - **Algoritmo di Bellman-Ford**
- **Cicli negativi**
  - **Nessuna soluzione**

## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

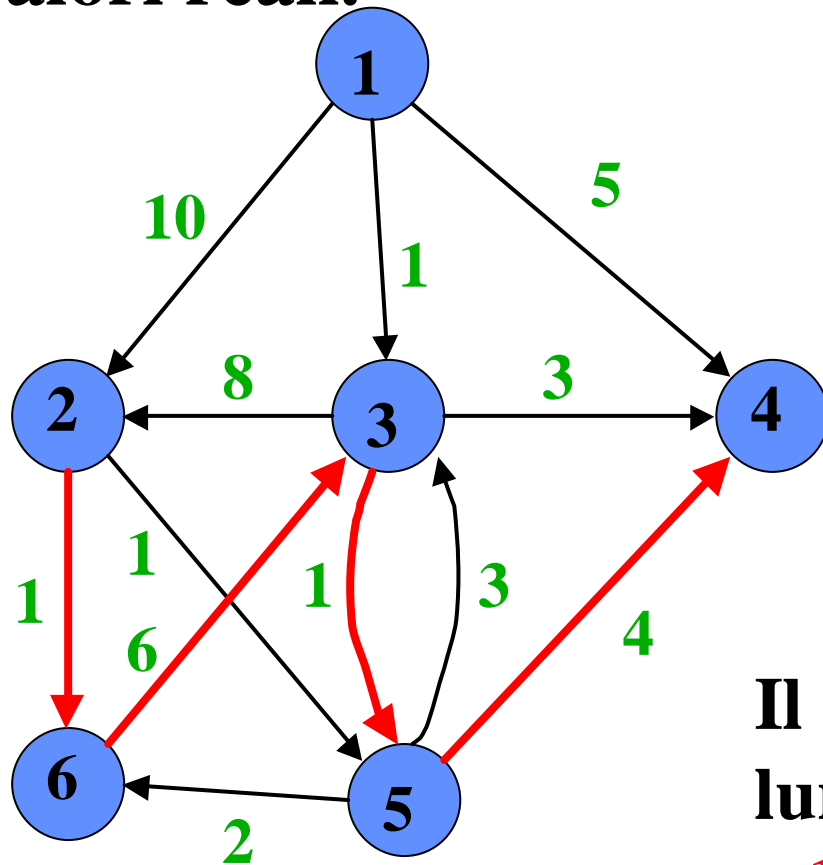
Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali.





## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali.



Il *peso* di un percorso

$$p = (v_1, v_2, \dots, v_k)$$

è

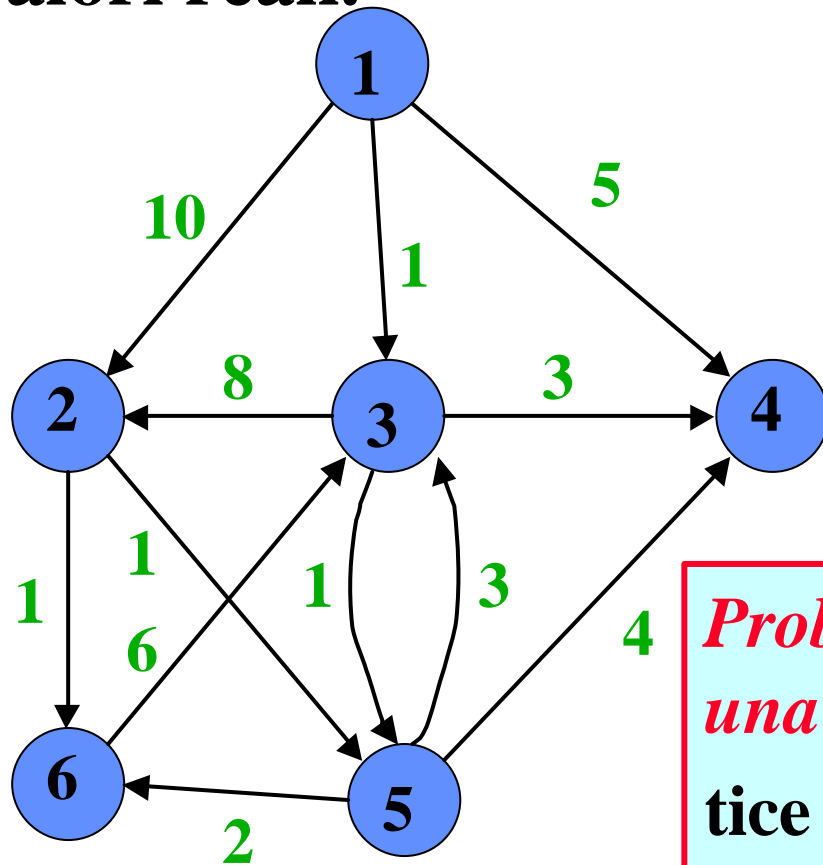
$$\sum_{i=1}^{k-1} w(v_i, v_{i+1}).$$

Il *peso* del percorso lungo gli *archi rossi* è

$$1 + 6 + 1 + 4 = 12.$$

## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali.



Il *peso* di un percorso

$$p = (v_1, v_2, \dots, v_k)$$

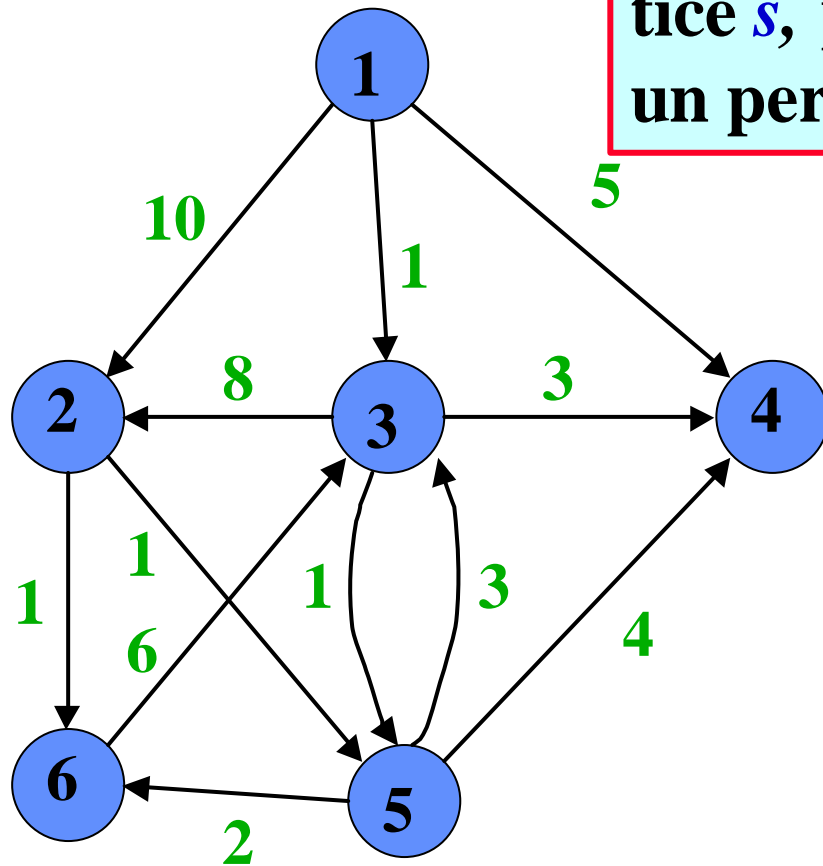
è

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

*Problema del percorso minimo da una singola sorgente*: dato un vertice  $s$ , per ogni vertice  $v \in V$  trovare un percorso minimo da  $s$  a  $v$ .

## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

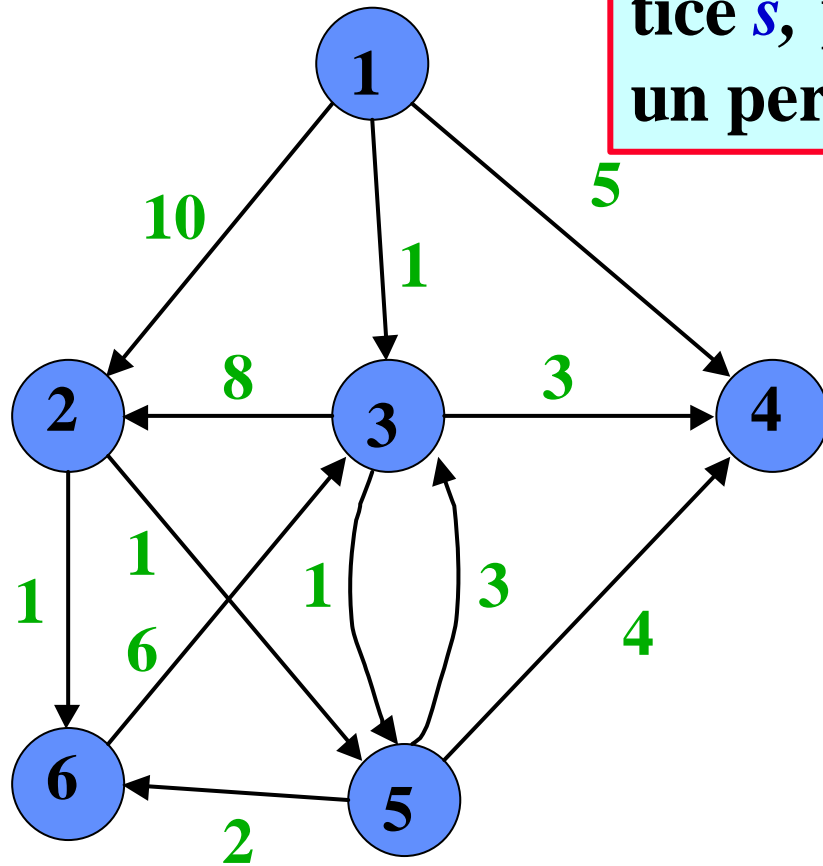
*Problema del percorso minimo da una singola sorgente:* dato un vertice  $s$ , per ogni vertice  $v \in V$  trovare un percorso minimo da  $s$  a  $v$ .



*L'algoritmo di Dijkstra* risolve il problema in modo efficiente nel caso in cui *tutti i pesi siano non-negativi*, come nell'esempio del grafo.

## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

*Problema del percorso minimo da una singola sorgente*: dato un vertice  $s$ , per ogni vertice  $v \in V$  trovare un percorso minimo da  $s$  a  $v$ .



*L'algoritmo di Dijkstra* risolve il problema in modo efficiente nel caso in cui *tutti i pesi siano non-negativi*, come nell'esempio del grafo.

- Utilizza un campo  $d[v]$  per la stima della *distanza minima*
- Utilizza un campo  $p[v]$  per il *nodo predecessore* di  $v$

## Sottografo dei predecessori (Dijkstra)

- L'*algoritmo di Dijkstra* sul grafo  $G = \langle V, E \rangle$  costruisce in  $p[]$  il *sottografo dei predecessori* denotato con  $G_p = \langle V_p, E_p \rangle$ , dove:

$$V_p = \{ v \in V : p[v] \neq \text{Nil} \} \cup \{s\}$$

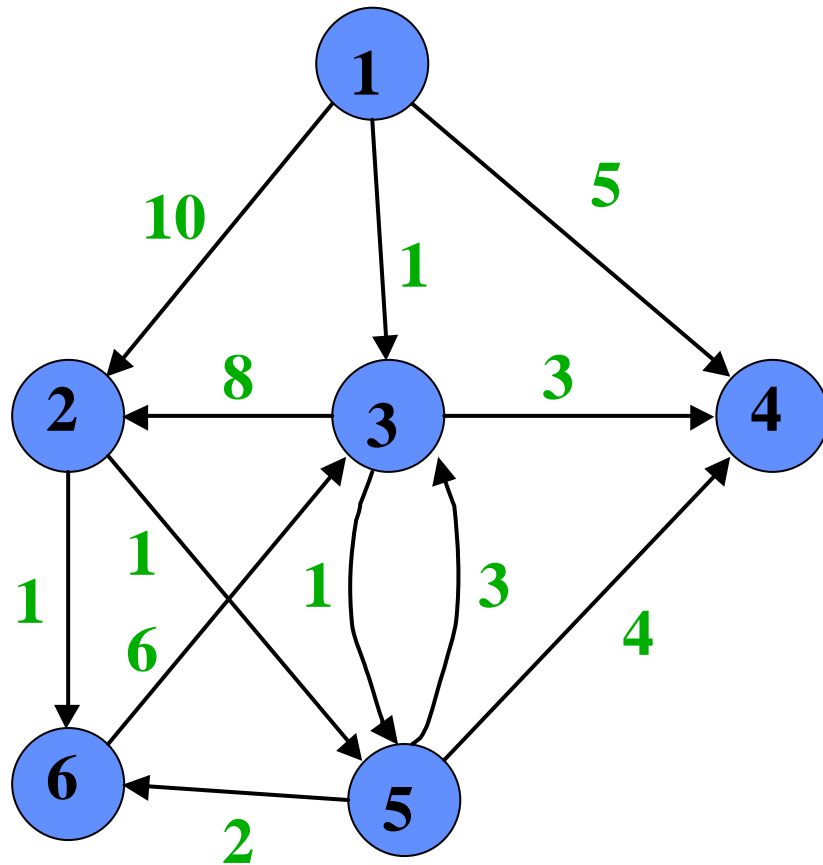
$$E_p = \{ (p[v], v) \in E : v \in V_p - \{s\} \}$$

Il *sottografo dei predecessori* è definito come per *BFS*  
La differenza è che ora verrà costruito in modo che i *percorsi che individua* siano quelli con *peso minimo* (*non* col numero minimo di archi)

Si dimostra che il *sottografo dei predecessori* costruito dall'*algoritmo di Dijkstra* è un *albero dei percorsi minimi*

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

## Inizializzazione del grafo

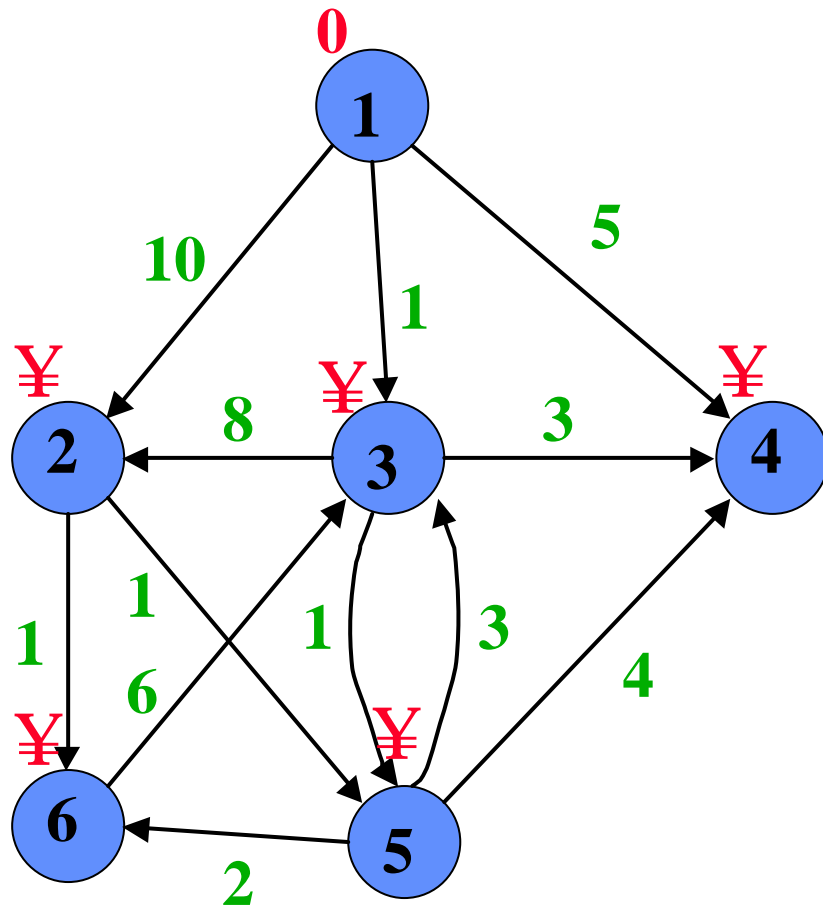


Inizializza( $G, s$ )

- 1 La stima della distanza  $d[s]$  viene posta a 0
- 2 Tutte le altre stime delle distanze  $d[v]$  sono poste a  $\infty$

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

## Inizializzazione del grafo



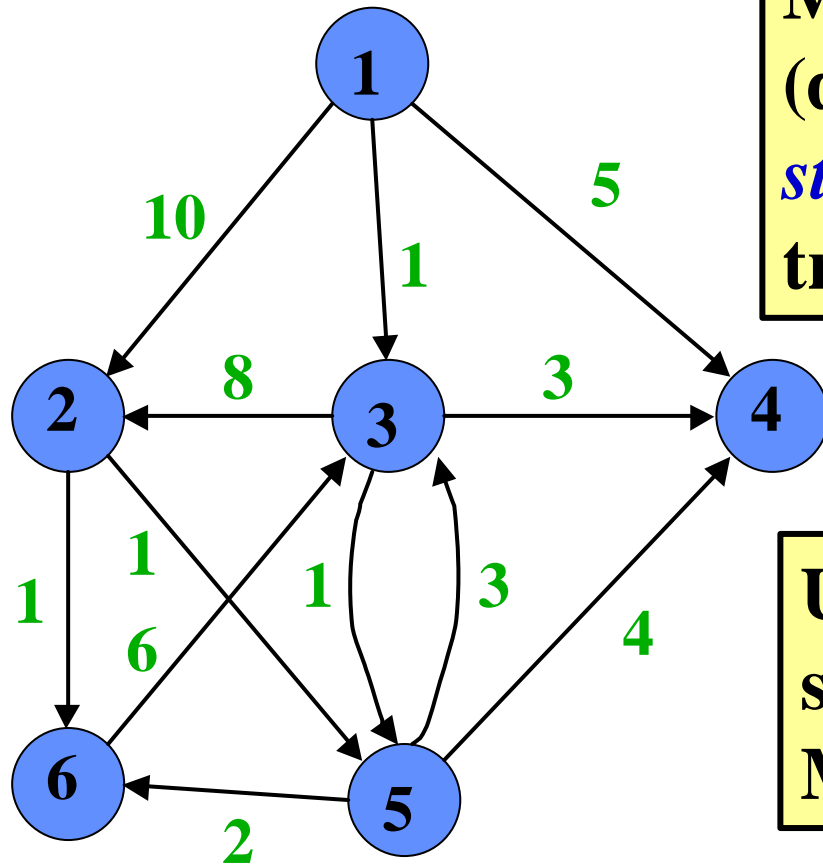
Inizializza( $G, s$ )

- 1 La stima della distanza  $d[s]$  viene posta a 0
- 2 Tutte le altre stime delle distanze  $d[v]$  sono poste a  $\infty$
- 3 I predecessori  $p[v]$  sono posti a Nil

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

## Rilassamento degli archi

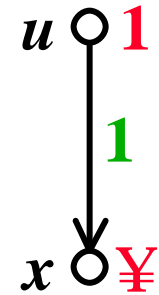
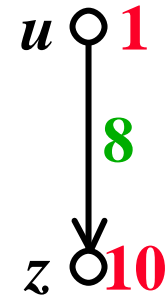
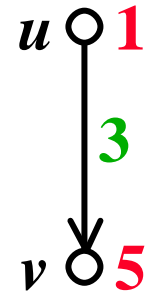
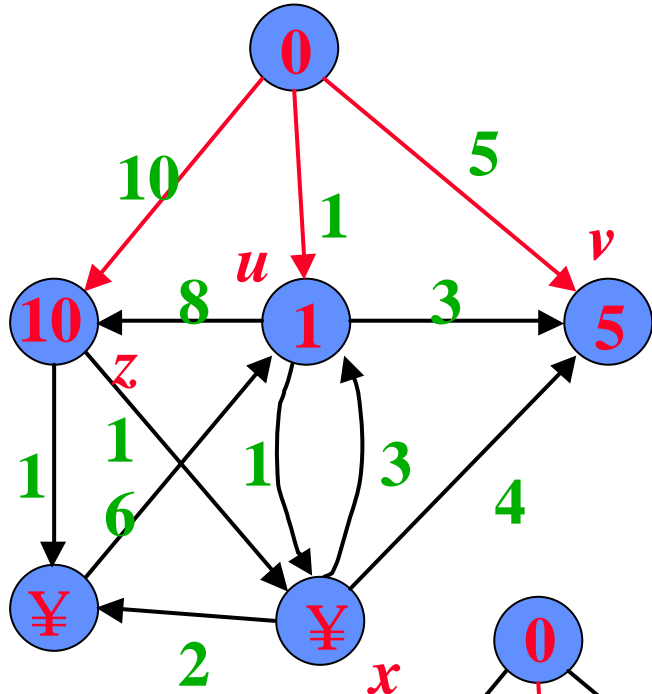
Meccanismo di *aggiustamento* (diminuzione) progressivo *delle stime*  $d[v]$  delle *distanze minime* tra  $s$  e gli altri nodi  $v$ .



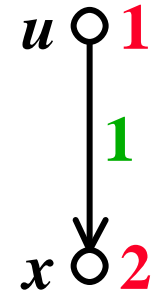
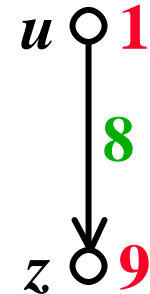
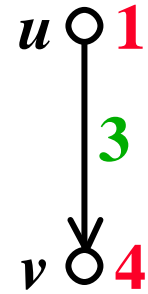
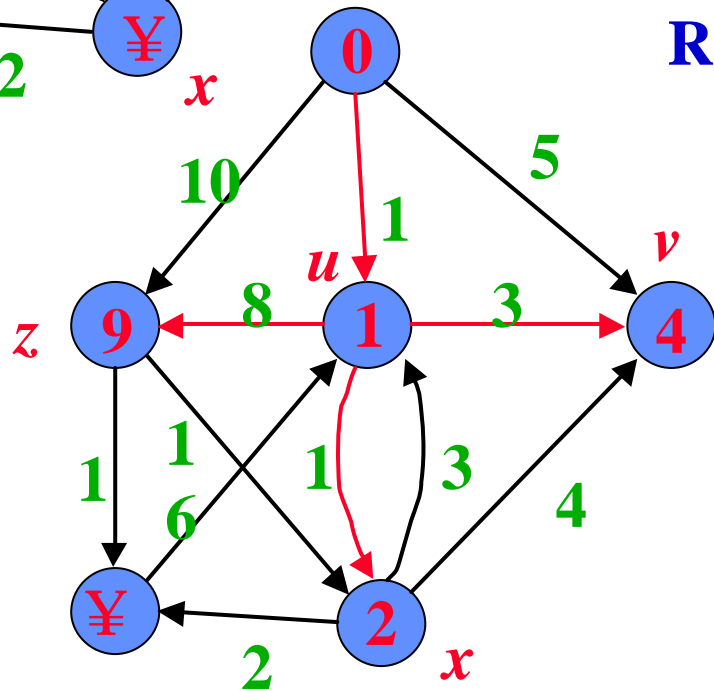
Utilizza la funzione di peso  $w$  e si applica agli *archi del grafo*. Modifica sia  $d[v]$  che  $p[v]$ .



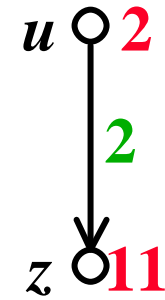
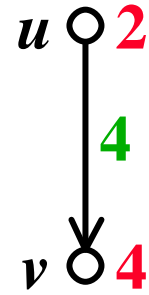
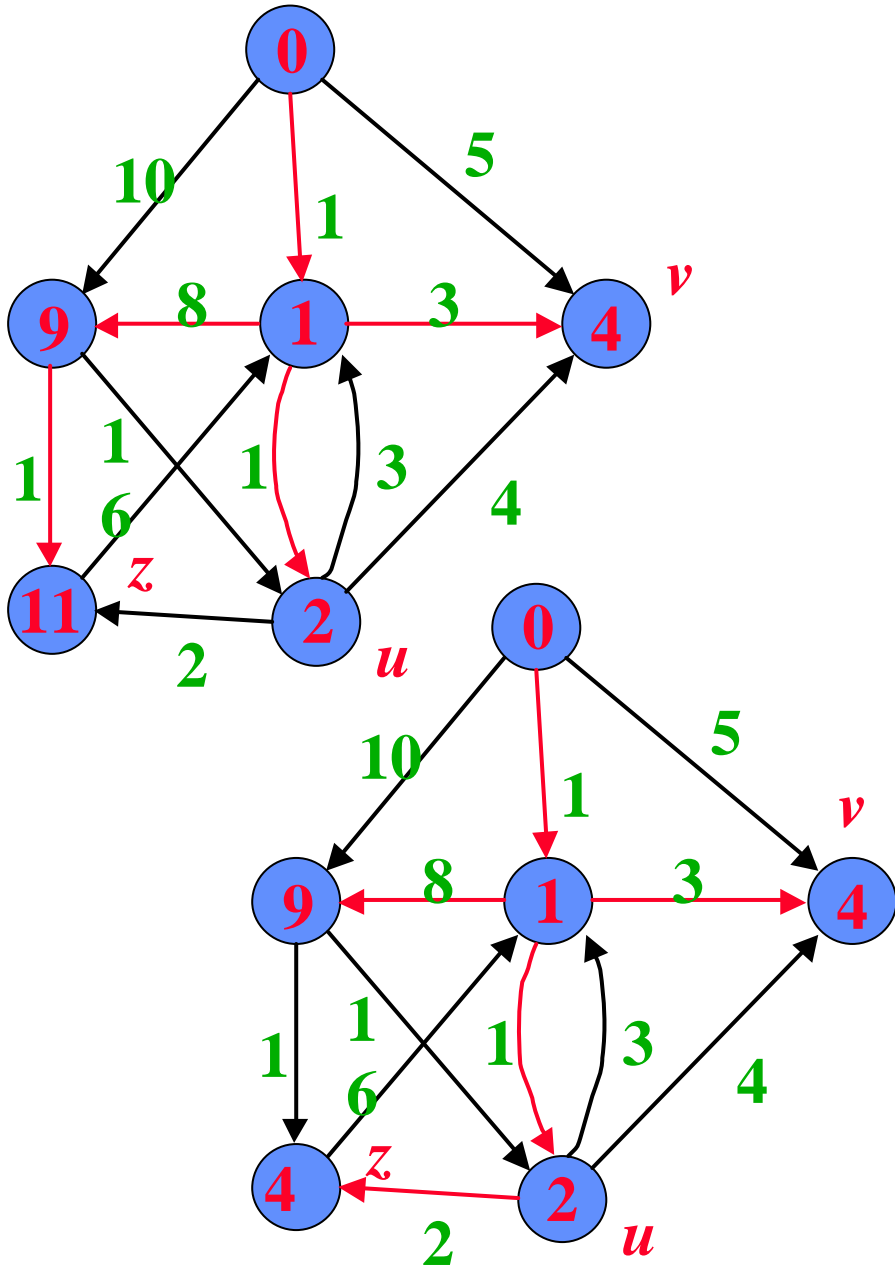
# Rilassamento



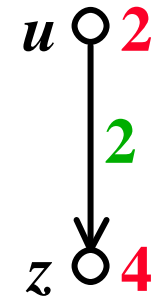
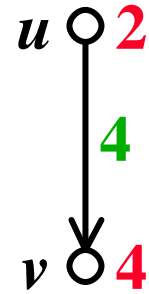
Relax(u,v,w) Relax(u,z,w) Relax(u,x,w)



# Rilassamento



**Relax(u,v,w)    Relax(u,z,w)**



## Rilassamento

*Verifica* se è possibile *ottenere un percorso migliore* tra  $s$  e  $v$  passando per il vertice  $u$

- $d[v]$ : *estremo superiore* della lunghezza del *percorso minimo* tra  $s$  a  $v$  ( $s$  è la *sorgente*)
- $p[v]$ : il *vertice predecessore* di  $v$  nel *percorso minimo corrente* tra  $s$  e  $v$  (padre di  $v$ )
- $w(u,v)$ : *peso* dell'arco  $(u,v)$

```
Relax( $u, v, w$ )  
    if  $d[v] > d[u] + w(u, v)$   
        then  $d[v] = d[u] + w(u, v)$   
             $p[v] = u$ 
```

## *Rilassamento: proprietà*

***Lemma 3:*** Sia  $G = (V, E)$  un grafo orientato pesato, con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ .  
Sia inoltre  $(u, v) \in E$  un arco di  $G$ . Allora, immediatamente dopo un rilassamento di  $(u, v)$  ( $\text{Relax}(u, v, w)$ ), varrà  $d[v] \leq d[u] + w(u, v)$ .

## *Rilassamento: proprietà*

***Lemma 4:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $s$  la sorgente e il grafo sia inizializzato con una chiamata a `Inizializza( $G, s$ )`.

Allora, vale  $d[v] \geq d(s, v)$  per ogni vertice  $v$  di  $G$  e tale *invariante* viene mantenuto da ogni sequenza di operazioni di *rilassamento*. Inoltre, appena  $d[v] = d(s, v)$ ,  $d[v]$  non cambia più.

## *Rilassamento: proprietà*

***Corollario 2:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Supponiamo che in  $G$  non esistano percorsi tra  $s$  e un vertice  $v$ .

Allora dopo che grafo è stato inizializzato da  $\text{Inizializza}(G, s)$ , vale  $d[v] = d(s, v)$  e questa *uguaglianza* viene mantenuto da ogni sequenza di operazioni di *rilassamento*.

## Rilassamento: proprietà

**Lemma 5:** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $s$  la sorgente e  $s \xrightarrow{p'} u \rightarrow v$  sia un *percorso minimo* per qualche  $u, v \in V$ . Il grafo sia inizializzato con una chiamata a  $\text{Inizializza}(G, s)$  e venga applicata una sequenza di operazioni di *rilassamento* che includa  $\text{Relax}(u, v, w)$ .

Se  $d[u] = d(s, u)$  in qualunque momento *prima della chiamata*, allora vale  $d[v] = d(s, v)$  *sempre dopo la chiamata*.

## *Rilassamento e percorsi minimi*

***Lemma 6:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  e sia  $s$  la sorgente.

Allora, dopo che il grafo è stato inizializzato con una chiamata a `Inizializza( $G, s$ )`, il sottografo dei predecessori  $G_p$  forma un *albero con radice  $s$* , e qualunque sequenza di operazioni di *rilassamento* su  $G$  mantiene questa proprietà.



## *Rilassamento e percorsi minimi*

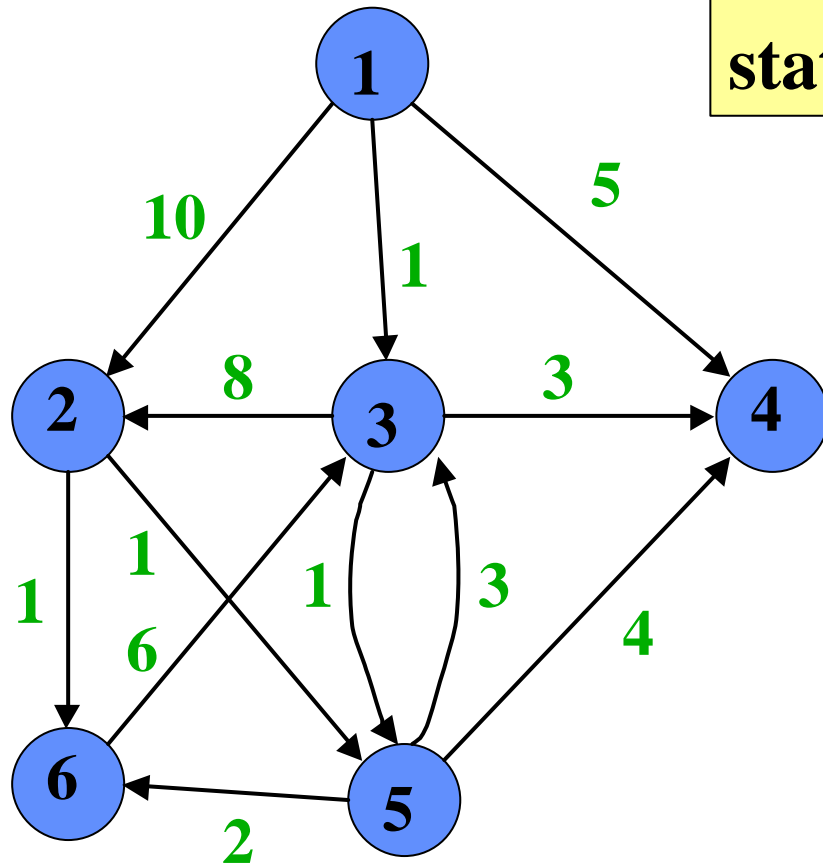
***Lemma 7:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $s$  la sorgente e  $G$  non contenga cicli di peso negativo.

Il grafo sia inizializzato con una chiamata a  $\text{Inizializza}(G, s)$  e venga applicata una sequenza di operazioni di *rilassamento* che includa  $\text{Relax}(u, v, w)$  tale che  $d[v] = d(s, v)$ .

Allora il *sottografo dei predecessori*  $G_p$  è un *albero di cammini minimi* con radice  $s$ .

## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

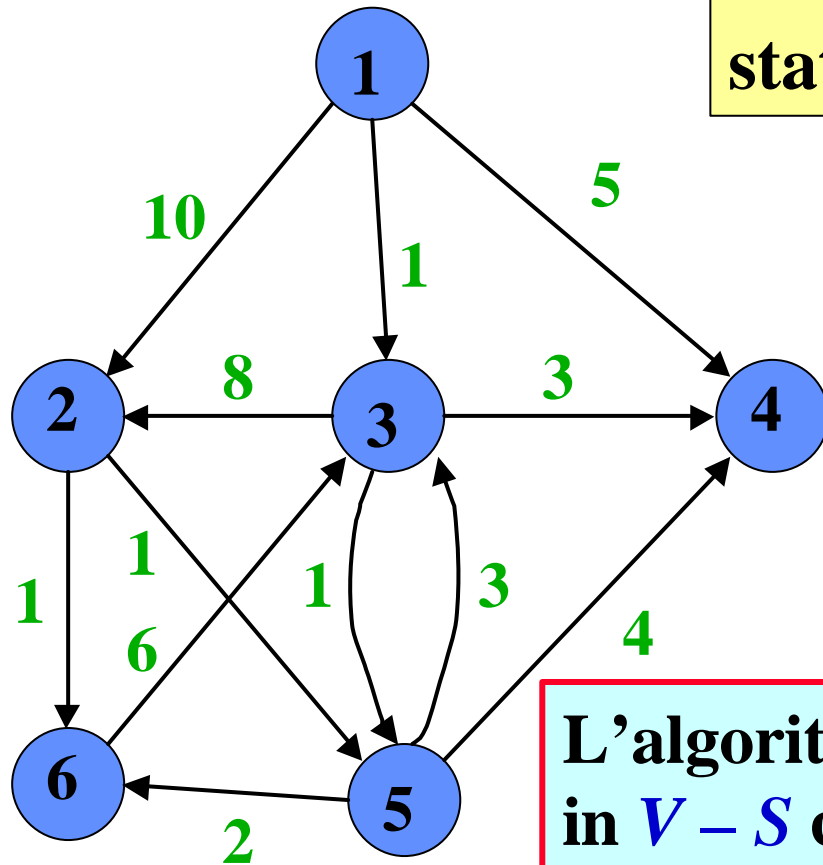
L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



Utilizza anche, per ogni vertice  $v$  non in  $S$ , un campo  $d[v]$  contenente ad ogni passo l'*estremo superiore* del peso del percorso minimo da  $s$  a  $v$ .

## Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.

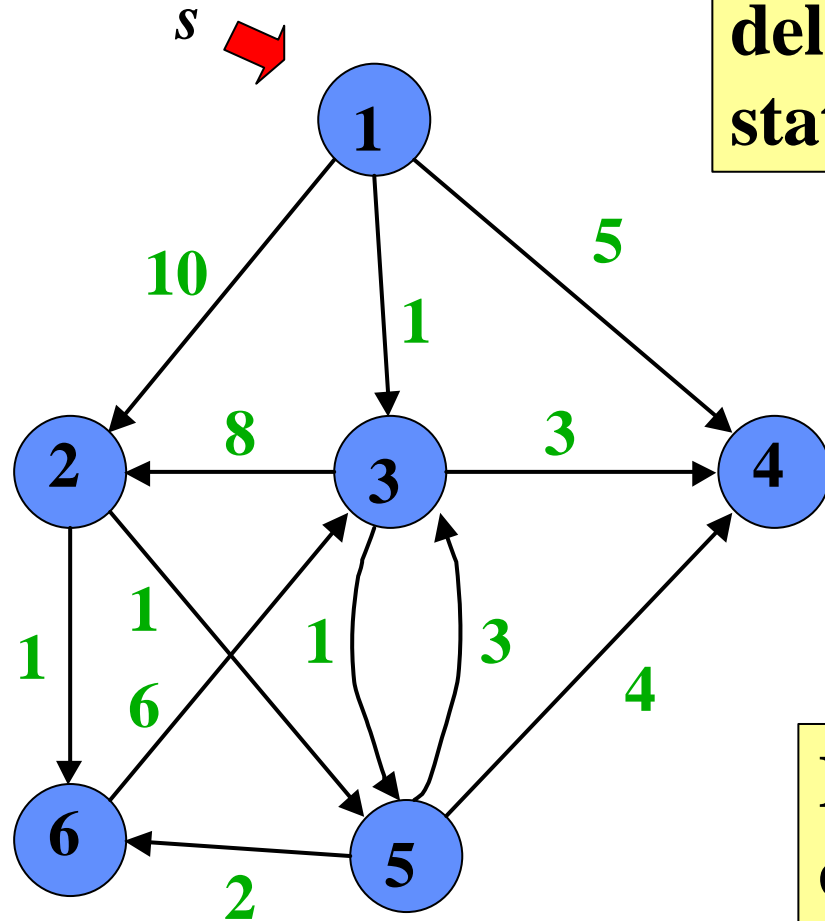


Utilizza anche, per ogni vertice  $v$  non in  $S$ , un campo  $d[v]$  contenente ad ogni passo l'*estremo superiore* del peso del percorso minimo da  $s$  a  $v$ .

L'algoritmo seleziona a turno il vertice  $u$  in  $V - S$  col *minimo valore*  $d[u]$ , inserisce  $u$  in  $S$ , e *rilassa* tutti gli archi uscenti da  $u$ .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.



L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.

Inizialmente:  $S = \{ \}$ .

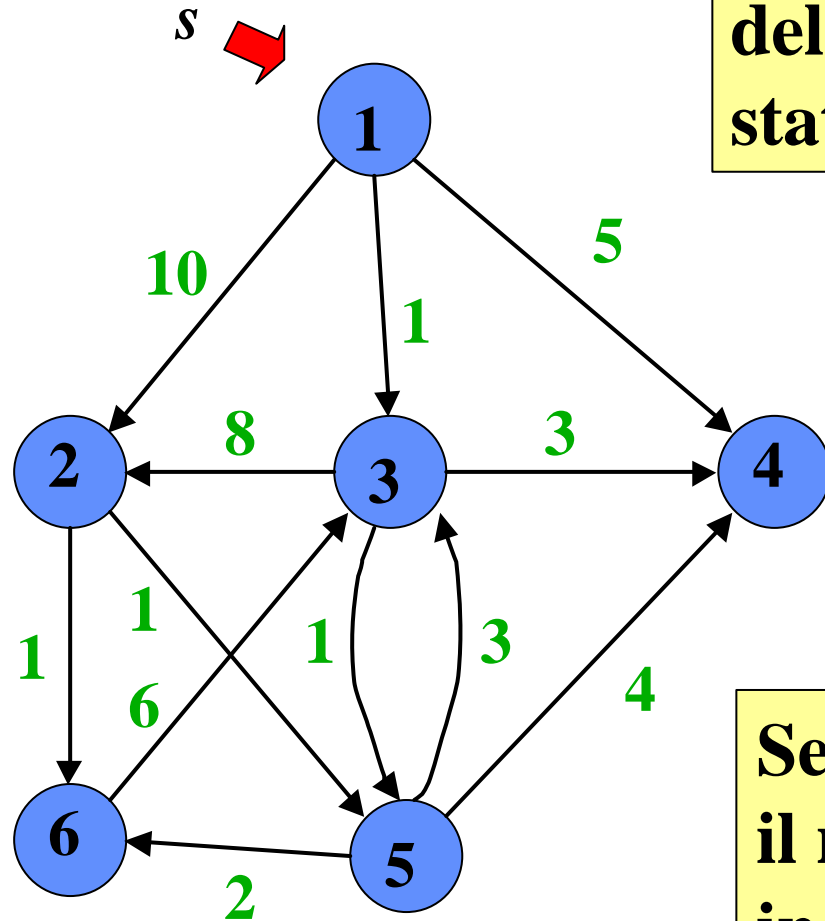
$v$	1	2	3	4	5	6
$d$	0	∞	∞	∞	∞	∞

Inizializza una *coda a priorità* con tutti i vertici e i loro estremi superiori  $d[]$ .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



Inizialmente:  $S = \{ \}$ .

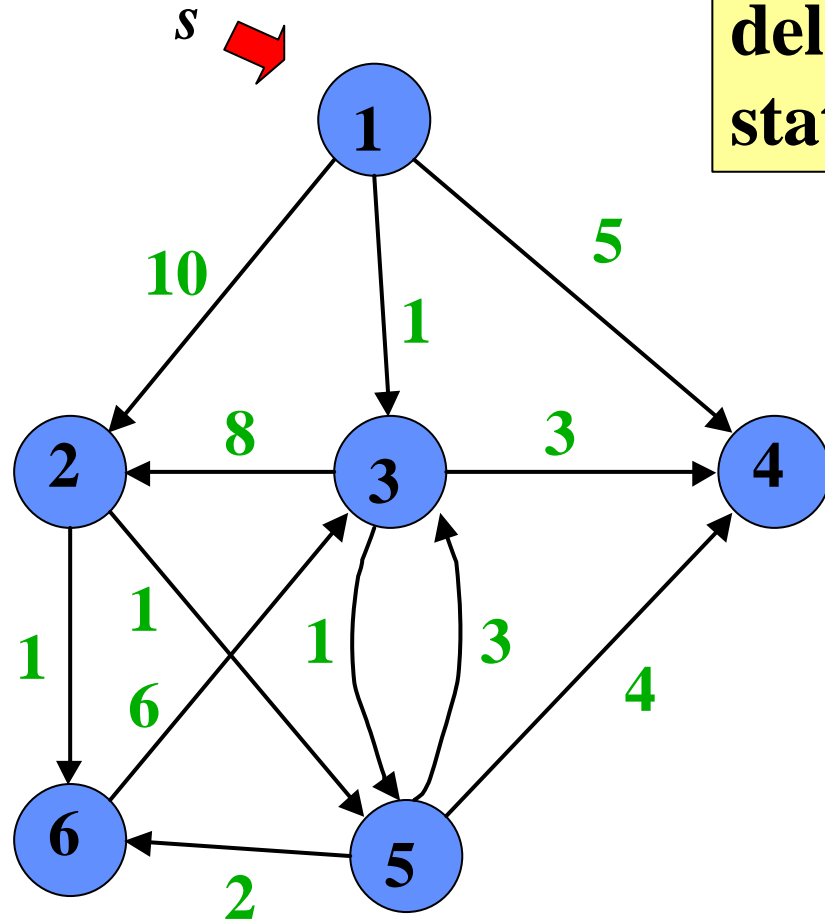
$v$	1	2	3	4	5	6
$d$	0	∞	∞	∞	∞	∞

Seleziona il vertice  $u \hat{\in} V - S$  con il minimo valore  $d[v]$ , inserisce  $u$  in  $S, \dots$

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S = \begin{matrix} 1 \\ 0 \end{matrix}$  (qui manteniamo la *stima* con il *vertice* in  $S$ )

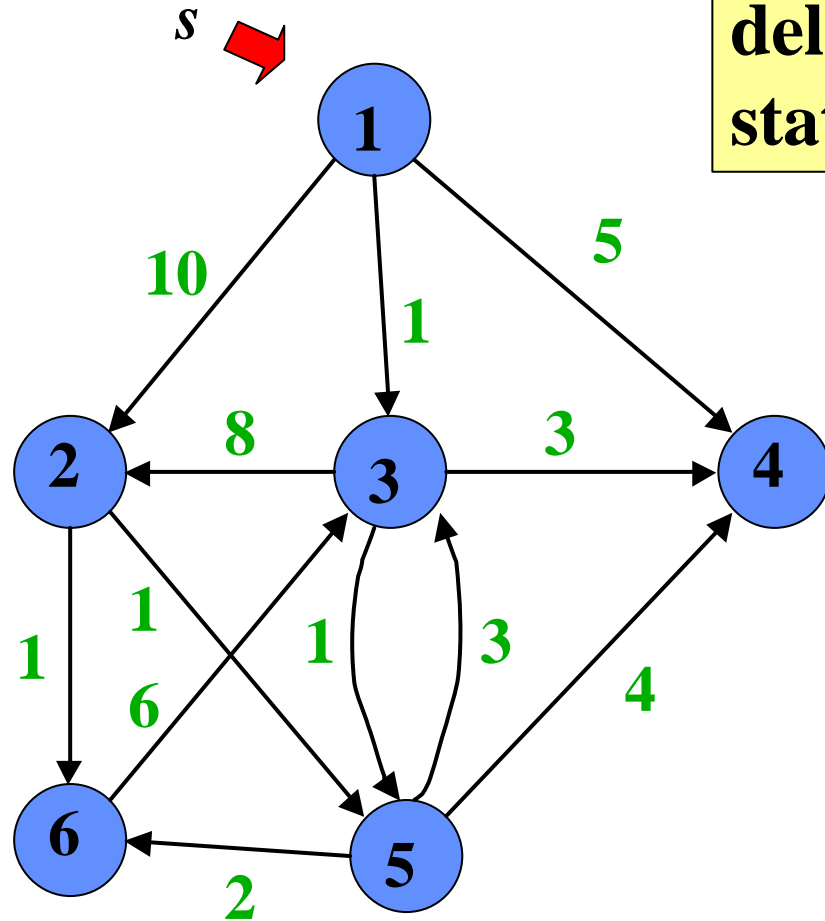
$v$	2	3	4	5	6
$d$	∞	∞	∞	∞	∞

... rimuovi  $u$  dalla *coda*, inserisci  $u$  in  $S$ ,...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$ 

1
0

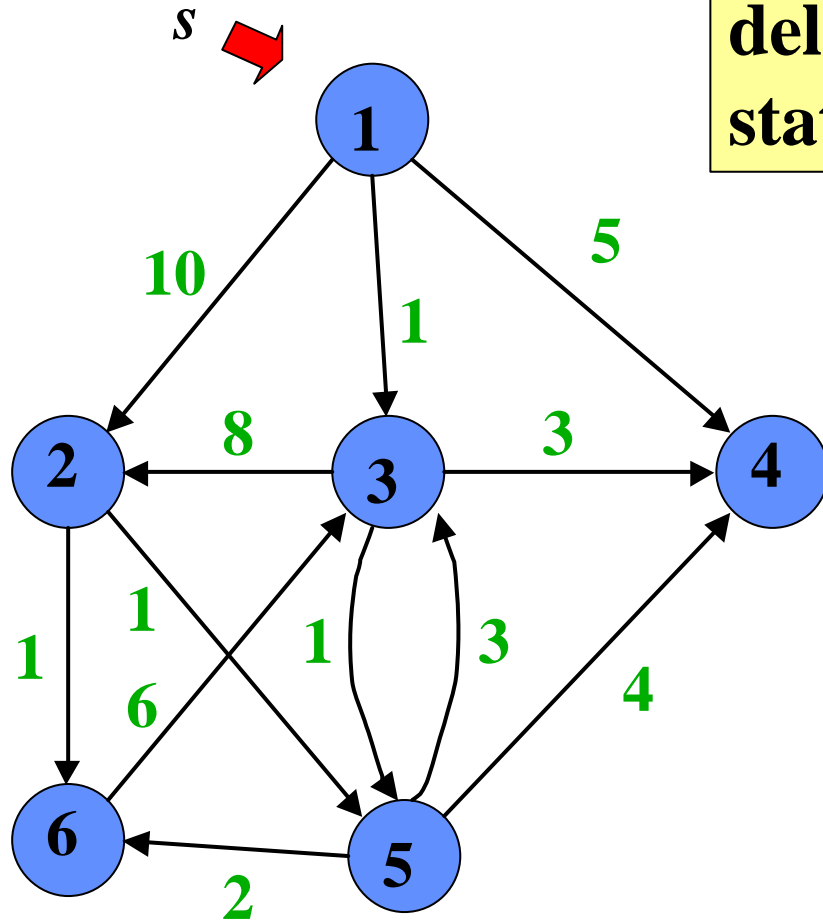
$v$	2	3	4	5	6
$d$	10	1	5	∞	∞

... e *rilassa* gli *archi uscenti* da  $u$ .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1					
0					
$v$	3	4	2	5	6
$d$	1	5	10	∞	∞

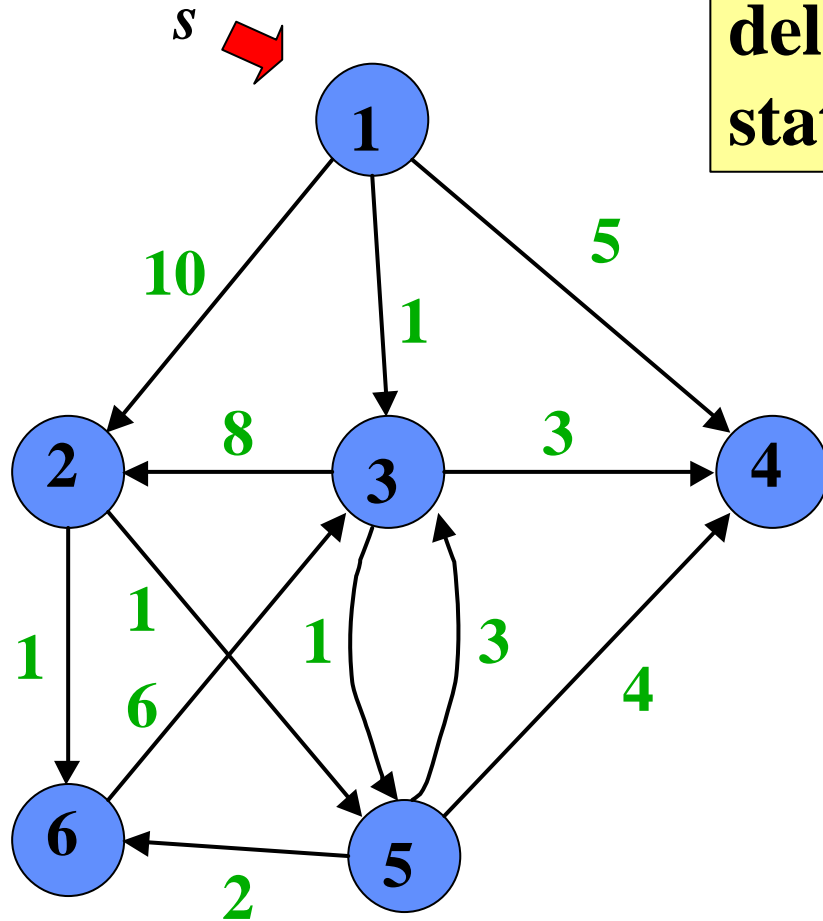
... *riordina* la *coda* rispetto alle nuove *stime*.



# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1
0

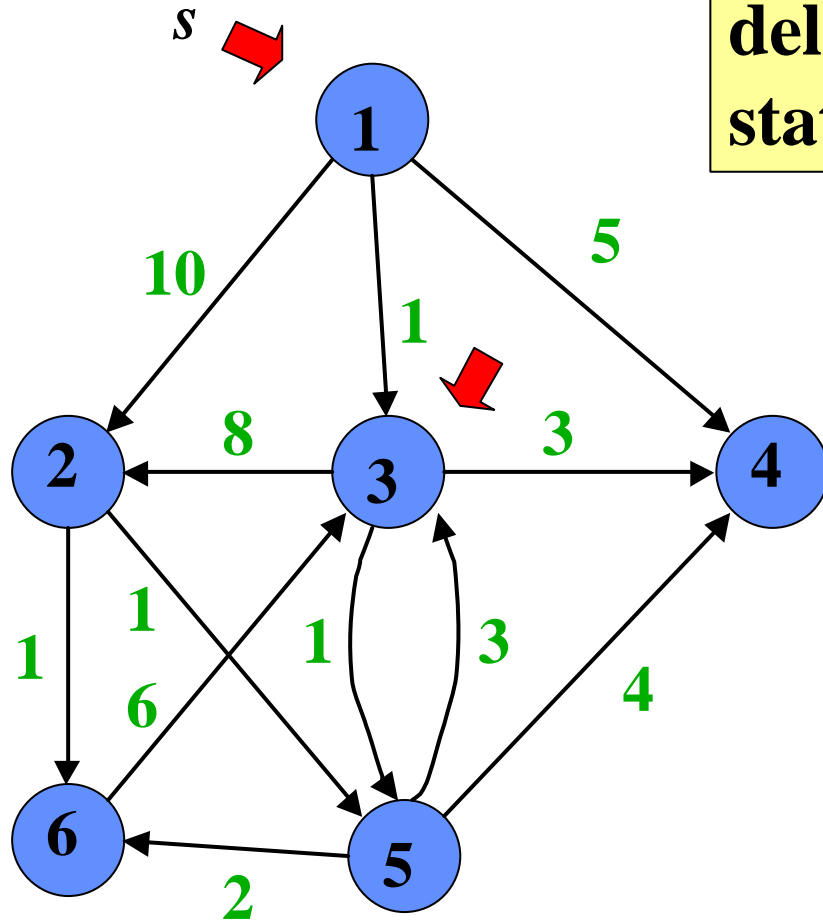
$v$	3	4	2	5	6
$d$	1	5	10	∞	∞

*Ripeti ...*

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



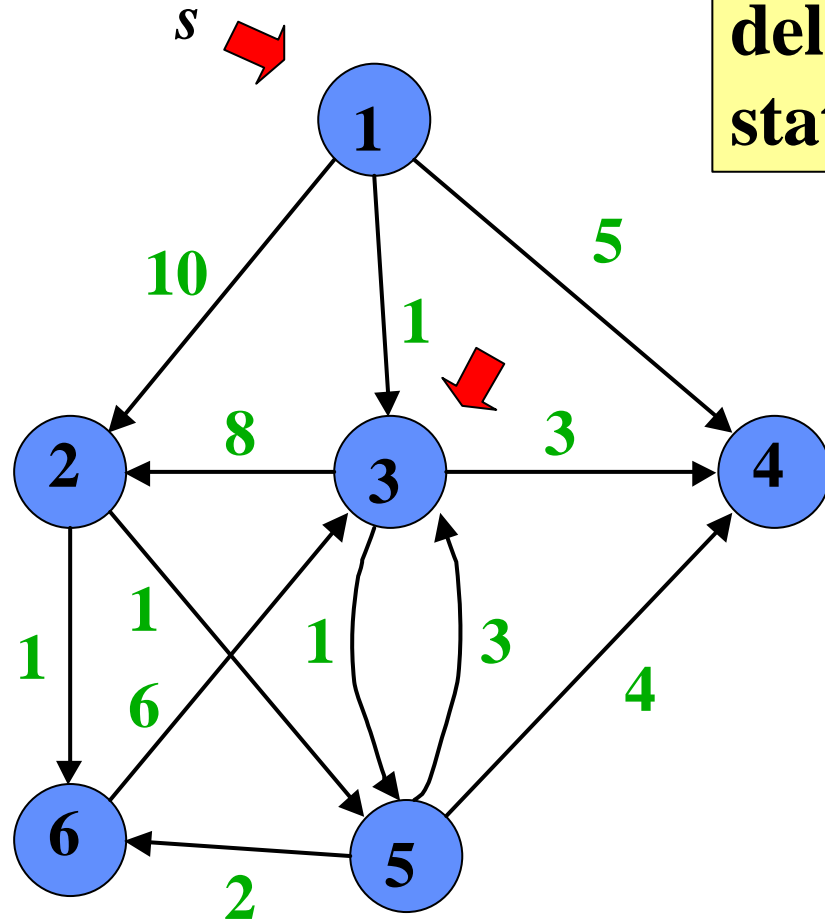
$S =$	1	3						
	0	1						
$v$					4	2	5	6
$d$					5	10	∞	∞

... rimuovi dalla *coda* e inserisci in  $S$

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3
0	1

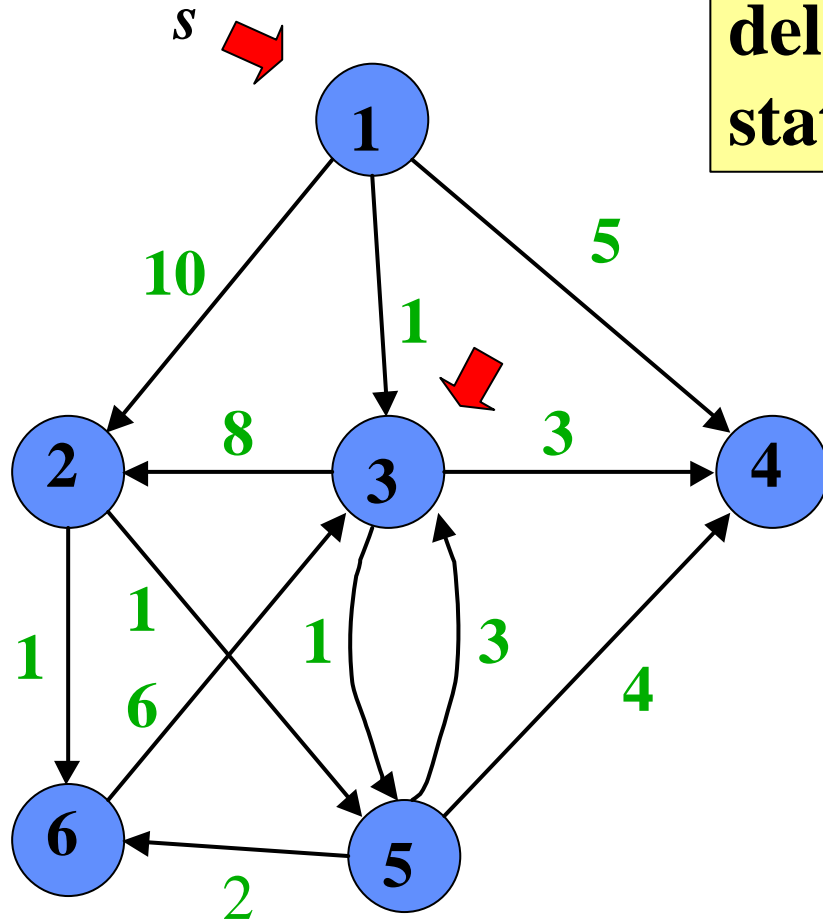
$v$	4	2	5	6
$d$	4	9	2	∞

... rilascia gli archi ...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3
0	1

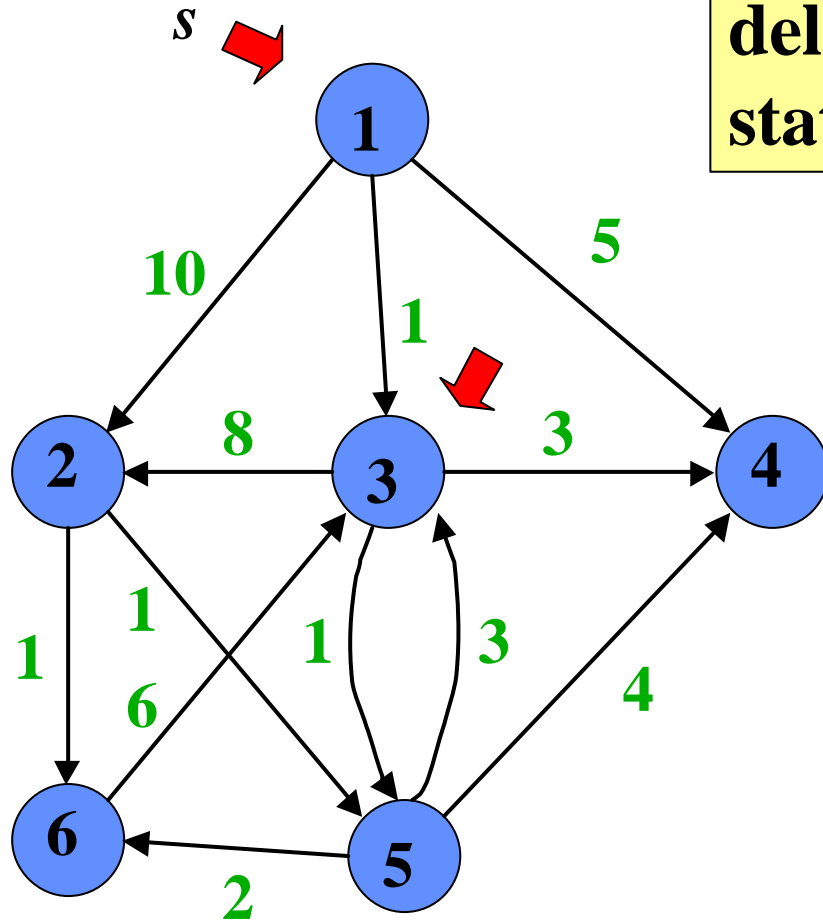
$v$	5	4	2	6
$d$	2	4	9	∞

... e riordina la coda...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3
0	1

$v$

5	4	2	6
---	---	---	---

$d$

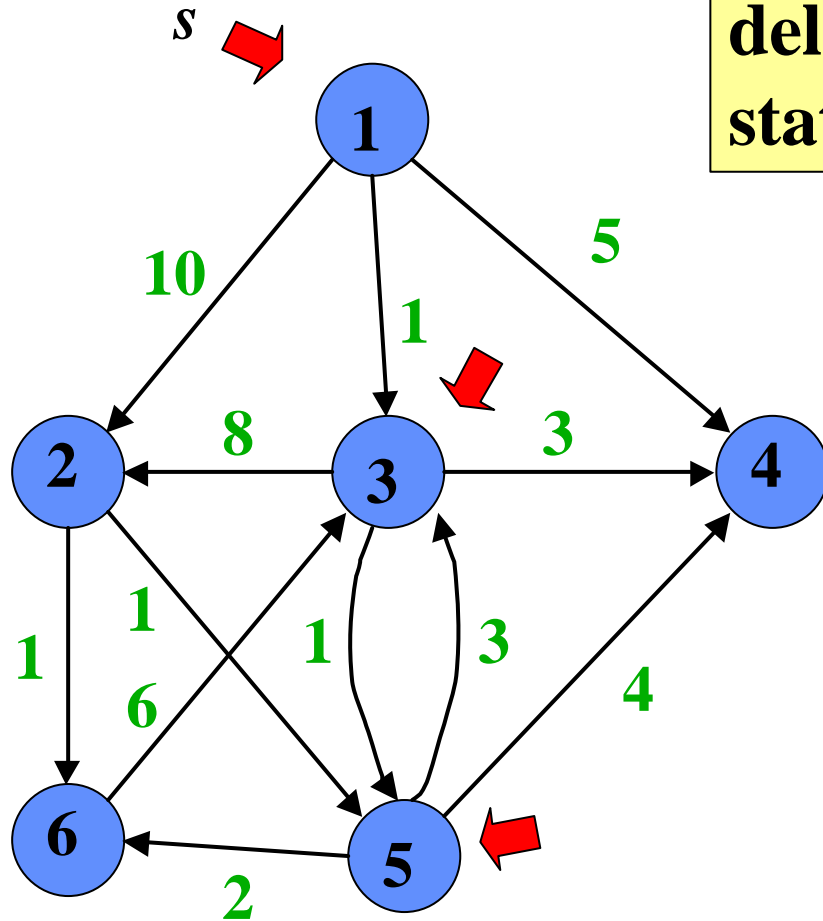
2	4	9	∞
---	---	---	---

Ripeti . . .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	5
0	1	2

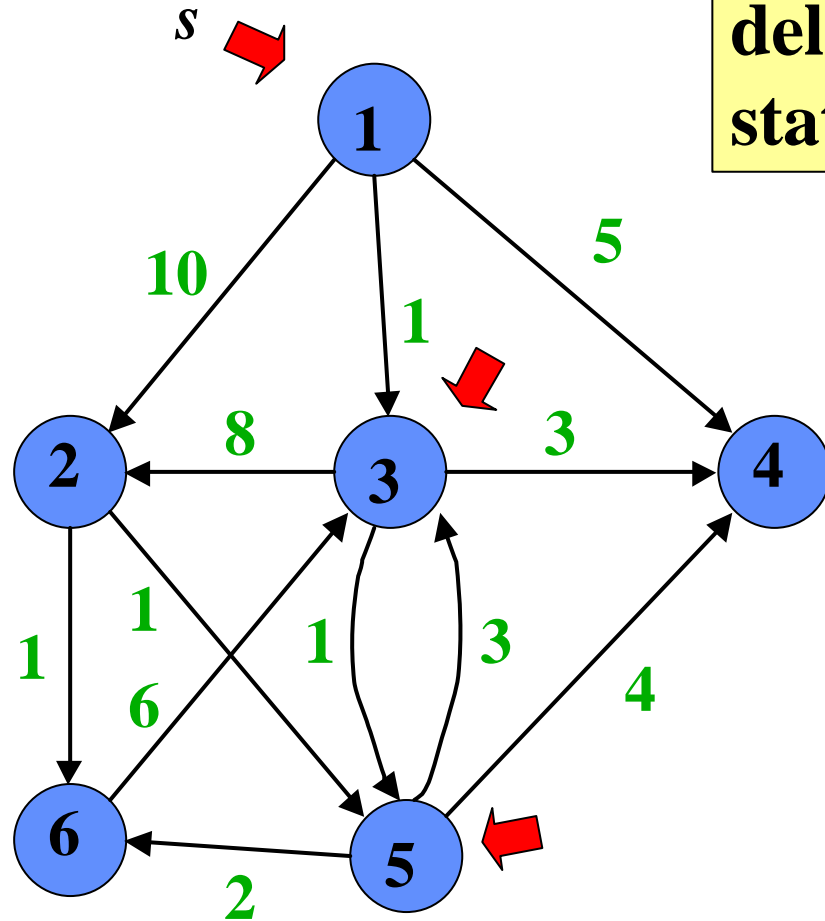
$v$	4	2	6
$d$	4	9	∞

... rimuovi dalla coda e inserisci in  $S$

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	5
0	1	2

$v$

4	2	6
---	---	---

$d$

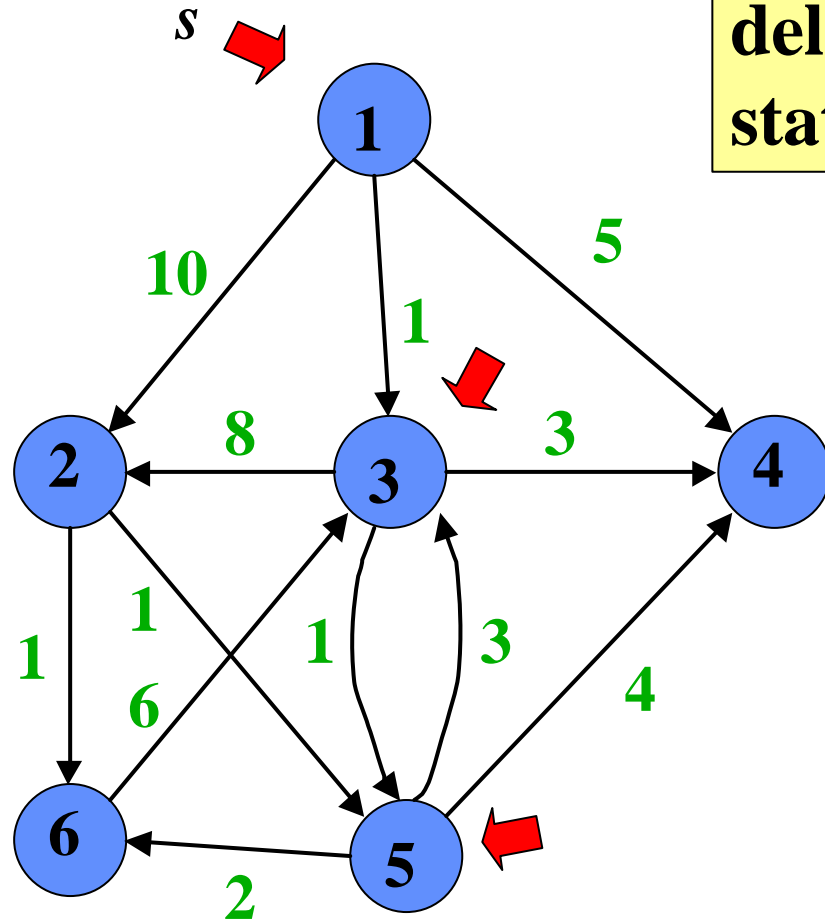
4	9	4
---	---	---

... rilascia gli archi ...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	5	
0	1	2	
$v$	4	6	2
$d$	4	4	9

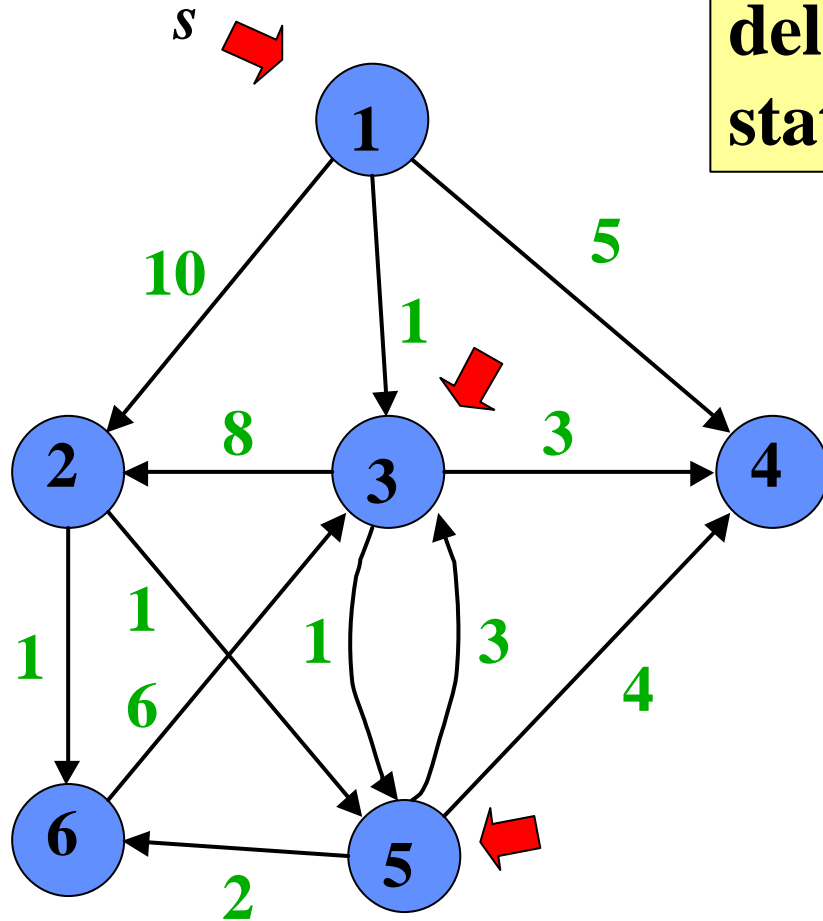
... e riordina la coda ...



# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	5
0	1	2

$v$

4	6	2
---	---	---

$d$

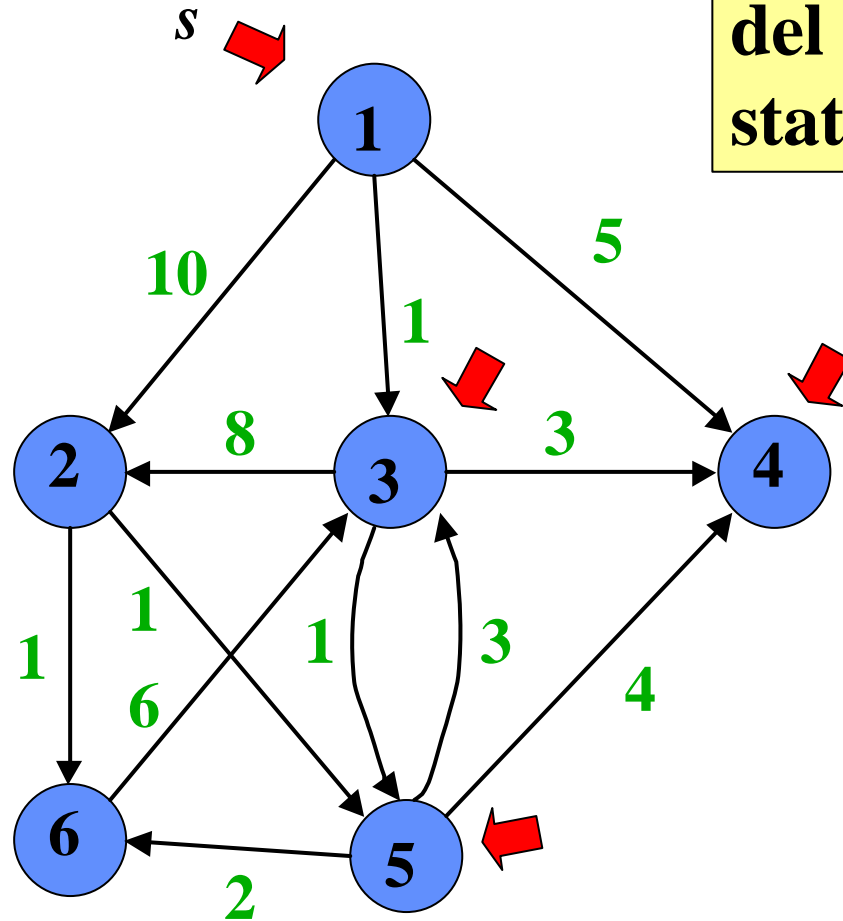
4	4	9
---	---	---

Ripeti ...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5
0	1	4	2

$v$

6	2
---	---

$d$

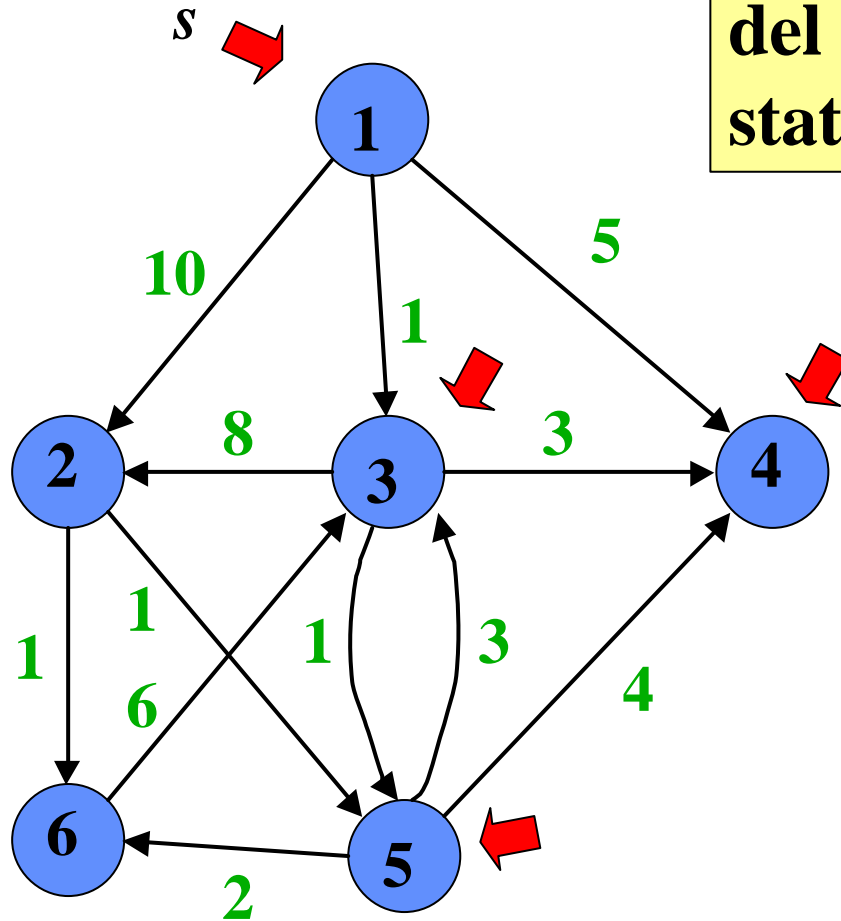
4	9
---	---

... rimuovi dalla coda e inserisci in  $S$

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5
0	1	4	2

$v$

6	2
---	---

$d$

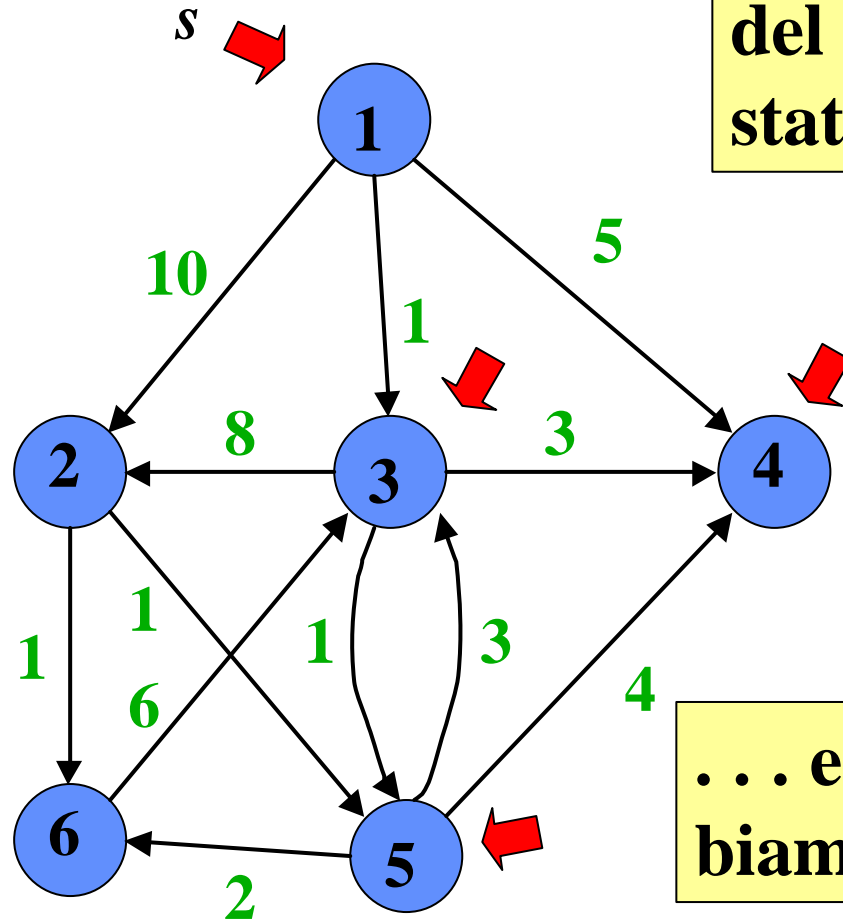
4	9
---	---

... rilascia gli archi ...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5
0	1	4	2

$v$

6	2
---	---

$d$

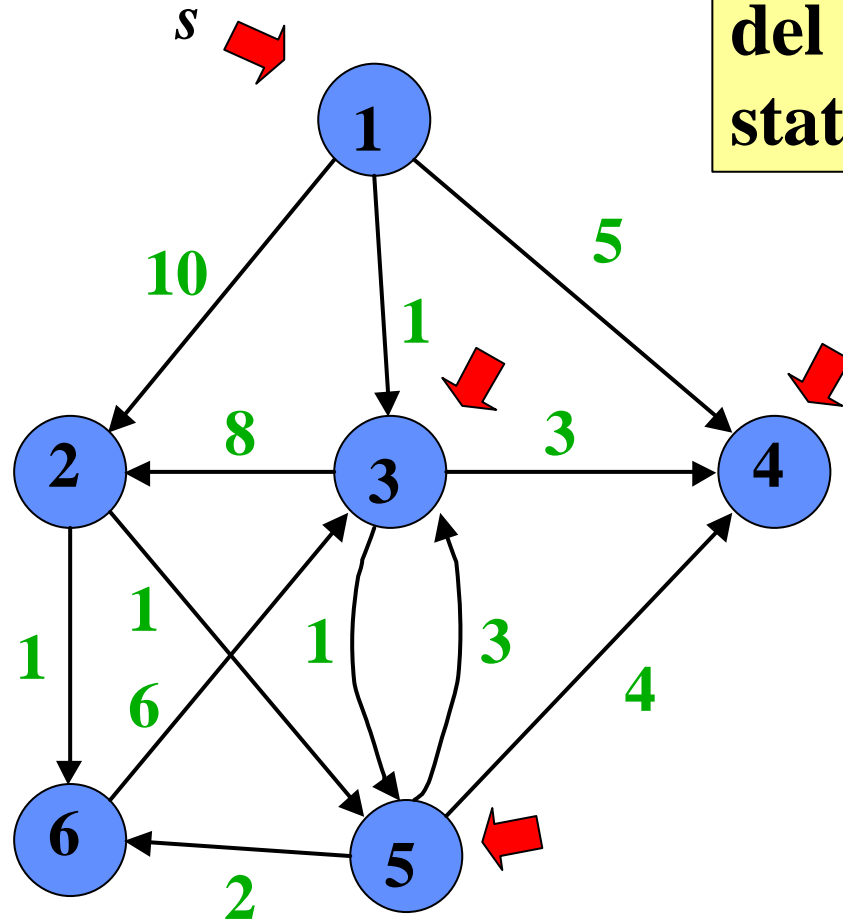
4	9
---	---

... e riordina la coda (nessun cambiamento in questo caso) ...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5
0	1	4	2

$v$

6	2
---	---

$d$

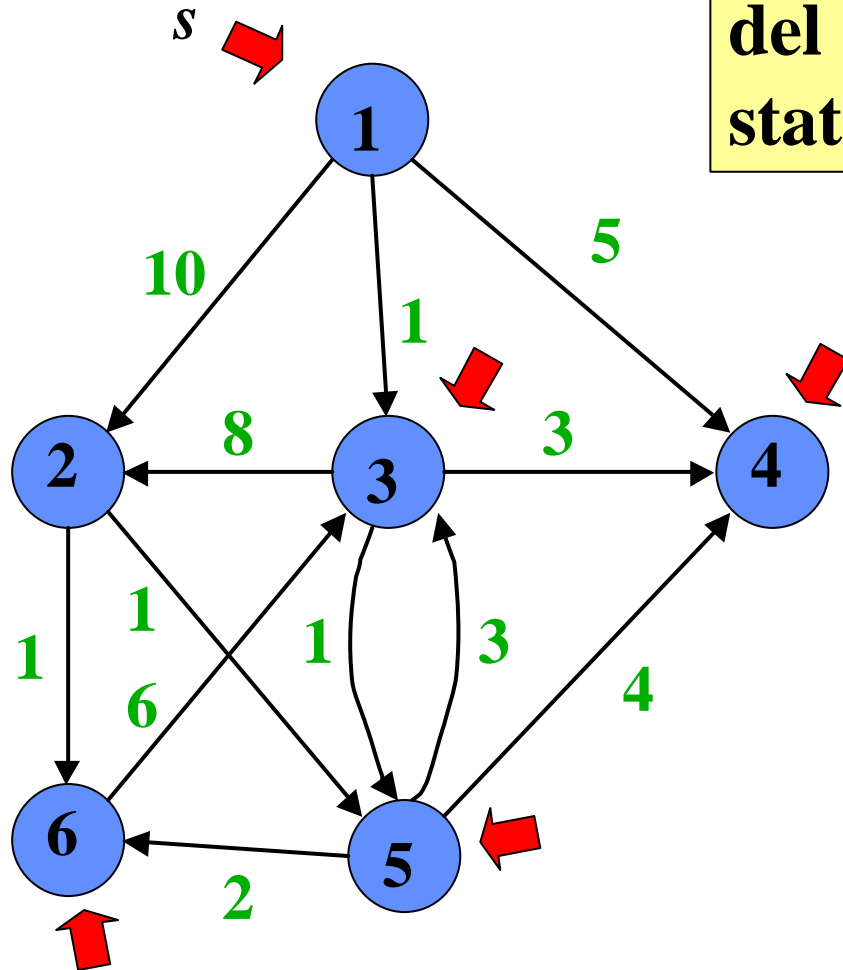
4	9
---	---

Ripeti . . .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5	6
0	1	4	2	4

$v$

2
---

$d$

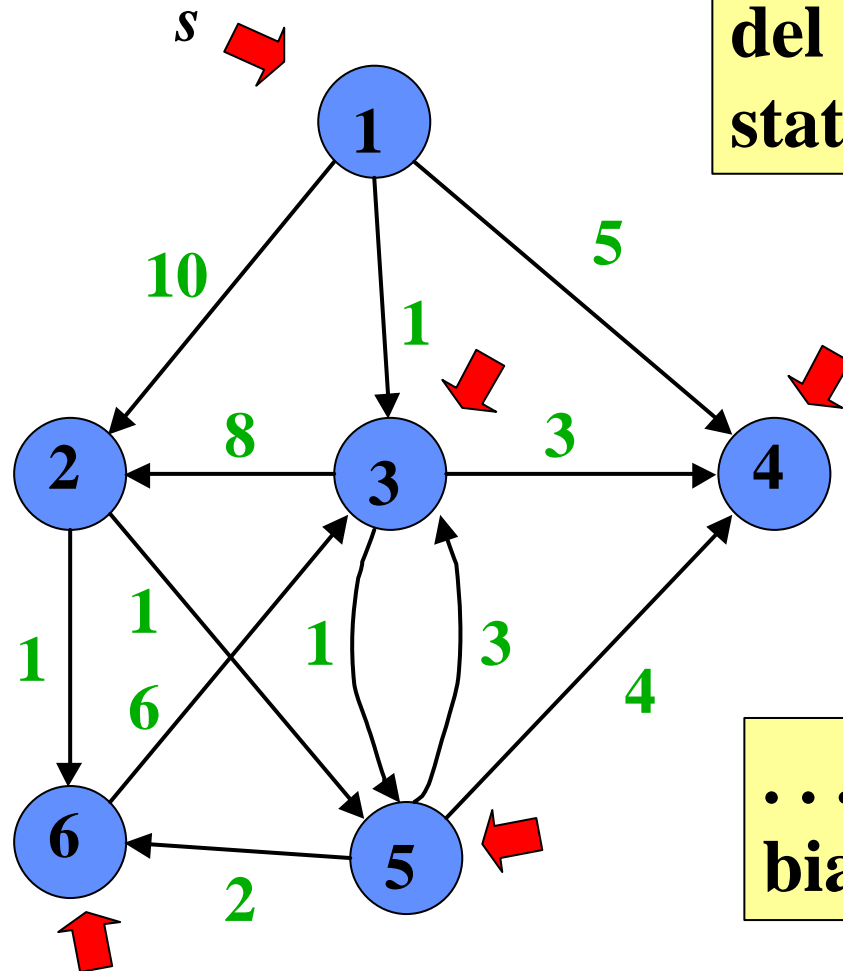
9
---

... rimuovi dalla coda e inserisci in  $S$

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5	6
0	1	4	2	4

$v$

2
---

$d$

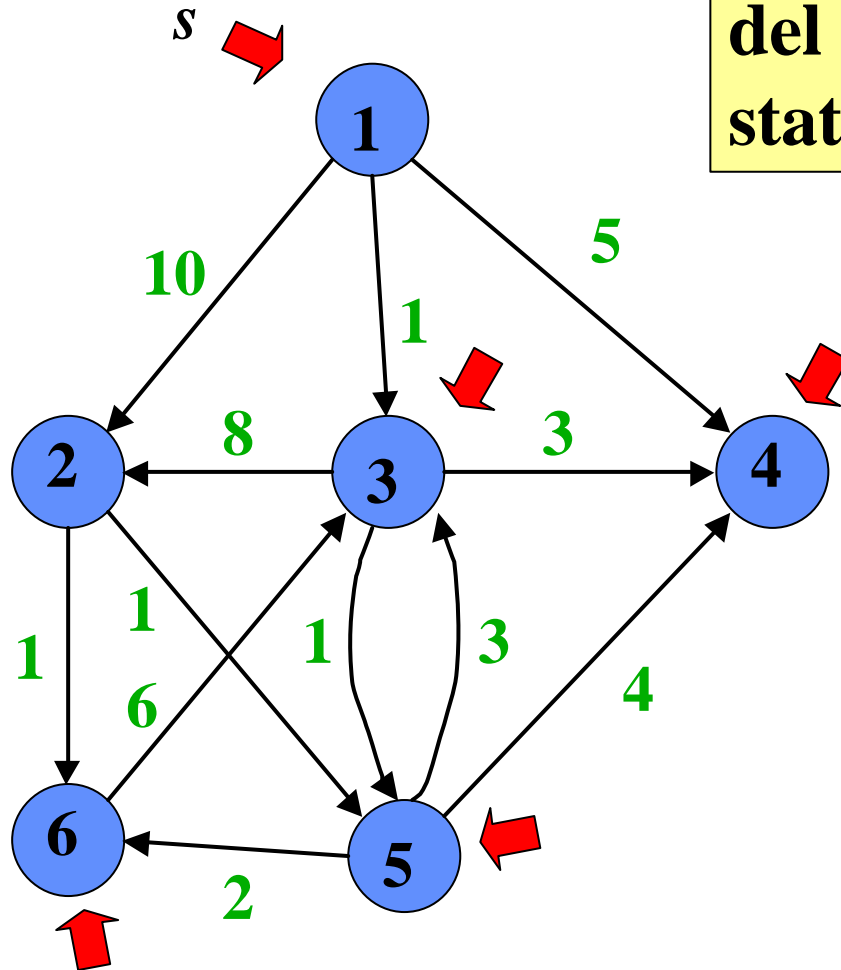
9
---

... rilassa gli archi (nessun cambiamento in questo caso) ...

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	3	4	5	6
0	1	4	2	4

$v$

2
---

$d$

9
---

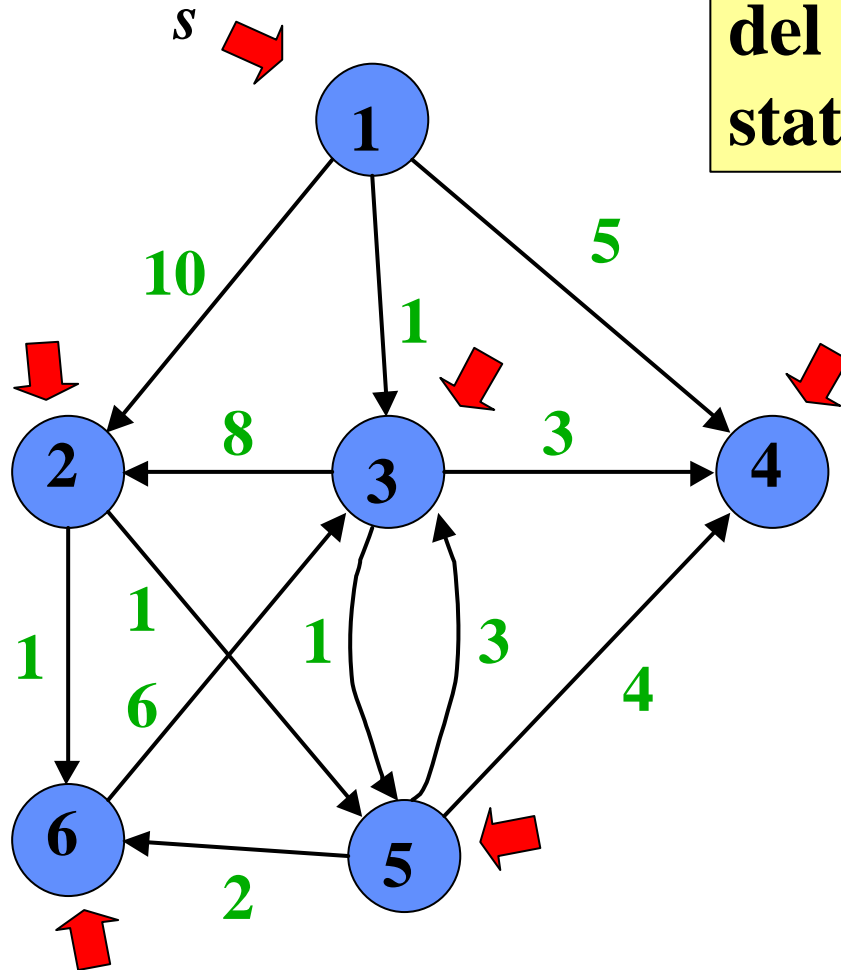
Ripeti . . .



# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.



$S =$

1	2	3	4	5	6
0	9	1	4	2	4

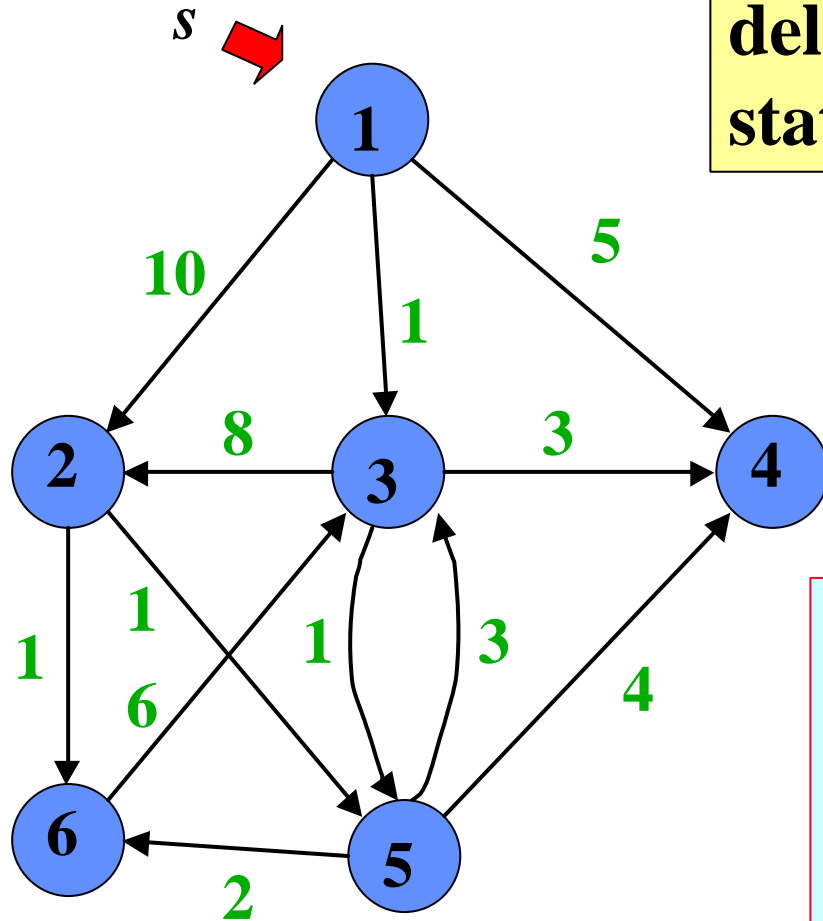
$v$   
 $d$

*Fatto!*

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

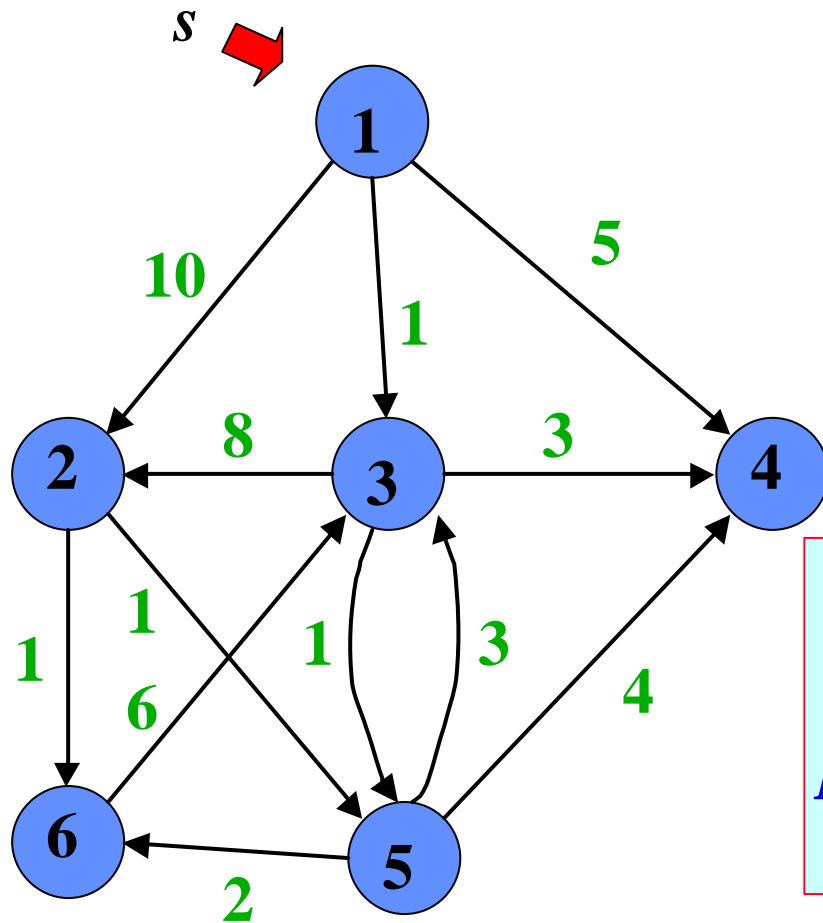
Sia 1 il *vertice sorgente*.

L'*algoritmo di Dijkstra* utilizza un insieme  $S$  di vertici i cui pesi del percorso minimo sono già stati determinati.


$$S = \begin{matrix} v & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \end{matrix} \\ d & \begin{matrix} 0 & 9 & 1 & 4 & 2 & 4 \end{matrix} \end{matrix}$$

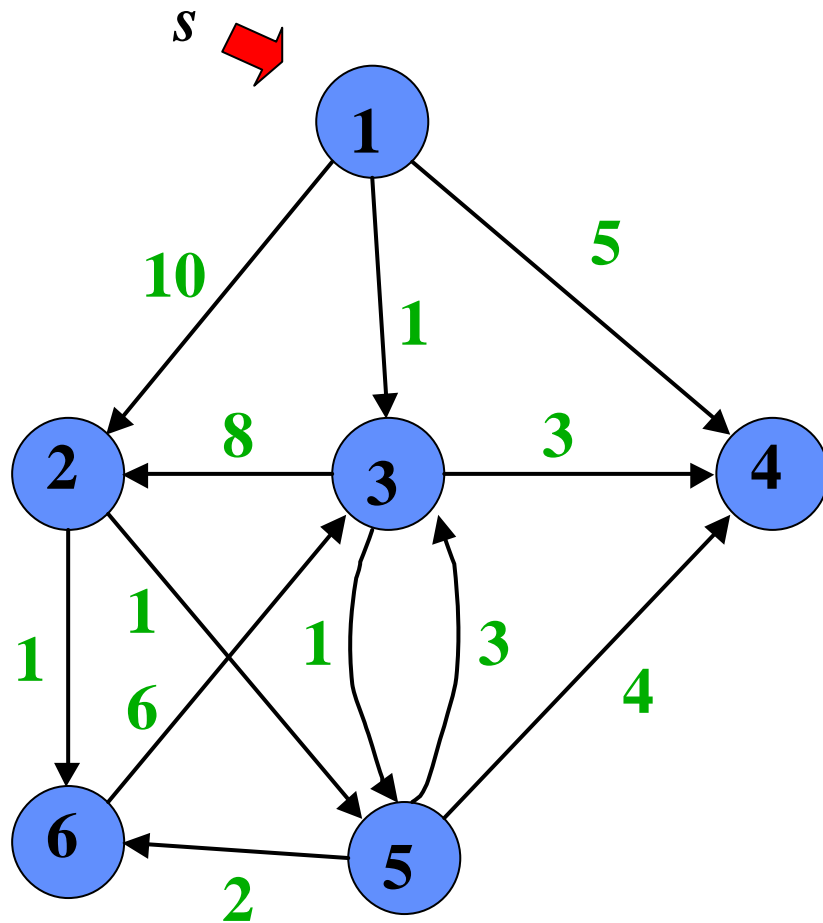
Il risultato è la riga in basso che contiene in ciascuna cella la *lunghezza del percorso minimo* dal nodo  $s$  al nodo indicato nella riga sopra.

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)


$$S = \begin{matrix} v & 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ d & 0 & 9 & 1 & 4 & 2 & 4 \\ p & & 3 & 1 & 3 & 3 & 5 \end{matrix}$$

Per calcolare i percorsi corrispondenti, utilizziamo il campo  $p[v]$ , che contiene il predecessore  $v$  lungo il percorso minimo.

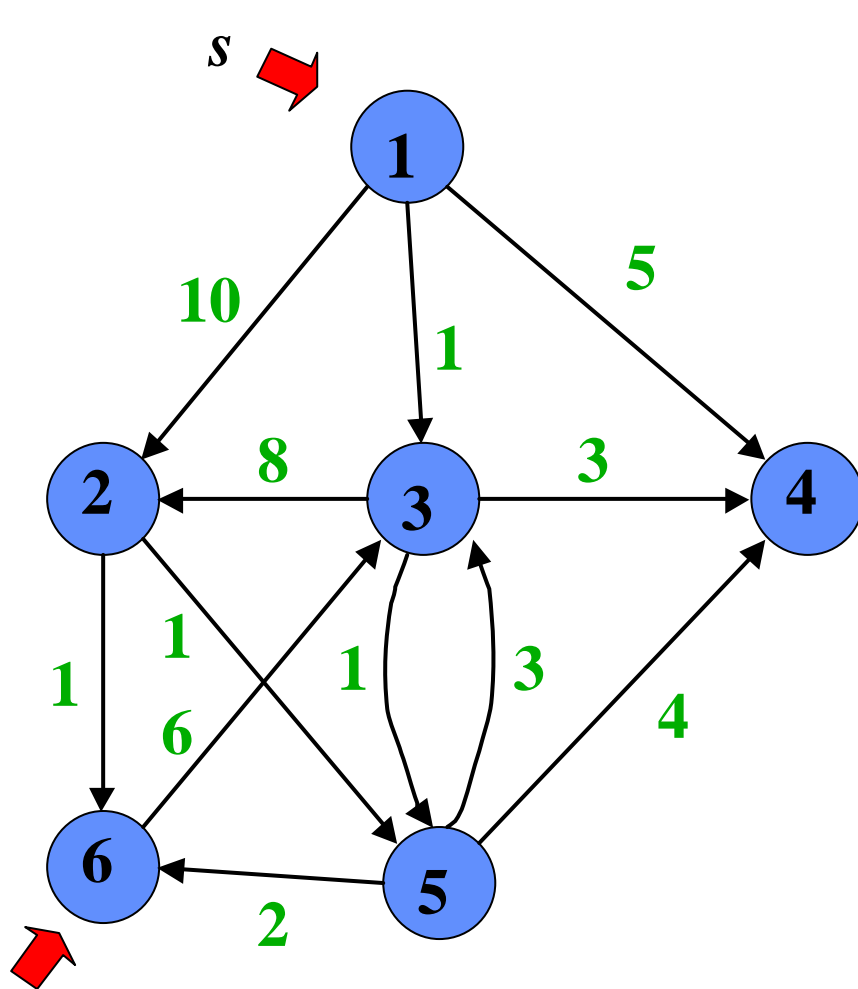
# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)



$$S = \begin{matrix} v & 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ d & 0 & 9 & 1 & 4 & 2 & 4 \\ p & & 3 & 1 & 3 & 3 & 5 \end{matrix}$$

Utilizzando il predecessore  $p[v]$ , si può facilmente ricostruire il percorso fino a  $v$ , *procedendo all'indietro* da  $v$  a  $s$ .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

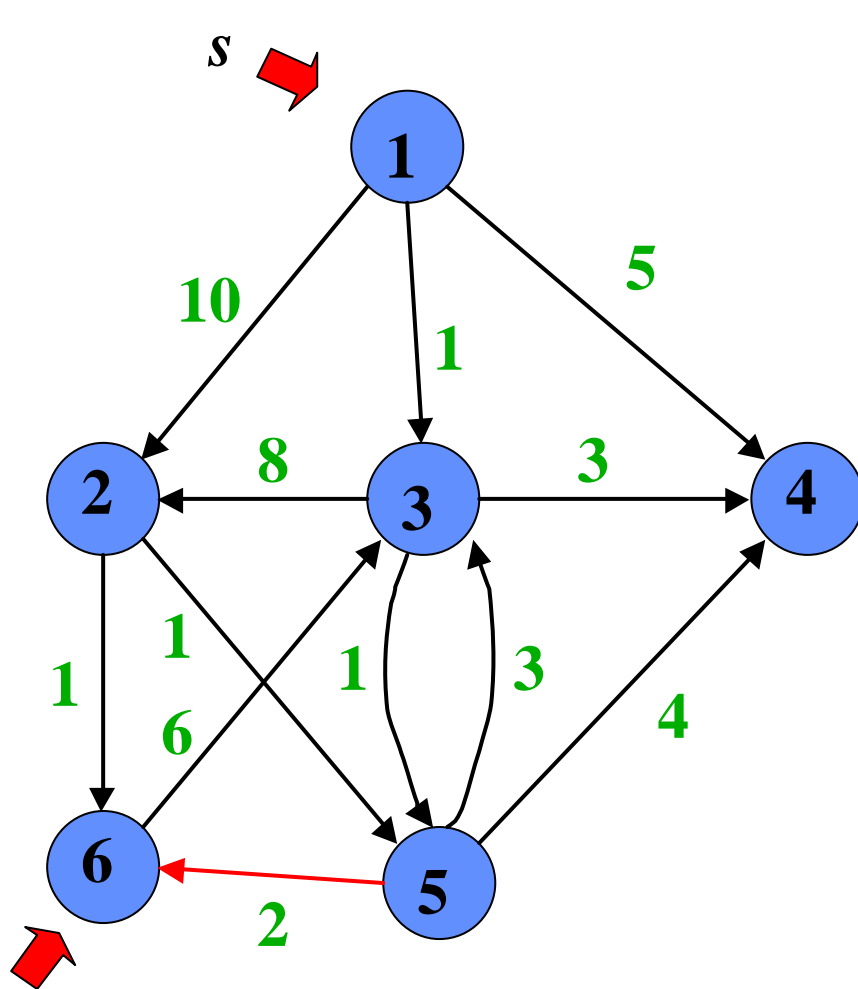


$$S = \begin{matrix} v & & & & & \\ d & & & & & \\ p & & & & & \end{matrix}$$

	1	2	3	4	5	6
d	0	9	1	4	2	4
p		3	1	3	3	5

Es.,  $v = 6$ .

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)

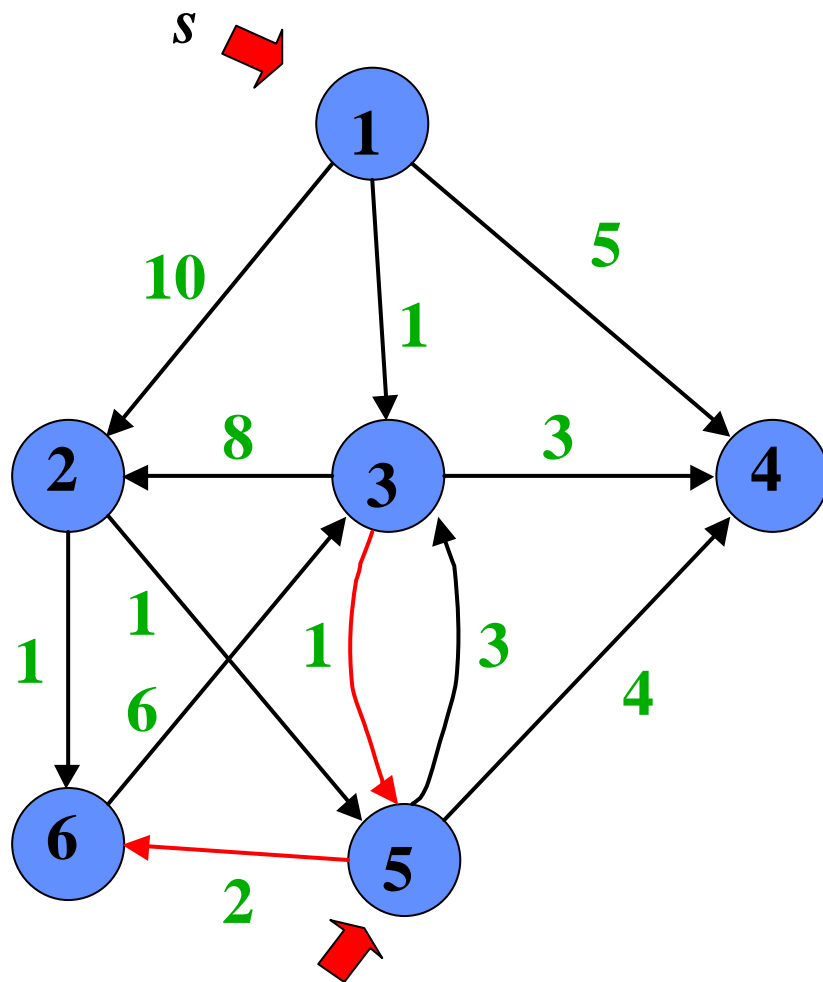


$v$	1	2	3	4	5	6
$d$	0	9	1	4	2	4
$p$		3	1	3	3	5

Es.,  $v = 6$ .

$p(6) = 5$ ,

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)



↓

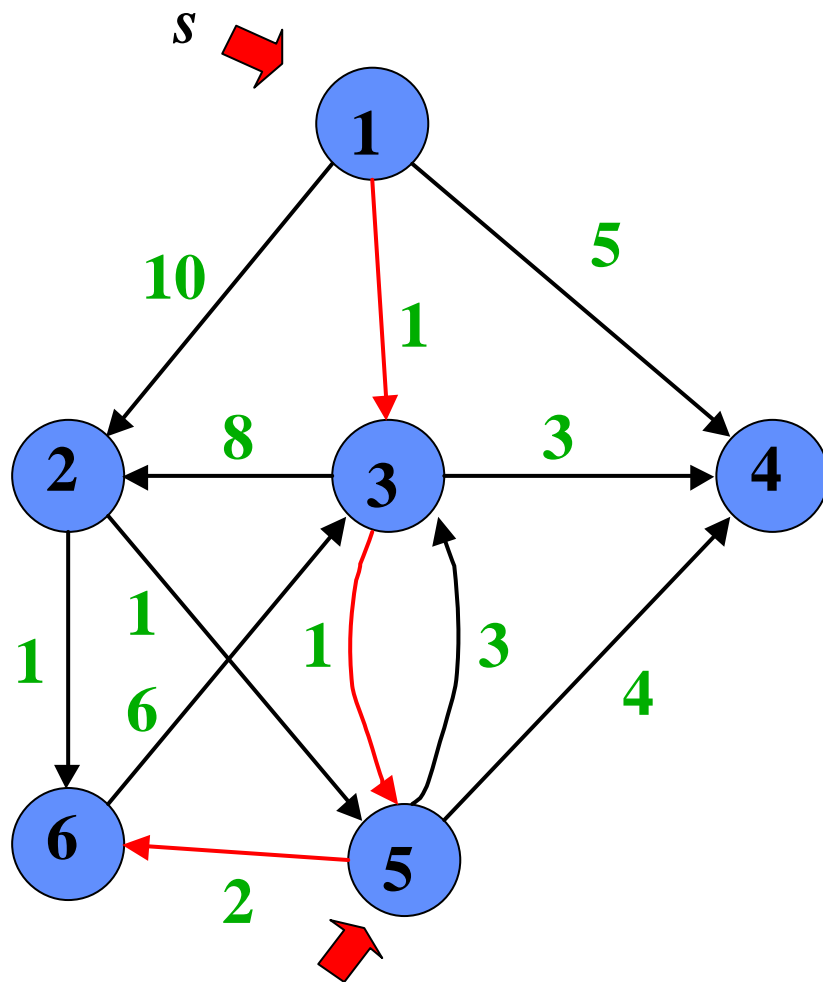
$S =$	$v$	1	2	3	4	5	6
	$d$	0	9	1	4	2	4
	$p$		3	1	3	3	5

Es.,  $v = 6$ .

$p(6) = 5$ ,

$p(5) = 3$ ,

# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)



↓

$v$	1	2	3	4	5	6
$d$	0	9	1	4	2	4
$p$		3	1	3	3	5

Es.,  $v = 6$ .

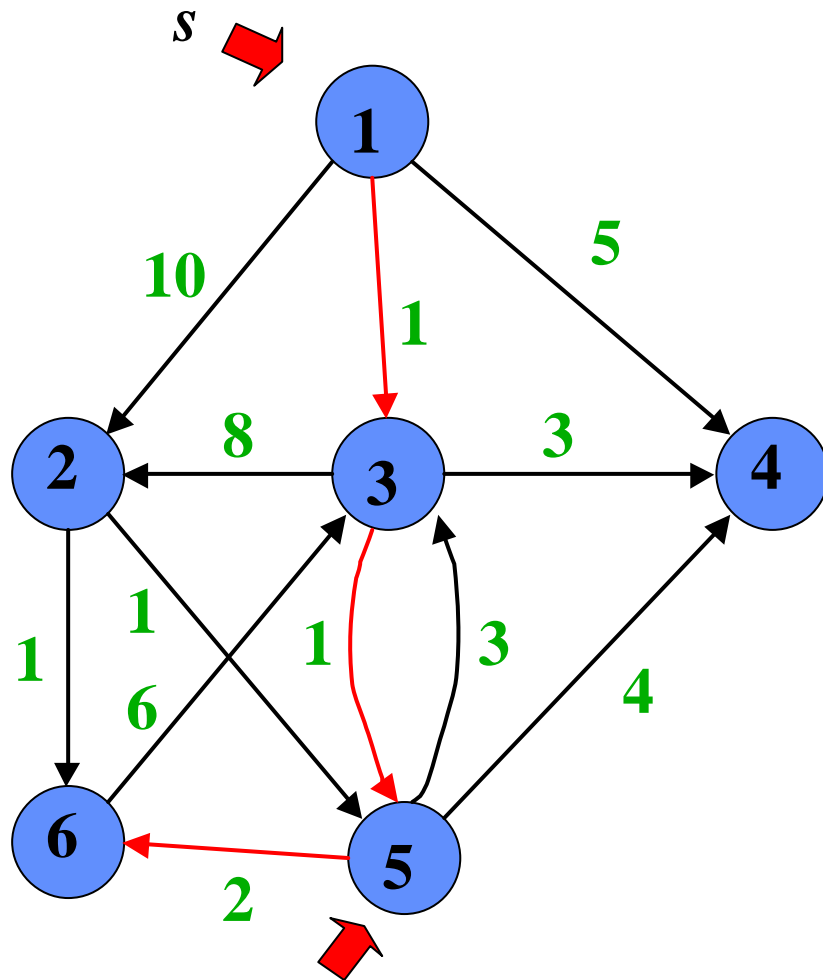
$p(6) = 5$ ,

$p(5) = 3$ ,

$p(3) = 1$ .



# Grafi: Percorsi minimi (Dijkstra)



$S = \begin{matrix} v \\ d \\ p \end{matrix}$

	1	2	3	4	5	6
$d$	0	9	1	4	2	4
$p$		3	1	3	3	5

Es.,  $v = 6$ .

$p(6) = 5$ ,

$p(5) = 3$ ,

$p(3) = 1$ .

**Percorso: 1, 3, 5, 6.**

**Peso: 4.**

# L'algorithmo di Dijkstra

Coda di priorità

```
Dijkstra( $G, s$ )
  Inizializza( $G, s$ )
   $S = \{s\}$ 
   $Q = V(G)$ 
  while (  $Q \neq \emptyset$  )
     $u = \text{Delete\_Min}(Q)$ 
     $S = S \cup \{u\}$ 
    for each vertice  $v$  adiacente a  $u$ 
      relax( $u, v, w$ )
```

# L'algorithmo di Dijkstra

Coda di priorità

```
Dijkstra( $G, s$ )
```

```
  Inizializza( $G, s, d$ )
```

```
   $S = \mathcal{A}$ 
```

```
   $Q = V(G)$ 
```

```
  while (  $Q \neq \mathcal{A}$  )
```

```
     $u = \text{Delete\_Min}(Q)$ 
```

```
     $S = S \cup \{u\}$ 
```

```
    for each vertice  $v$  adiacente a  $u$   
      relax( $u, v, w$ )
```

Operazione riduzione del  
valore di un elemento

```
Relax( $u, v, w$ )
```

```
  if  $d[v] > d[u] + w(u, v)$ 
```

```
    then Decrease_key( $d[v], d[u] + w(u, v)$ )
```

```
     $p[v] = u$ 
```

## ***Tempo di esecuzione: Dijkstra***

***Tempo di esecuzione:*** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.  
Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** quante volte viene eseguita?

## ***Tempo di esecuzione: Dijkstra***

***Tempo di esecuzione:*** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.  
Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.

## ***Tempo di esecuzione: Dijkstra***

***Tempo di esecuzione:*** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.  
Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- ***Delete\_Min*** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.
- ***Decrease\_key*** viene eseguita  $O(|E|)$  volte.

## ***Tempo di esecuzione: Dijkstra***

***Tempo di esecuzione:*** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.  
Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.

- **Decrease\_key** viene eseguita  $O(|E|)$  volte.

- ***Tempo totale*** =  $|V| T_{\text{Delete\_min}} + |E| T_{\text{Decrease\_key}}$

## Tempo di esecuzione: Dijkstra

**Tempo di esecuzione:** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.

Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.
- **Decrease\_key** viene eseguita  $O(|E|)$  volte.

$$\bullet \text{Tempo totale} = |V| T_{\text{Delete\_min}} + |E| T_{\text{Decrease\_key}}$$

Coda a priorità	$T_{\text{Delete\_min}}$	$T_{\text{Decrease\_key}}$	<b>Tempo Totale</b>
-----------------	--------------------------	----------------------------	---------------------

**Array** non ordinato

**Heap** binario



## Tempo di esecuzione: Dijkstra

**Tempo di esecuzione:** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.

Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.
- **Decrease\_key** viene eseguita  $O(|E|)$  volte.

$$\bullet \text{Tempo totale} = |V| T_{\text{Delete\_min}} + |E| T_{\text{Decrease\_key}}$$

Coda a priorità <i>time</i>	$T_{\text{Delete\_min}}$	$T_{\text{Decrease\_key}}$	<i>Tempo Totale</i>
--------------------------------	--------------------------	----------------------------	---------------------

$$O(|V|) \quad O(1)$$

**Array non ordinato**

**Heap binario**

## Tempo di esecuzione: Dijkstra

**Tempo di esecuzione:** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.

Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.
- **Decrease\_key** viene eseguita  $O(|E|)$  volte.

$$\bullet \text{Tempo totale} = |V| T_{\text{Delete\_min}} + |E| T_{\text{Decrease\_key}}$$

Coda a priorità	$T_{\text{Delete\_min}}$	$T_{\text{Decrease\_key}}$	<b>Tempo Totale</b>
-----------------	--------------------------	----------------------------	---------------------

Array non ordinato	$O( V )$	$O(1)$	$O( V ^2)$
--------------------	----------	--------	------------

Heap binario	$O(\log  V )$	$O(\log  V )$	
--------------	---------------	---------------	--

## Tempo di esecuzione: Dijkstra

**Tempo di esecuzione:** verifichiamo il tempo in relazione a *differenti implementazioni* della *coda di priorità*.

Differenti implementazioni danno *differenti costi* per le *operazioni sulla coda*.

- **Delete\_Min** viene eseguita  $O(|V|)$  volte.
- **Decrease\_key** viene eseguita  $O(|E|)$  volte.

$$\bullet \text{Tempo totale} = |V| T_{\text{Delete\_min}} + |E| T_{\text{Decrease\_key}}$$

Coda a priorità	$T_{\text{Delete\_min}}$	$T_{\text{Decrease\_key}}$	<b>Tempo Totale</b>
-----------------	--------------------------	----------------------------	---------------------

Array non ordinato	$O( V )$	$O(1)$	$O( V ^2)$
--------------------	----------	--------	------------

Heap binario	$O(\log  V )$	$O(\log  V )$	$O(E \log  V )$
--------------	---------------	---------------	-----------------

## *Coda di priorità: decrease\_key*

**DECREASE-KEY**(*A, i, key*)

1. **if** *key* > *A*[*i*] **then**
2.     error "key > *A*[*i*]"
3.     *A*[*i*] = *key*
4. **while** *i* > 1 **and** *A*[PARENT(*i*)] > *A*[*i*] **do**
5.     scambia *A*[*i*] con *A*[PARENT(*i*)]
6.     *i* = PARENT(*i*)

## Algoritmo di Dijkstra: correttezza

**Teorema:** Se eseguiamo l'*algoritmo di Dijkstra* su un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali *non-negativi*, e un vertice sorgente  $s$ , allora, alla terminazione,  $d[u] = d(s,u)$  per tutti i vertici  $u$  in  $V$ .

## *Rilassamento: proprietà*

***Lemma 4:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $s$  la sorgente e il grafo sia inizializzato con una chiamata a ***Inizializza*** $(G, s)$ . Allora, vale  $d[v] \geq d(s, v)$  per ogni vertice  $v$  di  $G$  e tale ***invariante*** viene mantenuto lungo ogni sequenza di operazioni di ***rilassamento***. Inoltre, appena  $d[v] = d(s, v)$ ,  $d[v]$  non cambia più.

## *Rilassamento: proprietà*

***Corollario 2:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Supponiamo che in  $G$  non esistano percorsi tra  $s$  e un vertice  $v$ . Allora dopo che grafo è stato inizializzato con `Inizializza( $G, s$ )`, vale  $d[v] = d(s, v)$  e questa *uguaglianza* viene mantenuta *da ogni sequenza* di operazioni di *rilassamento*.

## Rilassamento: proprietà

**Lemma 5:** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $s$  la sorgente e  $s \xrightarrow{p'} u \rightarrow v$  sia un *percorso minimo* per qualche  $u, v \in V$ . Il grafo sia inizializzato con una chiamata a `Inizializza( $G, s$ )` e venga applicata una sequenza di operazioni di *rilassamento* che includa `Relax( $u, v, w$ )`.

Se,  $d[u] = d(s, u)$  in qualunque momento *prima della chiamata*, allora vale  $d[v] = d(s, v)$  *sempre dopo la chiamata*.



## Algoritmo di Dijkstra: correttezza

Dimostriamo che per ogni  $u \in V$ , quando  $u$  viene inserito in  $S$ , vale  $d[u] = d(s,u)$ .

Procediamo per contraddizione. Sia  $u$  il primo nodo per cui  $d[u] > d(s,u)$  quando viene inserito in  $S$ .

Consideriamo la situazione all'inizio del *while* quando  $u$  viene inserito in  $S$  e otteniamo la contraddizione  $d[u] > d(s,u)$ , esaminando il *percorso minimo* da  $s$  a  $u$ .

Sappiamo che:

1  $u = s$  poiché  $d[s] = 0 = d(s,s)$  all'inizio del *while*.

2 Ma allora deve valere anche  $u \in S$  prima che  $u$  sia inserito.

3 Ci deve essere un percorso da  $s$  a  $u$  altrimenti  $d[u] = \infty > d(s,u)$  per il *Corollario 2*, e quindi contraddizione.

4 Se c'è un percorso, c'è anche un *percorso minimo*  $p$ .

# Algoritmo di Dijkstra: correttezza

**Dimostrazione:** Sia  $u$  il primo nodo per cui  $d[u] \neq d(s,u)$  quando viene inserito in  $S$ .

Sappiamo che:

1  $u \neq s$

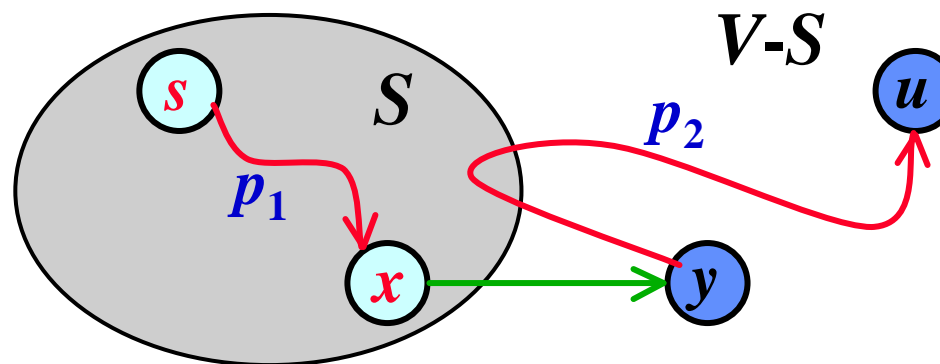
2  $S \neq \emptyset$

3  $C$  è un percorso da  $s$  a  $u$ .

4  $C$  è un *percorso minimo*  $p$ .

$p$  connette un nodo in  $S$  con un nodo ( $u$ ) in  $V-S$

Sia  $y$  il primo vertice in  $V-S$  lungo  $p$  e  $x$  il suo predecessore.  $p$  è scomponibile in  $s \xrightarrow{p_1} x \oplus y \xrightarrow{p_2} u$



## Algoritmo di Dijkstra: correttezza

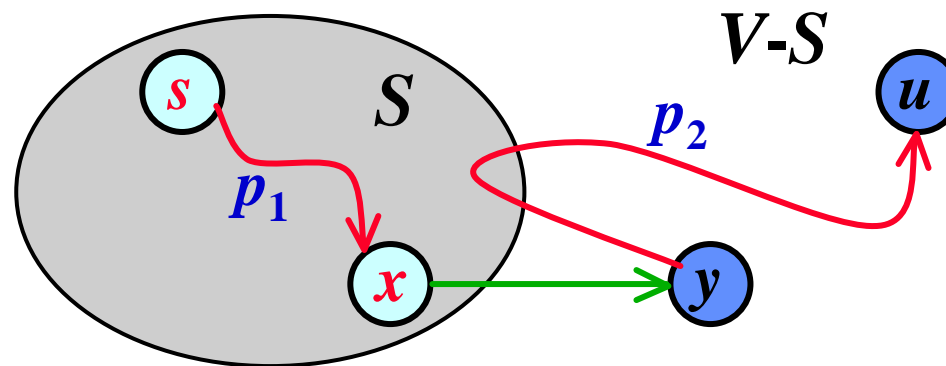
**Dimostrazione:** Possiamo asserire che quando  $u$  è inserito in  $S$ , vale  $d[y] = d(s,y)$ .

Infatti sappiamo che  $u$  è il primo nodo per cui  $d[u] = d(s,u)$ , quando viene inserito in  $S$ .

$x$  appartiene ad  $S$ , quindi avevamo  $d[x] = d(s,x)$  quando è stato inserito in  $S$ .

Ma l'algoritmo allora rilassa l'arco  $(x,y)$ .

Quindi per il **Lemma 5**, deve essere  $d[y] = d(s,y)$ , dopo la chiamata a  $Relax(x,y,w)$ .



## Algoritmo di Dijkstra: correttezza

**Dimostrazione:** Possiamo ora ottenere la nostra contraddizione.

Poiché  $y$  compare nel *percorso minimo* tra  $s$  e  $u$  e i *pesi* (ed in particolare quelli in  $p_2$ ) sono tutti *non-negativi*,

$$d(s,y) \leq d(s,u)$$

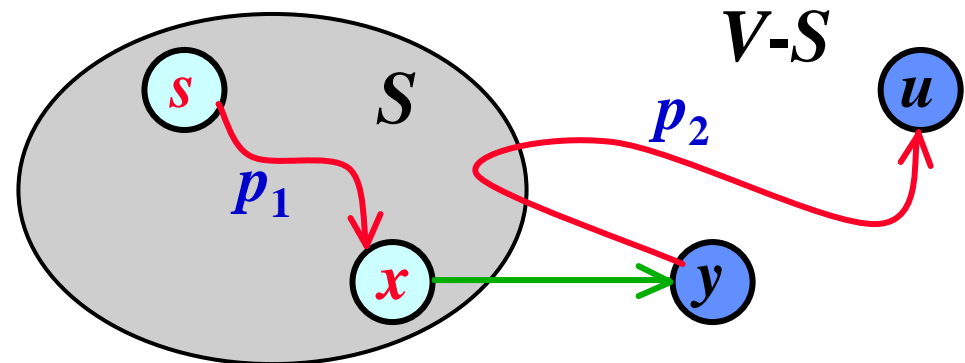
e inoltre  $d[y] = d(s,y) \leq d(s,u) \leq d[u]$  (**Lemma 4**)

Poiché sia  $u$  che  $y$  sono in  $V-S$  quando  $u$  viene estratto dalla coda (**linea 5**), vale anche  $d[u] \leq d[y]$ .

Cioè  $d[y] = d[u]$ , e quindi

$$d[y] = d(s,y) = d(s,u) = d[u]. \text{ (contraddizione!)}$$

**Lemma 4** ci garantisce inoltre che l'uguaglianza vale sempre dopo l'inserimento di  $u$  in  $S$ .



## Algoritmo di Dijkstra: correttezza 2

**Corollario:** Se eseguiamo l'*algoritmo di Dijkstra* su un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali *non-negativi*, e un vertice sorgente  $s$ , allora, alla terminazione il *sottografo dei predecessori*  $G_p$  corrisponde all'*albero dei percorsi minimi* con *radice*  $s$ .

## *Rilassamento e percorsi minimi*

***Lemma 6:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  e sia  $s$  la sorgente.

Allora, dopo che il grafo è stato inizializzato con una chiamata a `Inizializza( $G, s$ )`, il sottografo dei predecessori  $G_p$  forma un *albero con radice  $s$* , e qualunque sequenza di operazioni di *rilassamento* su  $G$  mantiene questa proprietà.

## *Rilassamento e percorsi minimi*

***Dimostrazione:*** Per dimostrare il *lemma* è necessario dimostrare che:

- sempre  $G_p$  è un *grafo aciclico*;
- sempre *esiste almeno un percorso* da  $s$  a  $v \hat{\in} V_p$ ;
- sempre *esiste al più un percorso* da  $s$  a  $v \hat{\in} V_p$ .

***Dimostreremo solo la prima***, per la dimostrazione delle altre due vedere Cormen

## Rilassamento e percorsi minimi

**Dimostrazione:** Dimostriamo che  $G_p$  è sempre un albero (cioè  $G_p$  è un *grafo aciclico*).

Appena eseguita l'inizializzazione la proprietà è ovviamente vera (unico nodo in  $G_p$  è  $s$ ).

Sia stata eseguita una sequenza di rilassamenti.

Supponiamo che l'ultimo rilassamento abbia introdotto un ciclo  $\langle v_0, \dots, v_k \rangle$  (dove  $v_k = v_0$ ).

Possiamo assumere che sia stato il rilassamento dell'arco  $(v_{k-1}, v_k)$  a creare il ciclo. (*perché?*)

- Tutti i nodi del ciclo sono raggiungibili da  $s$ .

Infatti, ogni nodo  $v_i$  nel ciclo ha predecessore  $p[v_i]$  non *Nil* quindi questi nodi hanno valore finito di  $d[v_i]$  quando  $p[v_i]$  viene assegnato.

Per **Lemma 4** ogni  $v_i$  ha percorso minimo finito, quindi è raggiungibile da  $s$ .



## Rilassamento e percorsi minimi

**Dimostrazione:** Supponiamo che l'ultimo rilassamento abbia introdotto un ciclo  $\langle v_0, \dots, v_k \rangle$  (dove  $v_k = v_0$ ).

Possiamo assumere che sia stato il rilassamento dell'arco  $(v_{k-1}, v_k)$  ad creare il ciclo. (*perché?*)

- *Tutti i nodi del ciclo sono raggiungibili da s.*

Appena prima del rilassamento di  $(v_{k-1}, v_k)$  abbiamo che  $p[v_i] = v_{i-1}$  per  $i=1, \dots, k-1$  e l'ultimo assegnamento di  $d[v_i]$  è stato  $d[v_i] = d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i)$ . Se  $d[v_{i-1}]$  è cambiato da allora, può solo essere diminuito.

Allora prima del rilassamento certamente vale

$$d[v_i] \geq d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i) \text{ per } i=1, \dots, k-1$$

Poiché  $p[v_k]$  viene assegnato rilassando  $(v_{k-1}, v_k)$ , prima del rilassamento deve valere  $d[v_k] > d[v_{k-1}] + w(v_{k-1}, v_k)$ .

Sommando le due disuguaglianze otteniamo

$$\sum_{i=1}^k d[v_i] > \sum_{i=1}^k [d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i)]$$

# Rilassamento e percorsi minimi

**Dimostrazione:** Supponiamo che l'ultimo rilassamento abbia introdotto un ciclo  $\langle v_0, \dots, v_k \rangle$  (dove  $v_k = v_0$ ).

Possiamo assumere che sia stato il rilassamento dell'arco  $(v_{k-1}, v_k)$  ad creare il ciclo. (*perché?*)

- **Tutti i nodi del ciclo sono raggiungibili da  $s$ .**

Appena prima del rilassamento di  $(v_{k-1}, v_k)$  abbiamo che

$$d[v_i] \geq d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i) \text{ per } i=1, \dots, k-1$$

$$d[v_k] > d[v_{k-1}] + w(v_{k-1}, v_k).$$

**Contraddizione!**

Sommando le due disuguaglianze otteniamo

$$\sum_{i=1}^k d[v_i] = \sum_{i=1}^k d[v_{i-1}]$$

**Perché ogni vertice del ciclo occorre una sola volta in ogni sommatoria**

$$\sum_{i=1}^k d[v_i] > \sum_{i=1}^k [d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i)]$$

$$> \sum_{i=1}^k d[v_{i-1}] + \sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i)$$

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

## *Rilassamento e percorsi minimi*

***Lemma 7:*** Sia dato un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $s$  la sorgente e  $G$  non contenga cicli di peso negativo.

Il grafo sia inizializzato con una chiamata a  $\text{Inizializza}(G, s)$  e venga applicata una sequenza di operazioni di *rilassamento* che includa  $\text{Relax}(u, v, w)$  tale che  $d[v] = d(s, v)$ .

Allora il *sottografo dei predecessori*  $G_p$  è un *albero di cammini minimi* con radice  $s$ .

## *Rilassamento e percorsi minimi*

***Dimostrazione:*** Per dimostrare il *lemma* è necessario dimostrare che:

- $V_p$  contiene solo *vertici raggiungibili* da  $s$ ;
- $G_p$  è un *albero* con *radice*  $s$ ;
- i percorsi in  $G_p$  sono *percorsi minimi* da  $s$  a  $v \in V_p$ .

***Dimostreremo solo la terza***, per la dimostrazione delle altre due vedere Cormen

## *Rilassamento e percorsi minimi*

***Dimostreremo solo la terza:*** Sia  $p = \langle v_0, \dots, v_k \rangle$  un percorso in  $G_p$ , dove  $v_0 = s$  e  $v_k = v$ . Per  $i = 1, \dots, k$  abbiamo le seguenti:

$$d[v_i] = d(s, v_i)$$

$$d[v_i] \leq d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i)$$

poiché se fosse minore, il predecessore di  $v_i$  in  $G_p$  non potrebbe certo essere  $v_{i-1}$ .

Ma allora possiamo concludere che

$$w(v_{i-1}, v_i) \leq d(s, v_i) - d(s, v_{i-1})$$

## *Rilassamento e percorsi minimi*

*Dimostreremo solo la terza:* Sia  $p = \langle v_0, \dots, v_k \rangle$  un percorso in  $G_p$ , dove  $v_0 = s$  e  $v_k = v$ .

Ma allora possiamo concludere che

$$w(v_{i-1}, v_i) \leq d(s, v_i) - d(s, v_{i-1})$$

Calcoliamo il peso del percorso  $p$ .

$$\begin{aligned} w(p) &= \sum_{i=1 \dots k} w(v_{i-1}, v_i) \\ &\leq \sum_{i=1 \dots k} d(s, v_i) - d(s, v_{i-1}) \end{aligned}$$

*serie telescopica*

$$\begin{aligned} &\leq d(s, v_k) + d(s, v_0) \\ &\leq d(s, v_k) \end{aligned}$$

poiché  $d(s, v_0) = 0$ . Ma  $d(s, v_k)$  è un limite per ogni percorso da  $s$  a  $v_k$ . Quindi  $w(p) = d(s, v_k)$ .

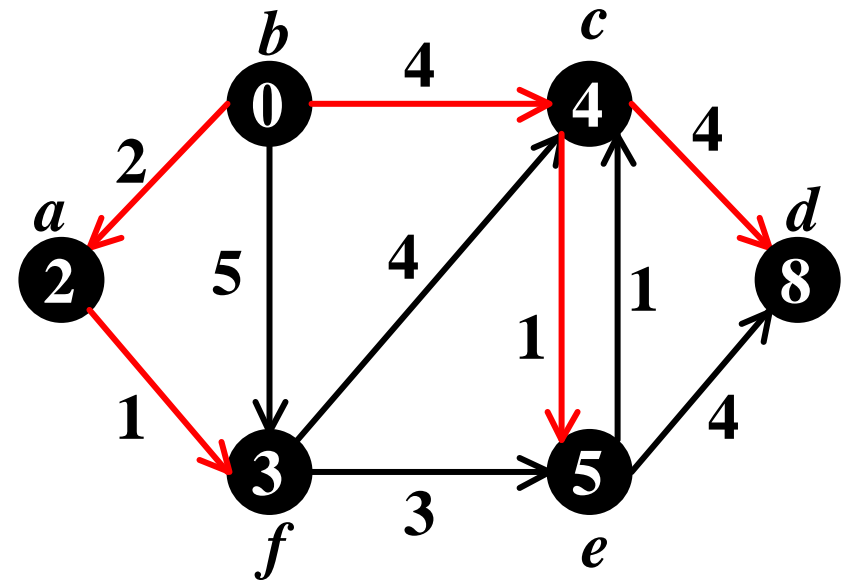
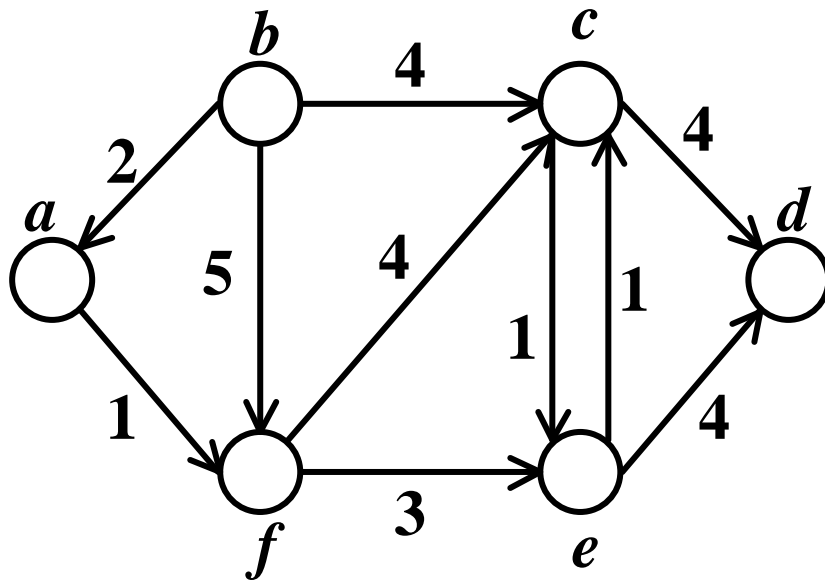
## Algoritmo di Dijkstra: correttezza 2

**Corollario:** Se eseguiamo l'*algoritmo di Dijkstra* su un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  che mappa archi in pesi a valori reali *non-negativi*, e un vertice sorgente  $s$ , allora, alla terminazione il *sottografo dei predecessori*  $G_p$  corrisponde all'*albero dei percorsi minimi* con *radice*  $s$ .

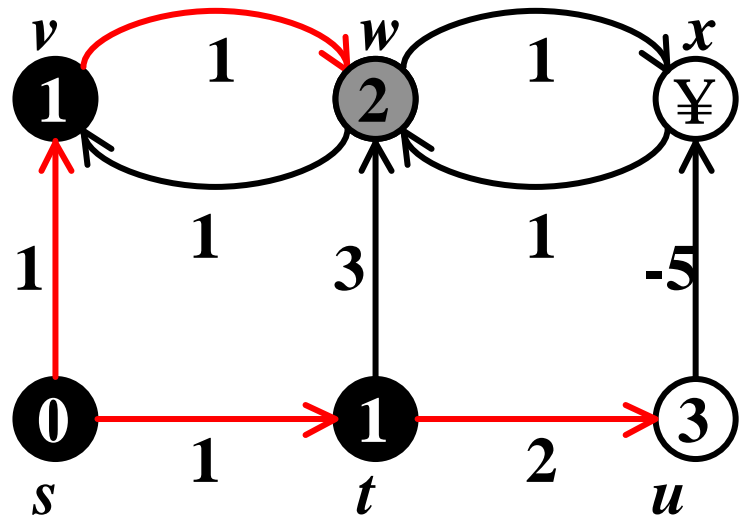
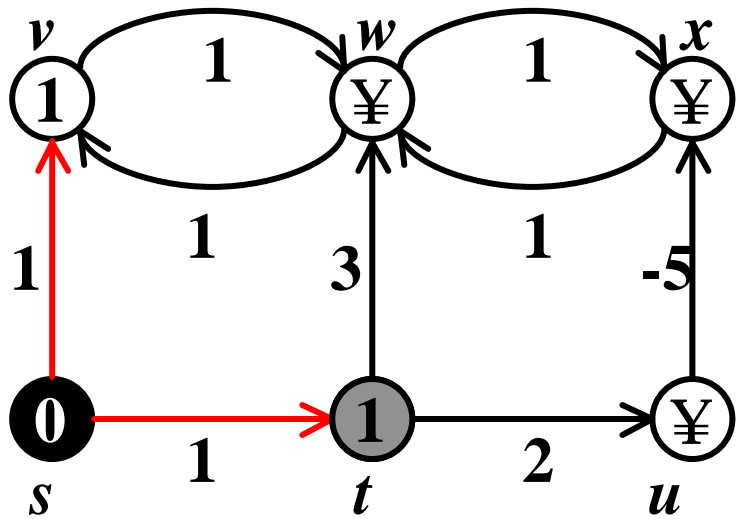
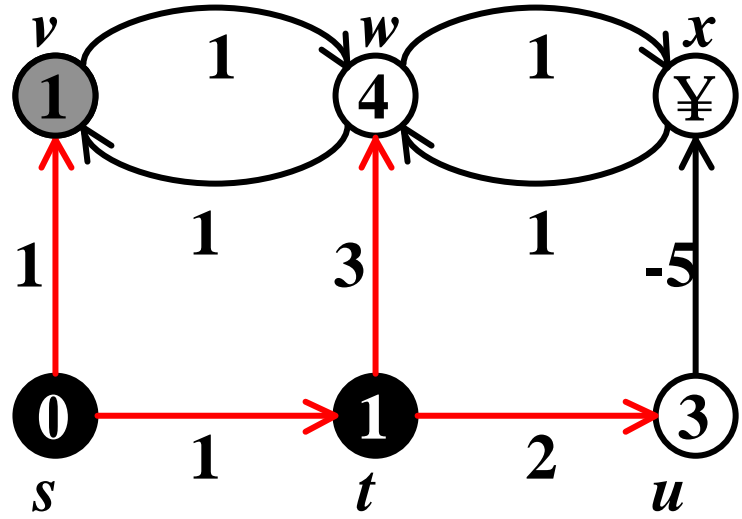
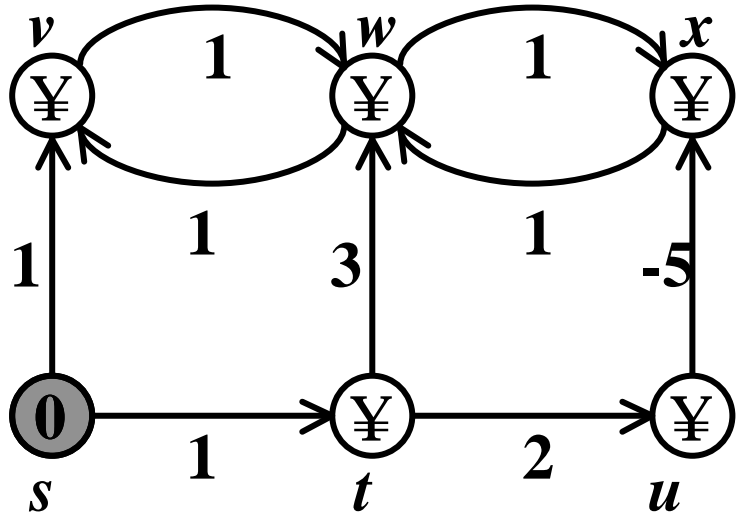
**Dimostrazione Corollario:** Conseguenza immediata del *Teorema di correttezza* e del *Lemma 7*.

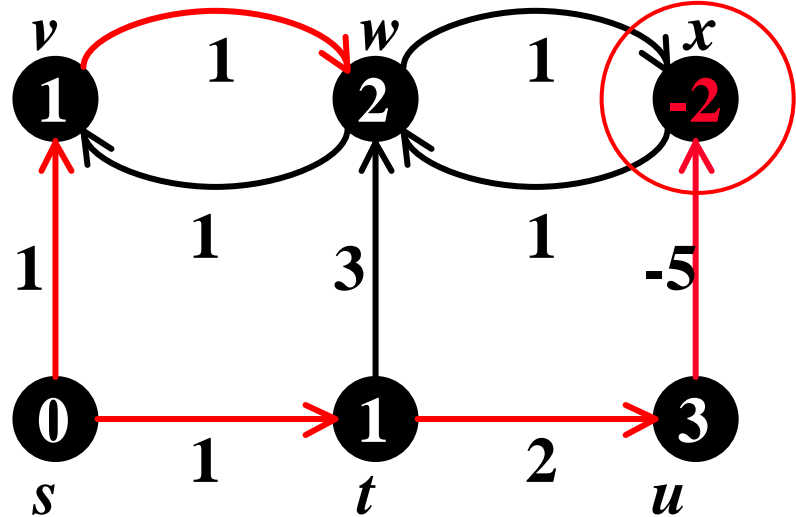
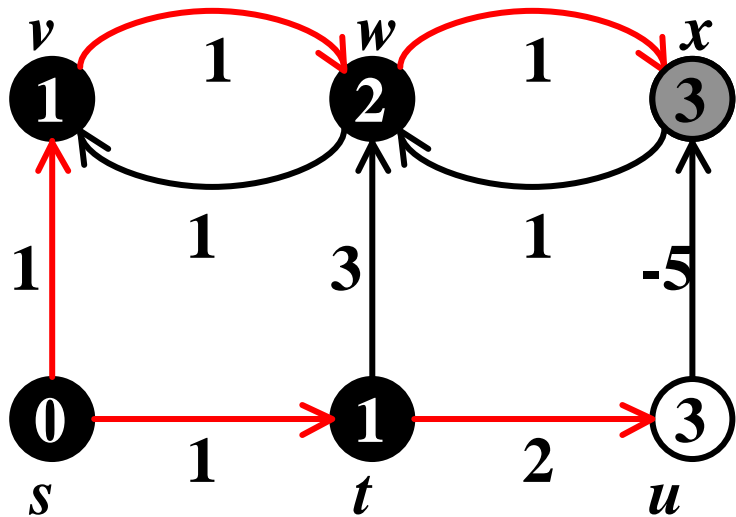
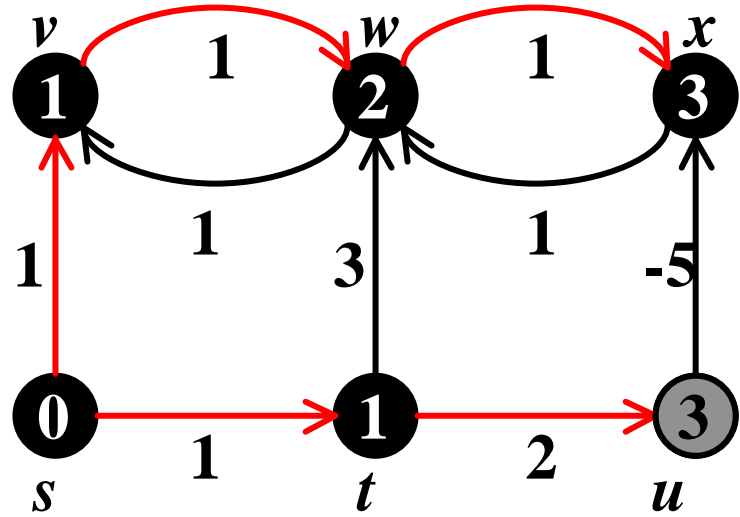
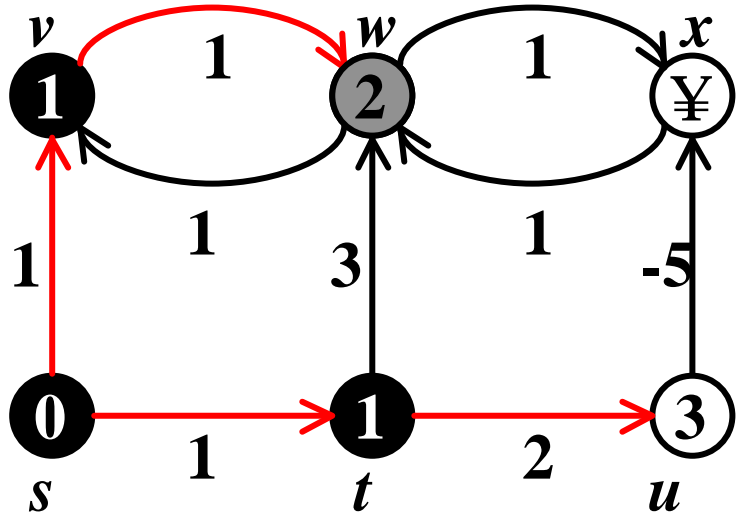
## Esercizio

- Trovare il percorso minimo da *b* ad ogni altro vertice

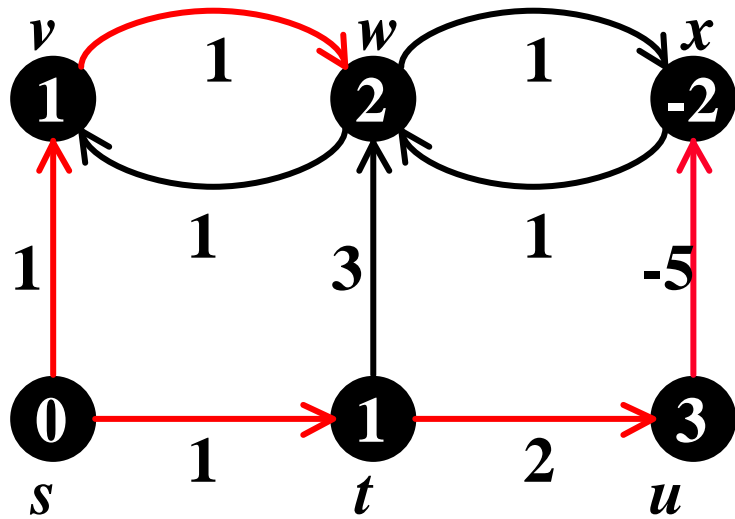




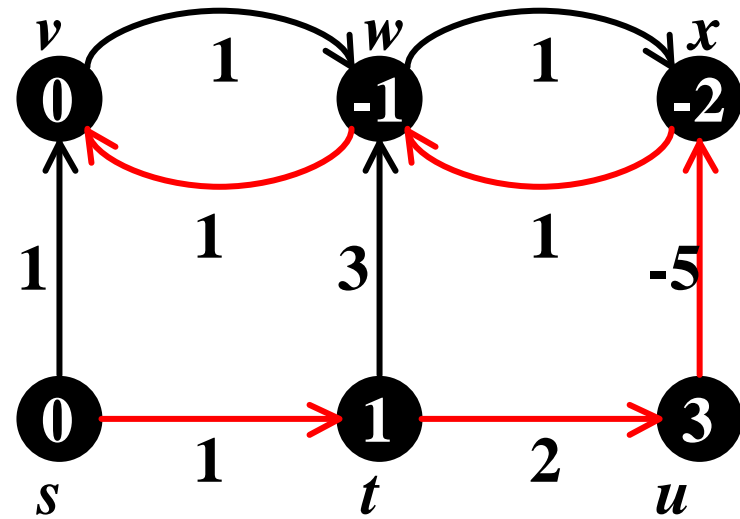




# Problemi con l'Algoritmo di Dijkstra



**Soluzione di Dijkstra**



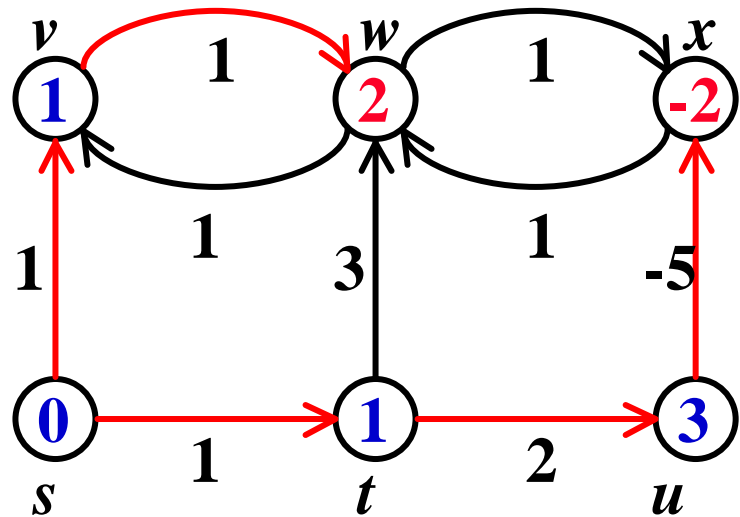
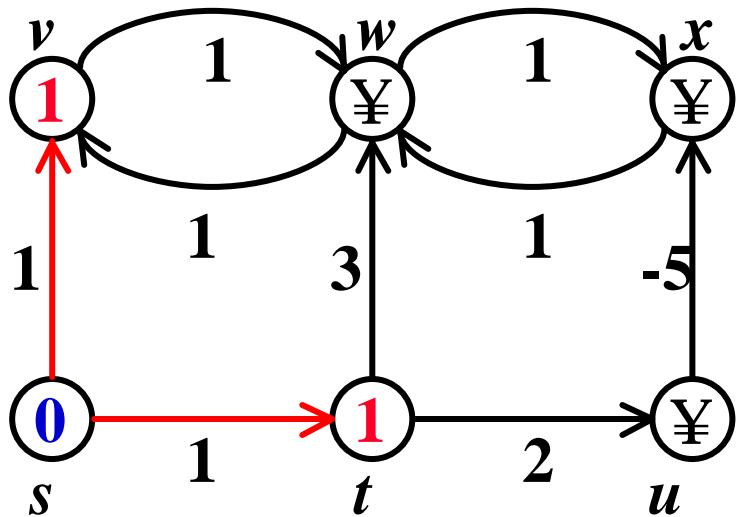
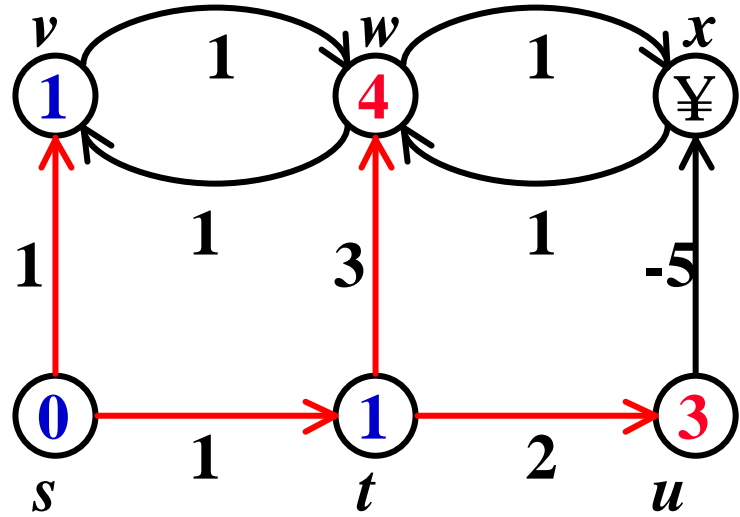
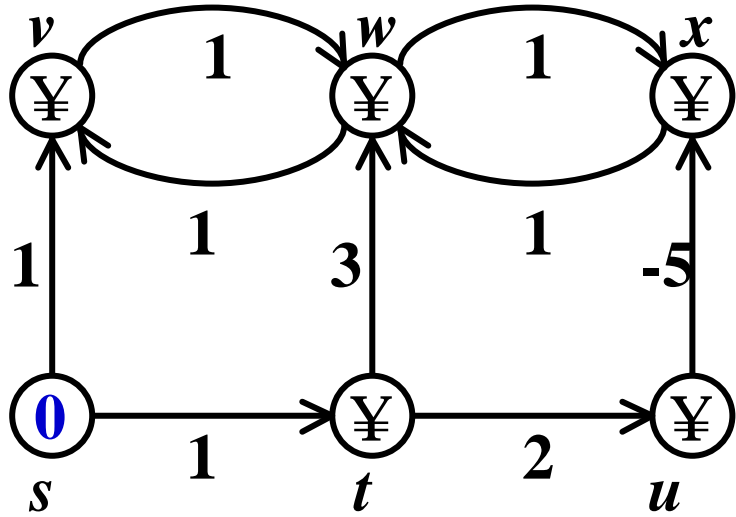
**Soluzione Ottimale**

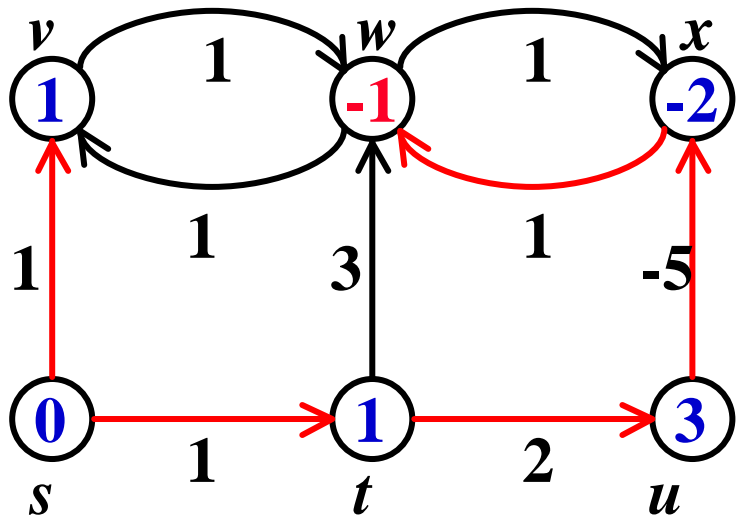
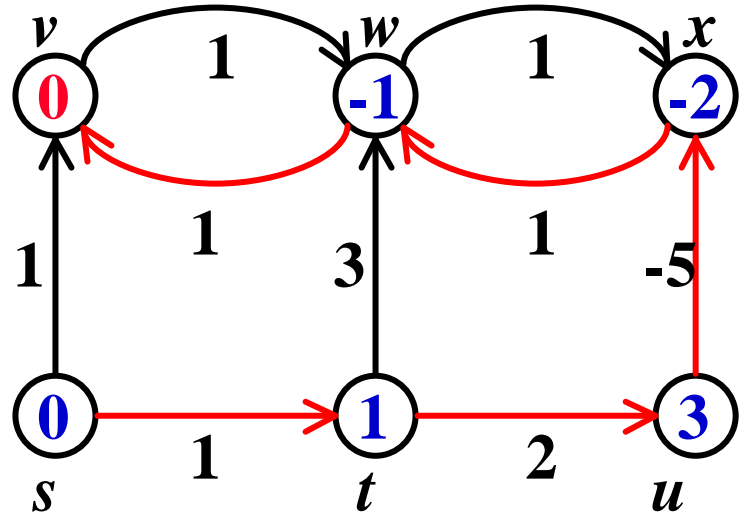
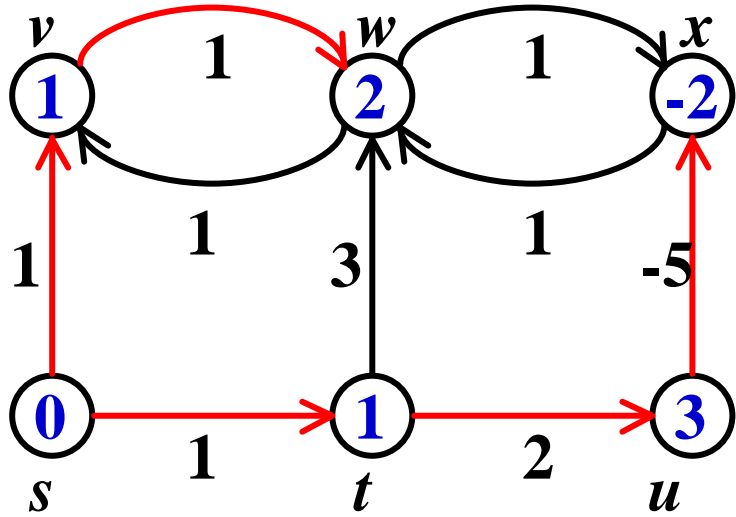
## Algoritmo di Bellman-Ford

- Inizialmente,  $d[s] = 0$  e  $d[u] = \infty$  per  $u \neq s$
- Vengono fatte  $|V| - 1$  passate
- Ad ogni passata, si applica il rilassamento *a* ogni arco

Tempo =  $O(|V||E|)$

```
Bellman_Ford( $G, s$ )
  Inizializza( $G, s, d$ )
  for  $i = 1$  to  $|V| - 1$  do
    for each arco  $(u, v)$  in  $E$  do
      relax( $u, v, w$ )
  for each arco  $(u, v)$  in  $E$  do
    if  $d[v] > d[u] + w(u, v)$  then
      return FALSE
  return TRUE
```





## Bellman-Ford: correttezza

**Teorema:** Si esegua l'*algoritmo di Bellman-Ford* su un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ , e un vertice sorgente  $s$ :

- *se non esistono cicli negativi raggiungibili da  $s$ , allora l'algoritmo ritorna TRUE,  $d[v] = d(s,v)$ ,  $\forall v \in V$ , inoltre il grafo dei predecessori  $G_p$  è l'albero dei percorsi minimi;*
- *se esistono cicli negativi raggiungibili da  $s$ , allora l'algoritmo ritorna FALSE.*

## Bellman-Ford: correttezza

***Lemma 8:*** Si esegua l'*algoritmo di Bellman-Ford* su un grafo pesato orientato  $G = (V, E)$ , con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ , e un vertice sorgente  $s$  e *non esistano cicli negativi raggiungibili da  $s$* . Allora, alla terminazione,  $d[v] = d(s, v)$  per tutti i vertici  $v$  in  $V$ .



## Bellman-Ford: correttezza

**Dimostrazione:** Sia  $v$  un vertice raggiungibile da  $s$  e  $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  un percorso minimo tra  $s$  e  $v$  ( $v_0 = s$  e  $v_k = v$ ).

Poiché  $p$  deve essere *semplice*, non può avere più di  $|V|-1$  archi (cioè  $k \leq |V|-1$ ).

Per *induzione* sul numero di passate, dimostriamo che, dopo  $i$  passate sugli archi di  $G$ , si ha  $d[v_i] = d(s, v_i)$  e che poi non cambia più.

Poiché vengono fatte esattamente  $|V|-1$  passi dall'algoritmo, questo è *sufficiente a dimostrare il lemma*.

## Bellman-Ford: correttezza

**Dimostrazione:** Sia  $v$  un vertice raggiungibile da  $s$  e  $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  un percorso minimo tra  $s$  e  $v$  ( $v_0 = s$  e  $v_k = v$ ).

Per induzione su  $k$  dimostriamo che, dopo  $i$  passi sugli archi di  $G$ ,  $d[v_i] = d(s, v_i)$  e che poi non cambia più.

**Base:**  $d[v_0] = d[s] = 0 = d(s, s)$  e il **Lemma 4** garantisce che non cambia più.

**Induzione:** Assumiamo che valga per  $i-1$  cioè che  $d[v_{i-1}] = d(s, v_{i-1})$  dopo il passo  $i-1$ .

Si rilassa l'arco  $(v_{i-1}, v_i)$  al passo  $i$  e per il **Lemma 5** concludiamo che  $d[v_i] = d(s, v_i)$  da allora in poi.

## Bellman-Ford: correttezza

**Corollario 3:** Sia  $G = (V, E)$  un grafo pesato orientato con funzione di peso  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ , e  $s$  un vertice sorgente. Allora, per ogni nodo  $v \in S$ , *esiste un percorso* da  $s$  a  $v$  *se e solo* se alla terminazione dell'*algoritmo di Bellman-Ford* vale  $d[v] < \infty$ .

**Dimostrazione:** Simile al *Lemma 8* precedente.

## Bellman-Ford: correttezza

*Dimostrazione teorema:*

*caso 1: Non ci sono cicli negativi* raggiungibili da  $s$

Allora per ogni  $v \in V$  vale  $d[v] = d(s, v)$

infatti, se  $v$  è raggiungibile da  $s$  *Lemma 8*

se  $v$  non è raggiungibile da  $s$  *Corollario 3*

Da questo e dal *Lemma 7* sappiamo inoltre che  $G_p$  è un albero dei *percorsi minimi*.

L'algoritmo restituisce **TRUE** poiché, per ogni

$(u, v) \in E$ , vale che  $d[v] = d(s, v)$  e per *Lemma 2*,

$$d[v] = d(s, v) \leq d(s, u) + w(u, v) = d[u] + w(u, v).$$

Quindi *nessuno dei controlli* dell'algoritmo (dopo il *while*) è verificato, perciò ritorna **TRUE**.

## Bellman-Ford: correttezza

*Dimostrazione teorema:*

*caso 2:* Ci sono cicli negativi raggiungibili da  $s$ , e sia  $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  uno di tali cicli ( $v_0 = v_k$ ).

Allora  $\sum_{i=1..k} w(v_{i-1}, v_i) < 0$

**Contraddizione!**

Supponiamo che l'algoritmo ritorni **TRUE**.

Allora  $d[v_i] \leq d[v_{i-1}] + w(v_{i-1}, v_i)$  per  $i = 1, \dots, k$ .

Sommando le disuguaglianze lungo il ciclo si ha

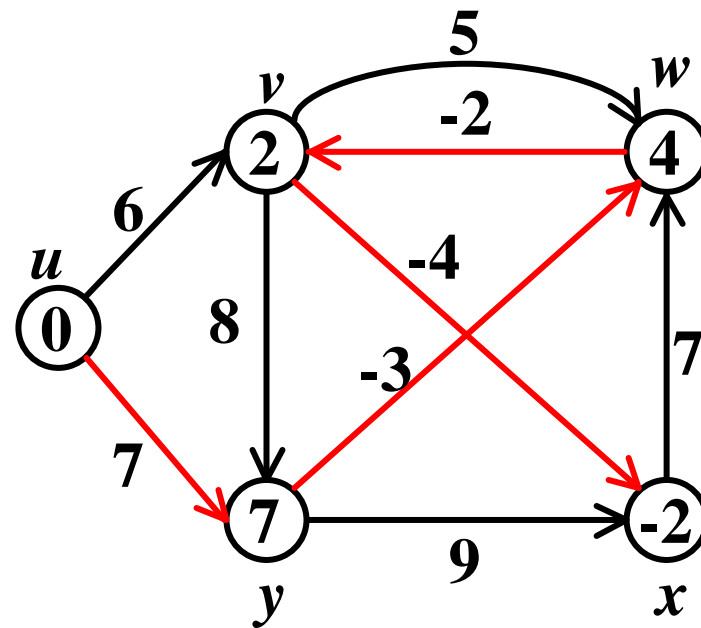
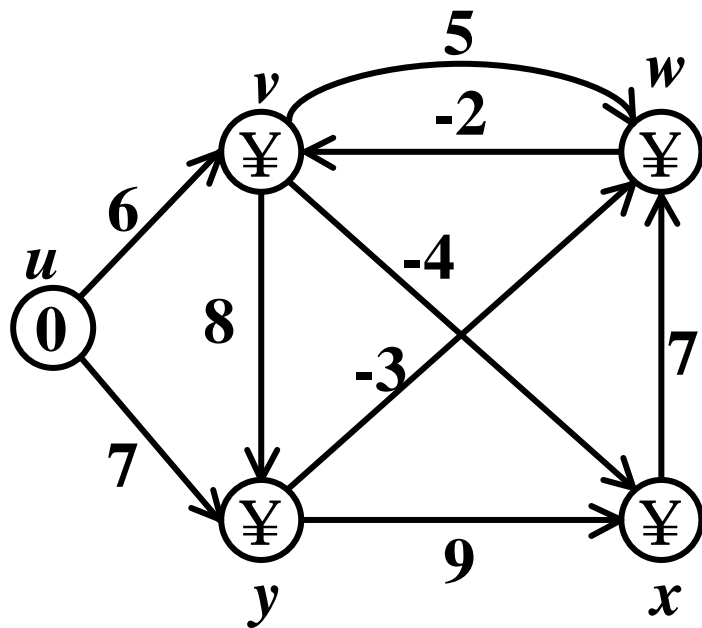
$$\sum_{i=1..k} d[v_i] \leq \sum_{i=1..k} d[v_{i-1}] + \sum_{i=1..k} w(v_{i-1}, v_i)$$

Ma come per il **Lemma 6** otterremo che

$$0 \leq \sum_{i=1..k} w(v_{i-1}, v_i)$$

## Esercizio

- Trovare il percorso minimo da  $u$  ad ogni altro vertice



## *Grafi: Percorsi minimi*

- **Percorsi minimi da una singola sorgente**
  - **Trovare il percorso minimo dalla sorgente  $s$  ad ogni altro vertice**
- **Percorsi minimi per tutte le coppie**
  - **Trovare il percorso minimo tra tutte le coppie di vertici**
    - **Input:**  $G = (V, E)$  un *grafo orientato* e  
 $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  una *funzione di peso*.
    - **Output:** per ogni coppia di vertici  $i, j \in V$  il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$ .  
Una tabella  $D=(d_{ij})$  contenente la *distanza minima* tra i vertici  $i$  e  $j$ .

## ***Grafi: Percorsi minimi***

- **Percorsi minimi da una singola sorgente**
  - **Trovare il percorso minimo dalla sorgente  $s$  ad ogni altro vertice**
- **Percorsi minimi per tutte le coppie**
  - **Trovare il percorso minimo tra tutte le coppie di vertici**
    - **Eseguire l'*algoritmo di Dijkstra*  $|V|$  volte (ma solo se i pesi sono *non-negativi*)**
    - **Eseguire l'*algoritmo di Bellman-Ford*  $|V|$  volte**



## Grafi: Percorsi minimi

- **Percorsi minimi da una singola sorgente**
  - **Trovare il percorso minimo dalla sorgente  $s$  ad ogni altro vertice**
- **Percorsi minimi per tutte le coppie**
  - **Trovare il percorso minimo tra tutte le coppie di vertici**
    - **Eseguire l'*algoritmo di Dijkstra*  $|V|$  volte (ma solo se i pesi sono *non-negativi*)**

$$O(|V|^3)$$

o

$$O(|V||E| \log |V|)$$

- **Eseguire l'*algoritmo di Bellman-Ford*  $|V|$  volte**

$$O(|V|^2|E|)$$

→ grafo  
denso

$$O(|V|^4)$$

## Grafi: Percorsi minimi

- Percorsi minimi per tutte le coppie
  - Trovare il percorso minimo tra tutte le coppie di vertici
    - **Input:**  $G = (V, E)$  un grafo orientato

$w: E \rightarrow \mathbb{R}$  una funzione di peso

Il grafo può allora essere rappresentato come una *matrice di adiacenza*  $W = (w_{ij})$  di dimensione  $n \times n$ , così definita:

$$w_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{se } i = j \\ \text{peso di } (i, j) & \text{se } (i, j) \in E \\ \infty & \text{se } (i, j) \notin E \end{cases}$$

## Grafi: Percorsi minimi

- Percorsi minimi per tutte le coppie
  - Trovare il percorso minimo tra tutte le coppie di vertici
  - **Output:** per ogni coppia di vertici  $i, j \in V$  il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$ .

Una tabella  $D=(d_{ij})$  contenente la *distanza minima* tra i vertici  $i$  e  $j$ .

$$d_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{se } i = j \\ d(i, j) & \text{se } i \neq j \text{ e } j \text{ è raggiungibile da } i \\ \infty & \text{se } i \neq j \text{ e } j \text{ non è raggiungibile da } i \end{cases}$$

## Grafi: Percorsi minimi

- Percorsi minimi tra tutte le coppie
  - Trovare il percorso minimo tra tutte le coppie di vertici
    - **Output:** per ogni coppia di vertici  $i, j \in V$  il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$ .

Una tabella  $D=(d_{ij})$  contenente la *distanza minima* tra i vertici  $i$  e  $j$ .

Una tabella  $P=(p_{ij})$  contenente il *predecessore* di  $j$  lungo il percorso minimo da  $i$  a  $j$ .

$$p_{ij} = \begin{cases} Nil & \text{se } i = j \\ k & \text{se } i \neq j \text{ e } j \text{ è raggiungibile da } i \text{ e } k \text{ è il predecessore} \\ & \text{di } j \text{ lungo il percorso minimo} \\ Nil & \text{se } i \neq j \text{ e } j \text{ non è raggiungibile da } i \end{cases}$$

# *Percorsi minimi: con matrici*

## *Programmazione Dinamica*

1. *Caratterizzare* la *struttura* di una *soluzione ottima*
2. *Definire* *ricorsivamente* il **valore** di una *soluzione ottima*
3. **Calcolare** il *valore di una soluzione ottima* “*bottom-up*”
4. **Cotruzione** di una *soluzione ottima*.

## ① Caratterizzazione della soluzione ottima

### Struttura della soluzione ottima.

Data la matrice  $W=(w_{ij})$  di adiacenza del grafo pesato, consideriamo il *percorso minimo  $p$*  tra i vertici  $i$  e  $j$ .

Supponiamo che  $p$  contenga *al più  $k$*  archi.

Assumendo che *non* esistano *cicli negativi*,  $k$  sarà allora *finito*.

- Se  $i = j$ , allora  $p$  ha *peso 0* e *nessun arco*.

## ① Caratterizzazione della soluzione ottima

### Struttura della soluzione ottima.

Data la matrice  $W=(w_{ij})$  di adiacenza del grafo pesato, consideriamo il *percorso minimo*  $p$  tra i vertici  $i$  e  $j$ .

Supponiamo che  $p$  contenga *al più*  $k$  archi.

Assumendo che *non* esistano *cicli negativi*,  $k$  sarà allora *finito*.

• Se  $i \neq j$ , allora  $p$  sarà della forma  $i \xrightarrow{p'} m \oplus j$  dove  $p'$  contiene *al più*  $k-1$  archi ed è un *percorso minimo* tra  $i$  e  $m$  (*Lemma 1*).

Ma allora (*Corollario 2*)  $d(i,j) = d(i,m) + w_{mj}$

## ② *Definizione ricorsiva della soluzione ottima*

- $d_{ij}^{(k)}$  = il peso del *percorso minimo* tra i vertici  $v_i$  e  $v_j$  usando al più  $k$  archi.
- Vogliamo calcolare  $d_{ij}^{(|V|-1)}$  per tutte le coppie  $i, j$ .
- Iniziamo a calcolare il *caso base*, quando non abbiamo *alcun vertice* a disposizione per *formare percorsi*, cioè quando  $k=0$ .

$$d_{ij}^{(0)} = \begin{cases} 0 & \text{se } i = j \\ \infty & \text{se } i \neq j \end{cases}$$



## ② *Definizione ricorsiva della soluzione ottima*

- $d_{ij}^{(k)}$  = il peso del *percorso minimo* tra i vertici  $v_i$  e  $v_j$  usando al più  $k$  archi.
- Vogliamo calcolare  $d_{ij}^{(|V|-1)}$  per tutte le coppie  $i, j$ .
- Supponiamo di avere a disposizione la matrice  $d_{ij}^{(k-1)}$  dei *percorsi minimi contenenti al più  $k-1$*  archi.
- Il *percorso minimo* di tra  $v_i$  e  $v_j$  di al più  $k$  archi, o contiene al più  $k-1$  archi e ha costo  $d_{ij}^{(k-1)}$ ,
- o contiene esattamente  $k$  archi e sarà composto da un *percorso minimo* di  $k-1$  archi più un nodo  $v_m$  con un arco a  $v_i$  e dal passo 1 sappiamo che in tal caso il costo sarà  $d_{ij}^{(k)} = d_{im}^{(k-1)} + w_{mj}$

## ② Definizione ricorsiva della soluzione ottima

- $d_{ij}^{(k)}$  = il peso del *percorso minimo* tra i vertici  $v_i$  e  $v_j$  usando al più  $k$  archi.
- Vogliamo calcolare  $d_{ij}^{(|V|-1)}$  per tutte le coppie  $i, j$ .

$$d_{ij}^{(k)} = \min \left\{ d_{ij}^{(k-1)}, \min_{1 \leq m \leq n} \left\{ d_{im}^{(k-1)} + w_{mj} \right\} \right\}$$

$$= \min_{1 \leq m \leq n} \left\{ d_{im}^{(k-1)} + w_{mj} \right\}$$

Poiché  $w_{jj}=0$ , quindi se  $m=j$ ,  $d_{ij}^{(k-1)} = d_{ij}^{(k-1)} + w_{jj}$

## ② *Definizione ricorsiva della soluzione ottima*

- Come si *calcolano* i *costi effettivi* dei *percorsi minimi*?
- Quante matrici  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  dobbiamo calcolare?
- Per quale valore di  $k$  *otteniamo* in  $D^{(k)}$  i *pesi* (costi) dei *percorsi minimi*?

$$d_{ij}^{(k)} = \min_{1 \leq m \leq n} \left\{ d_{im}^{(k-1)} + w_{mj} \right\}$$

## ② *Definizione ricorsiva della soluzione ottima*

- Come si *calcolano* i *costi effettivi* dei *percorsi minimi*?
- Quante matrici  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  dobbiamo calcolare?
- Per quale valore di  $k$  *otteniamo* in  $D^{(k)}$  i *pesi* (costi) dei *percorsi minimi*?
  
- *Se*, come da ipotesi, il grafo *non contiene cicli di peso negativo*,
- *allora* ogni *percorso minimo* sarà un *percorso semplice* con *al più  $|V|-1$  archi*.

E quindi  $d(i,j) = d_{ij}^{(|V|-1)} = d_{ij}^{(|V|)} = d_{ij}^{(|V|+1)} = \dots$

### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

- L'algoritmo riceve in ingresso la matrice  $W = (w_{ij})$  di adiacenza del grafo pesato.
- Viene quindi calcolata una sequenza di matrici  $D^{(0)} = D^{(1)} = D^{(2)} = \dots = D^{(|V|-1)}$ , dove per  $k=1,2,\dots,|V|-1$  abbiamo  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$ .
- La matrice  $D^{(|V|-1)}$  conterrà i *pesi* dei *percorsi minimi*.
- La matrice  $D^{(1)} = W$

### ③ Calcolo del valore della soluzione ottima

```
Slow_All_Pair_Shst_Paths(W:matrice)
  n = righe[W]
   $D^{(1)} = W$ 
  for k = 2 to n-1
    do  $D^{(k)} = \text{Extend\_Shst\_Paths}(D^{(k-1)}, W)$ 
  return  $D^{(n-1)}$ 
```

$Q(nT(\text{Extend\_Shst\_Path}))$

- La procedura `Extend_Shst_Paths` è la procedura che, date le matrici  $D^{(k-1)}$  e  $W$  calcola la matrice  $D^{(k)}$  secondo la formula

$$d_{ij}^{(k)} = \min_{1 \leq m \leq n} \left\{ d_{im}^{(k-1)} + w_{mj} \right\}$$

### ③ Calcolo del valore della soluzione ottima

```
Extend_Shst_Paths( $D, W$ :matrice)
   $n = \text{righe}[D]$ 
  "Sia  $D'$  una nuova matrice  $n \times n$ "
  for  $i = 1$  to  $n$ 
    do for  $j = 1$  to  $n$ 
      do  $d'_{ij} = \infty$ 
      for  $m = 1$  to  $n$ 
        do  $d'_{ij} = \min(d'_{ij}, d_{im} + w_{mj})$ 
  return  $D'$ 
```

$Q(n^3)$

- La procedura `Extend_Shst_Paths` è la procedura che, date le matrici  $D^{(k-1)}$  e  $W$  calcola la matrice  $D^{(k)}$  secondo la fomula

$$d_{ij}^{(k)} = \min_{1 \leq m \leq n} \left\{ d_{im}^{(k-1)} + w_{mj} \right\}$$

### ③ Calcolo del valore della soluzione ottima

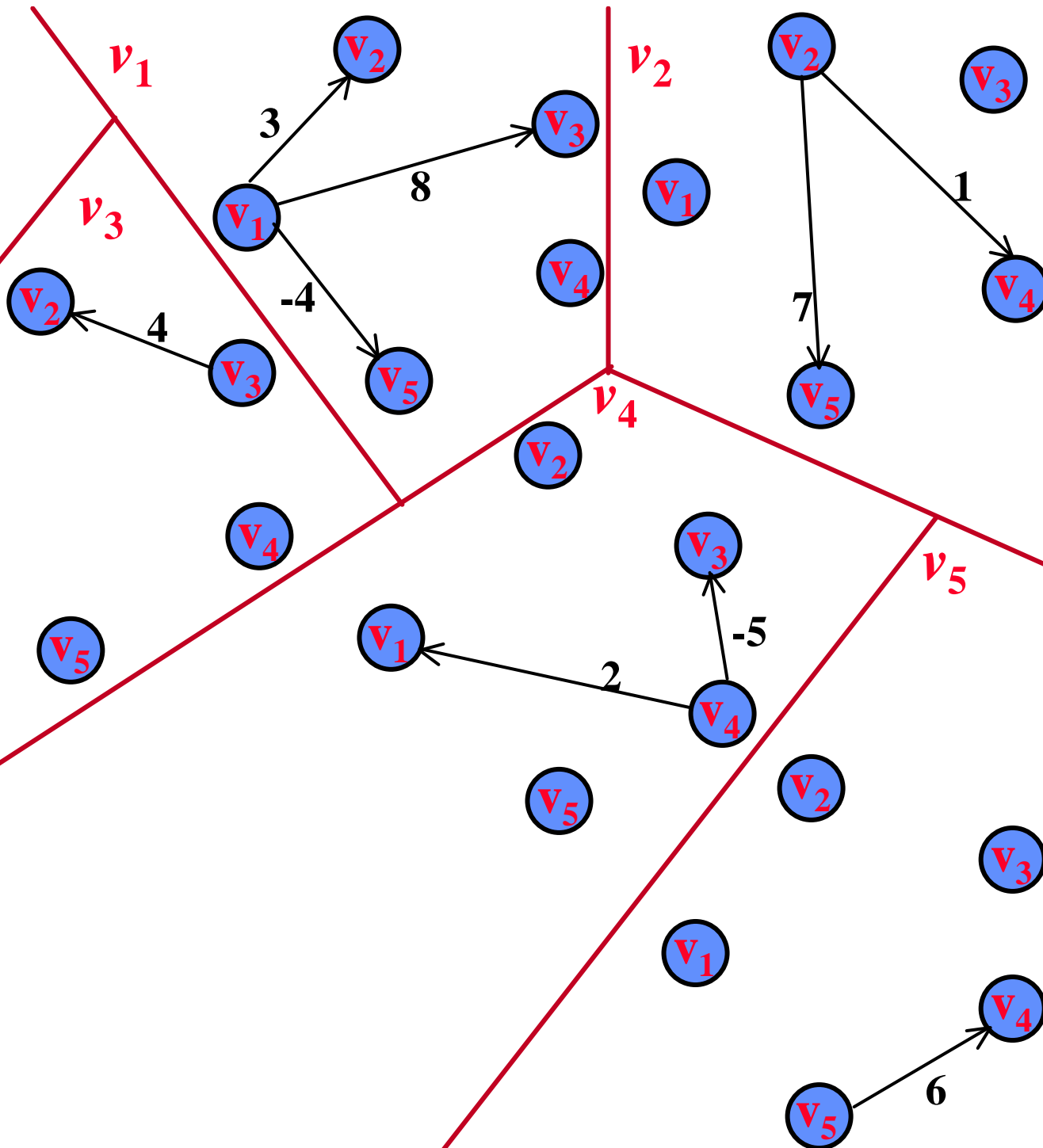
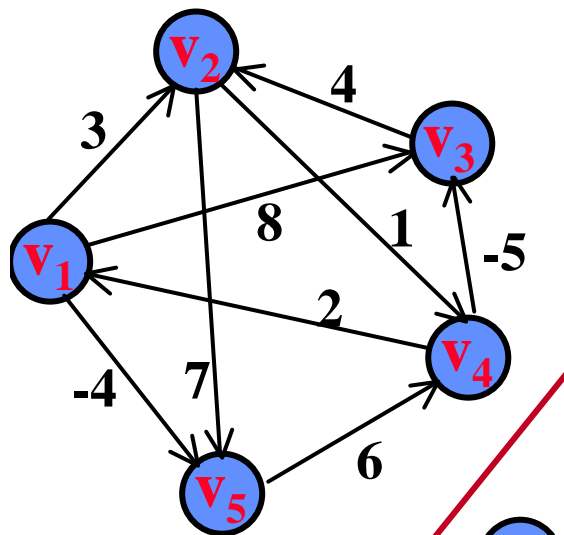
```
Slow_All_Pair_Shst_Paths(W:matrice)
  n = righe[W]
   $D^{(1)} = W$ 
  for k = 2 to n-1
    do  $D^{(k)} = \text{Extend\_Shst\_Paths}(D^{(k-1)}, W)$ 
  return  $D^{(n-1)}$ 
```

$Q(n^4)$

- La procedura `Extend_Shst_Paths` è la procedura che, date le matrici  $D^{(k-1)}$  e  $W$  calcola la matrice  $D^{(k)}$  secondo la fomula

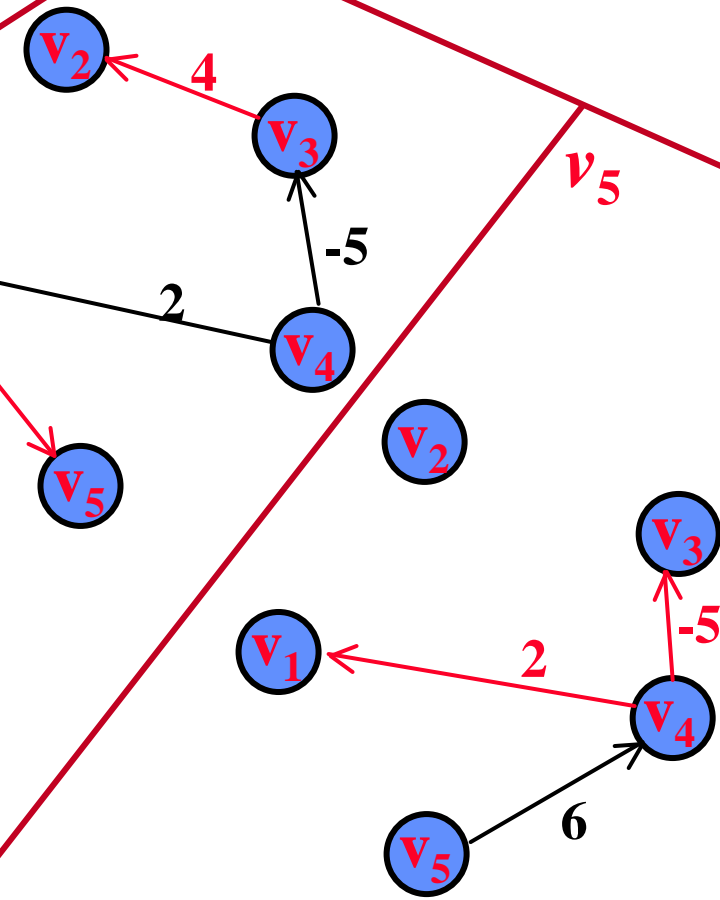
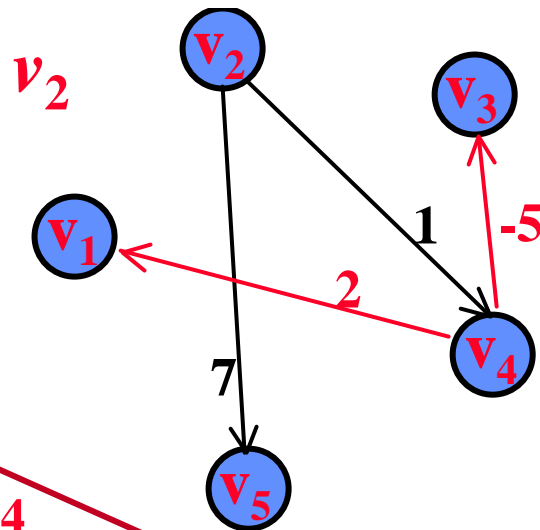
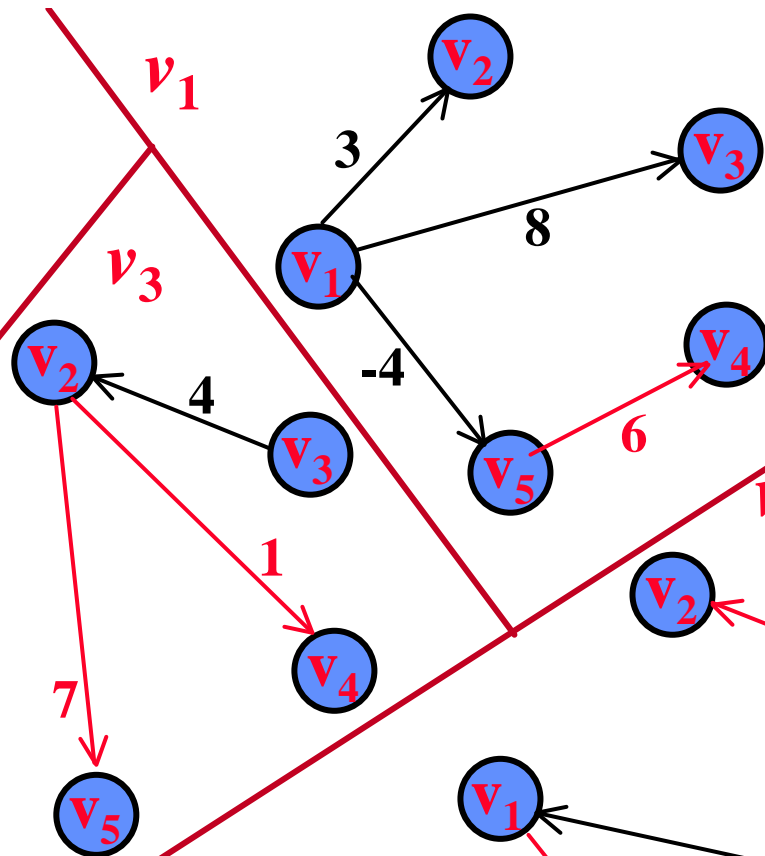
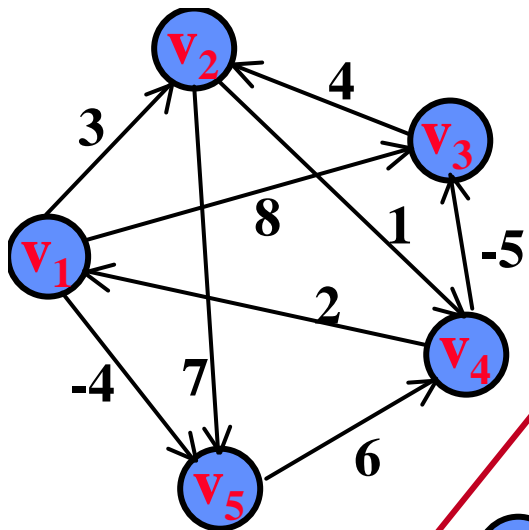
$$d_{ij}^{(k)} = \min_{1 \leq m \leq n} \left\{ d_{im}^{(k-1)} + w_{mj} \right\}$$





	1	2	3	4	5
1	0	3	8	¥	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	¥	¥
4	2	¥	-5	0	¥
5	¥	¥	¥	6	0

$k=1$

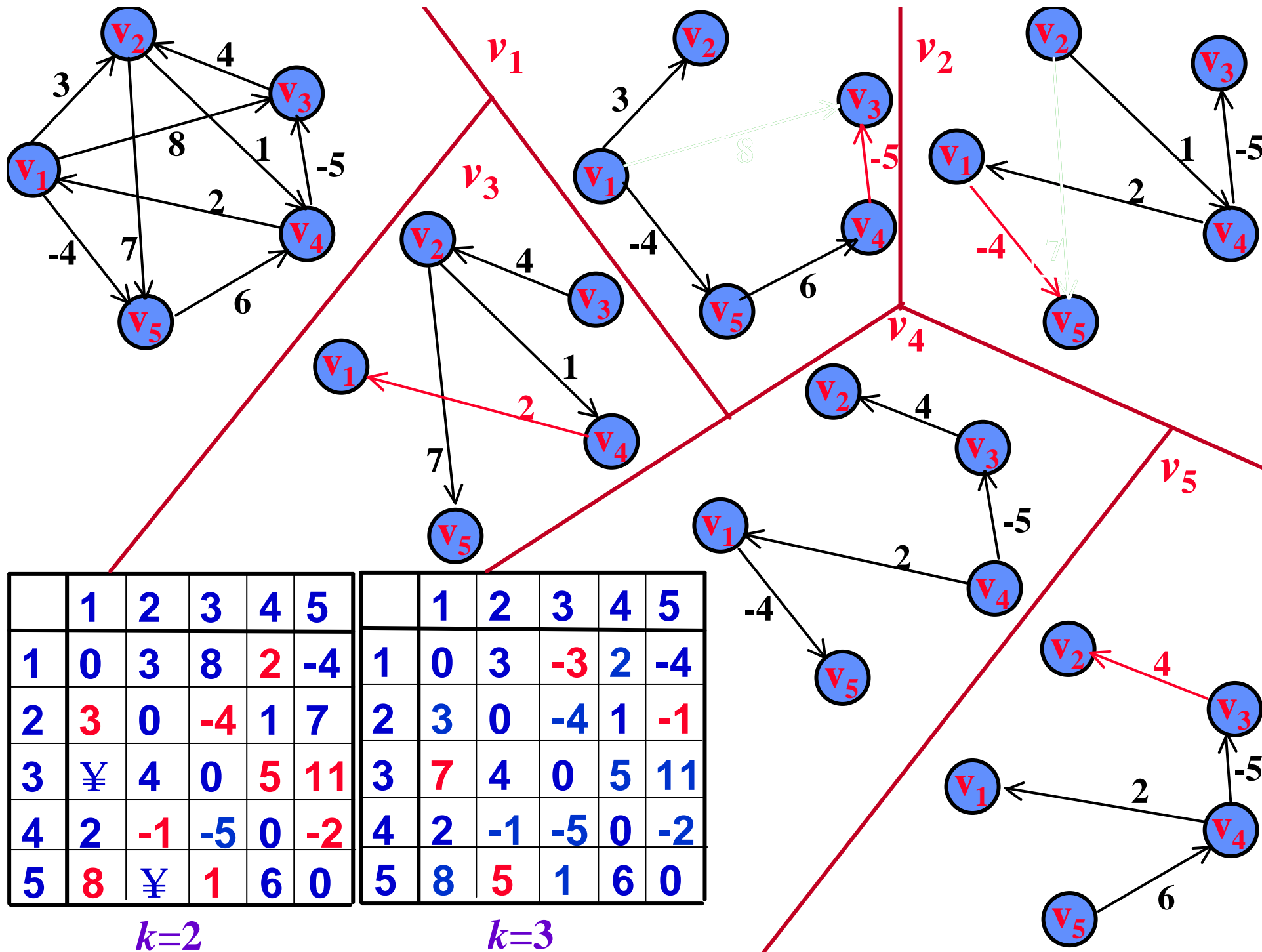


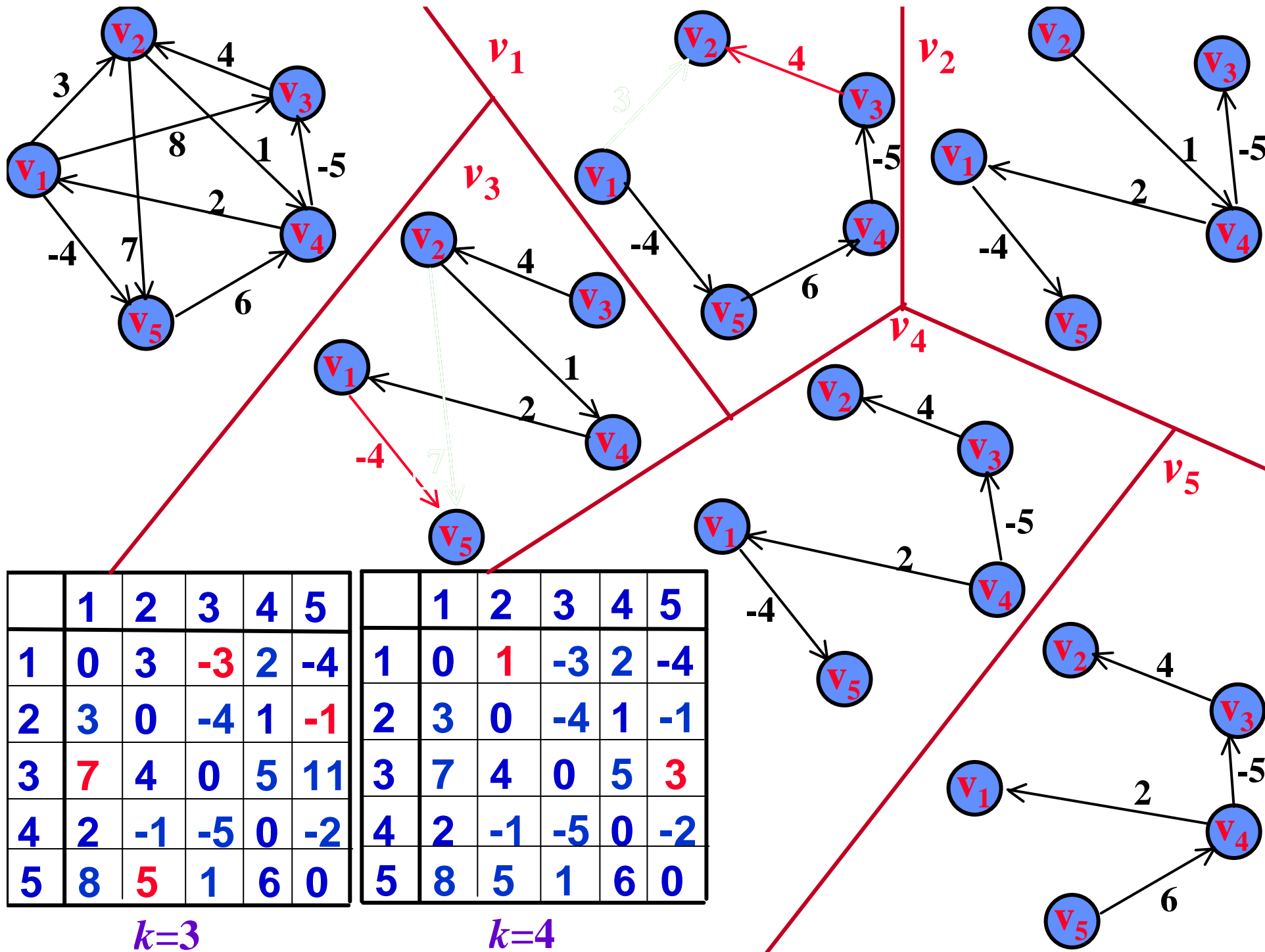
	1	2	3	4	5
1	0	3	8	¥	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	¥	¥
4	2	¥	-5	0	¥
5	¥	¥	¥	6	0

$k=1$

	1	2	3	4	5
1	0	3	8	2	-4
2	3	0	-4	1	7
3	¥	4	0	5	11
4	2	-1	-5	0	-2
5	8	¥	1	6	0

$k=2$





### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

- Possiamo *migliorare il tempo di esecuzione* dell'algoritmo?
- In effetti *vengono calcolate* più matrici di quelle necessarie, o meglio *matrici inutili*.

$$D^{(1)} = D^{(0)} \dot{\wedge} W = W$$

$$D^{(2)} = D^{(1)} \dot{\wedge} W = W^2$$

$$D^{(3)} = D^{(2)} \dot{\wedge} W = W^3$$

$$D^{(4)} = D^{(3)} \dot{\wedge} W = W^4$$

...

$$D^{(n-1)} = D^{(n-2)} \dot{\wedge} W = W^{n-1}$$

### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

- Possiamo *migliorare il tempo di esecuzione* dell'algoritmo?
- In effetti *vengono calcolate* più matrici di quelle necessarie, o meglio *matrici inutili*.

$$D^{(1)} = D^{(0)} \mathbin{\dot{\wedge}} W = W$$

$$D^{(2)} = D^{(1)} \mathbin{\dot{\wedge}} W = D^{(1)} \mathbin{\dot{\wedge}} D^{(1)} = W^2$$

$$D^{(3)} = D^{(2)} \mathbin{\dot{\wedge}} W = W^3$$

$$D^{(4)} = D^{(3)} \mathbin{\dot{\wedge}} W = D^{(2)} \mathbin{\dot{\wedge}} W \mathbin{\dot{\wedge}} W = D^{(2)} \mathbin{\dot{\wedge}} D^{(2)} = W^4$$

...

$$D^{(2k)} = D^{(k)} \mathbin{\dot{\wedge}} D^{(k)} = W^{2k}$$

Come il prodotto di matrici, anche l'*estensione* è una *operazione associativa*

### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

- Possiamo *migliorare il tempo di esecuzione* dell'algoritmo?
- In effetti *vengono calcolate* più matrici di quelle necessarie, o meglio *matrici inutili*.
- Cosa possiamo fare?

$$D^{(1)} = D^{(0)} \mathring{\wedge} W = W$$

$$D^{(2)} = D^{(1)} \mathring{\wedge} D^{(1)} = W^2$$

$$D^{(4)} = D^{(2)} \mathring{\wedge} D^{(2)} = W^4$$

$$D^{(8)} = D^{(4)} \mathring{\wedge} D^{(4)} = W^8$$

...

$$D^{(2^{\log(n-1)})} = D^{(2^{\log(n-1)-1})} \mathring{\wedge} D^{(2^{\log(n-1)-1})} = W^{2^{\log(n-1)}}$$

### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

- **Cosa possiamo fare?**

$$D^{(1)} = D^{(0)} \wedge W = W$$

$$D^{(2)} = D^{(1)} \wedge D^{(1)} = W^2$$

$$D^{(4)} = D^{(2)} \wedge D^{(2)} = W^4$$

$$D^{(8)} = D^{(4)} \wedge D^{(4)} = W^8$$

...

$$D^{(2^{\log(n-1)})} = D^{(2^{\log(n-1)-1})} \wedge D^{(2^{\log(n-1)-1})} = W^{2^{\log(n-1)}}$$

- **Il fatto che  $d_{ij}^{(n-1)} = d_{ij}^{(n)} = d_{ij}^{(n+1)} = \dots$  assicura che se  $k > \log(n-1)$  allora  $2^k > n - 1$ , quindi  $D^{(2^k)} = D^{(n-1)}$ .**
- **Possiamo allora fermarci non appena il numero di iterazioni  $k = 1, 2, 3, \dots$  supera il valore  $\log(n-1)$ .**



### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

```
Fast_All_Pair_Shst_Paths(W:matrice)  
  
  n = righe[W]  
   $D^{(1)} = W$   
  
  for k = 1 to  $\lceil \log_2(n-1) \rceil$  do  
     $D^{(k)} = \text{Extend\_Shst\_Paths}(D^{(k-1)}, D^{(k-1)})$   
  
  return  $D^{(k)}$ 
```

*Il tempo di esecuzione sarà  
quindi  $Q(n^3 \log n)$*

### ③ **Calcolo del valore della soluzione ottima**

- Una volta che abbiamo calcolato la matrice delle *distanze minime*  $D = D^{(n-1)}$ , come possiamo *ricostruire i percorsi minimi* ?
- In altre parole come possiamo calcolare la *matrice dei predecessori*  $P = P^{(n-1)}$  ?
- Si possono usare essenzialmente due metodi:
  - Calcolare una sequenza di *matrici dei predecessori*  $P^{(k)}$  per  $k=1, \dots, n-1$  mentre calcoliamo  $D^{(k)}$
  - Calcolare  $P$  direttamente da  $D$  (*Esercizio 26-1.5*)

## ***Algoritmo di Floyd-Warshall***

- Altro algoritmo di ***Programmazione Dinamica***
- I ***pesi*** possono essere anche ***negativi***, ma si assume sempre che ***non*** ci siano ***cicli negativi***
- Si ***differenzia*** dal precedente per il ***tipo di sottostruttura*** della soluzione che utilizza e quindi per la ***nozione di sottoproblema***.
- ***Miglioramento*** del ***tempo di esecuzione***

## 1 Caratterizzazione della soluzione ottima

Consideriamo i *vertici intermedi* di un *percorso semplice*  $p = \langle v_1, v_2, \dots, v_l \rangle$ .

Cioè l'insieme dei vertici  $\{v_2, v_3, \dots, v_{l-1}\}$ .

Se  $\{1, 2, \dots, n\}$  sono i vertici del grafo, prendiamone un sottoinsieme  $\{1, 2, \dots, k\}$ .

Per ogni coppia di vertici  $i, j$  consideriamo i *percorsi* che hanno i *vertici solo* in  $\{1, 2, \dots, k\}$ .

Sia inoltre  $p$  il *percorso di peso minimo* (e quindi anche *semplice*) tra di *essi*.

Che *relazione* c'è tra  $p$  e il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$  che ha i *vertici solo* in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$ ?

## ① **Caratterizzazione della soluzione ottima**

Che *relazione* c'è tra  $p$  e il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$  che ha i *vertici solo* in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$ ?

La *relazione* dipenderà dal fatto che  $k$  sia o meno un *vertice intermedio* del nuovo *percorso minimo*  $p$ !

Abbiamo cioè due casi:

- $k$  *non è* un *vertice intermedio* di  $p$
- $k$  *è* un *vertice intermedio* di  $p$

## ① *Caratterizzazione della soluzione ottima*

Che *relazione* c'è tra  $p$  e il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$  che ha i *vertici solo* in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$ ?

Abbiamo cioè due casi:

- $k$  *non è un vertice intermedio* di  $p$

Allora tutti i vertici di  $p$  percorsi sono contenuti in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$ .

Quindi, un *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$  contenente solo vertici in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$  è anche un *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$  contenente solo vertici in  $\{1, 2, \dots, k\}$ .

- $k$  *è un vertice intermedio* di  $p$

## 1 Caratterizzazione della soluzione ottima

Che *relazione* c'è tra  $p$  e il *percorso minimo* tra  $i$  e  $j$  che ha i *vertici solo* in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$ ?

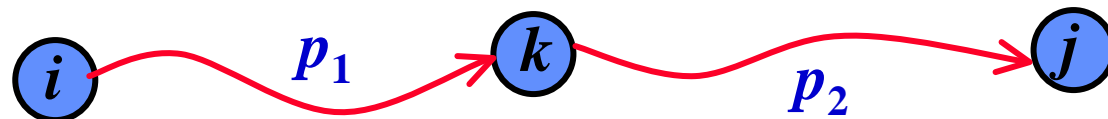
Abbiamo cioè due casi:

- $k$  non è un vertice intermedio di  $p$
- $k$  è un *vertice intermedio* di  $p$

Allora  $p$  può essere scomposto in due percorsi  $p_1$  e  $p_2$  che si congiungono in  $k$  ( $i \xrightarrow{p_1} k \xrightarrow{p_2} j$ )

Per la sottostruttura,  $p_1$  e  $p_2$  sono percorsi minimi da  $i$  a  $k$  e da  $k$  a  $j$  con vertici in  $\{1, 2, \dots, k-1\}$ .

Infatti  $k$  non è un vertice intermedio né di  $p_1$  né di  $p_2$ , e  $w(p) = w(p_1) + w(p_2) = d(i, k) + d(k, j)$



## ② *Definizione ricorsiva della soluzione ottima*

- $d_{ij}^{(k)}$  = il peso del *percorso minimo* tra i vertici  $v_i$  e  $v_j$  con *vertici intermedi* solo tra  $v_1, v_2, \dots, v_k$ .
- Vogliamo calcolare  $d_{ij}^{(n)}$  per tutte le coppie  $i, j$ .
- Iniziamo a calcolare il *caso base*, quando *non* abbiamo *vertici intermedi* a disposizione per *formare percorsi*, cioè quando  $k=0$ .

$$d_{ij}^{(0)} = w_{ij}$$



## ② Definizione ricorsiva della soluzione ottima

- $d_{ij}^{(k)}$  = il peso del *percorso minimo* tra i vertici  $i$  e  $j$  usando solo  $\{1,2,\dots,k\}$  come *possibili vertici intermedi*.
- Vogliamo calcolare  $d_{ij}^{(n)}$  per tutte le coppie  $i,j$ .
- Supponiamo di avere a disposizione la matrice  $d_{ij}^{(k-1)}$  dei *percorsi minimi che contengono solo vertici* in  $\{1,\dots,k-1\}$ . Allora il *percorso minimo* di tra  $i$  e  $j$ ,
- o non contiene il vertice intermedio  $k$ , e ha quindi peso  $d_{ij}^{(k-1)}$ ,
- o contiene  $k$  e sarà perciò composto dalla *concatenazione* del *percorso minimo* tra  $i$  e  $k$  e quello tra  $k$  e  $j$ .  
Il *peso* sarà quindi  $d_{ij}^{(k)} = d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}$ .

## ② Definizione ricorsiva della soluzione ottima

- $d_{ij}^{(k)}$  = il peso del *percorso minimo* tra i vertici  $v_i$  e  $v_j$  usando solo  $v_1, v_2, \dots, v_k$  come *possibili vertici intermedi*.
- Vogliamo calcolare  $d_{ij}^{(n)}$  per tutte le coppie  $i, j$ .

$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{se } k = 0 \\ \min \left( d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \right) & \text{se } k \geq 1 \end{cases}$$

Notate che ora l'indice  $k$  delle matrici è anche l'indice del *vertice intermedio*

## ② *Definizione ricorsiva della soluzione ottima*

- Come si *calcolano* i *costi effettivi* dei *percorsi minimi*?
- Quante matrici  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  dobbiamo calcolare?
- Per quale valore di  $k$  *otteniamo* in  $D^{(k)}$  i *pesi* (costi) dei *percorsi minimi*?
  
- Se, come da ipotesi, il grafo *non contiene cicli di peso negativo*,
- allora ogni *percorso minimo* sarà un *percorso semplice* con *al più vertici intermedi* in  $\{1,2,\dots,n\}$

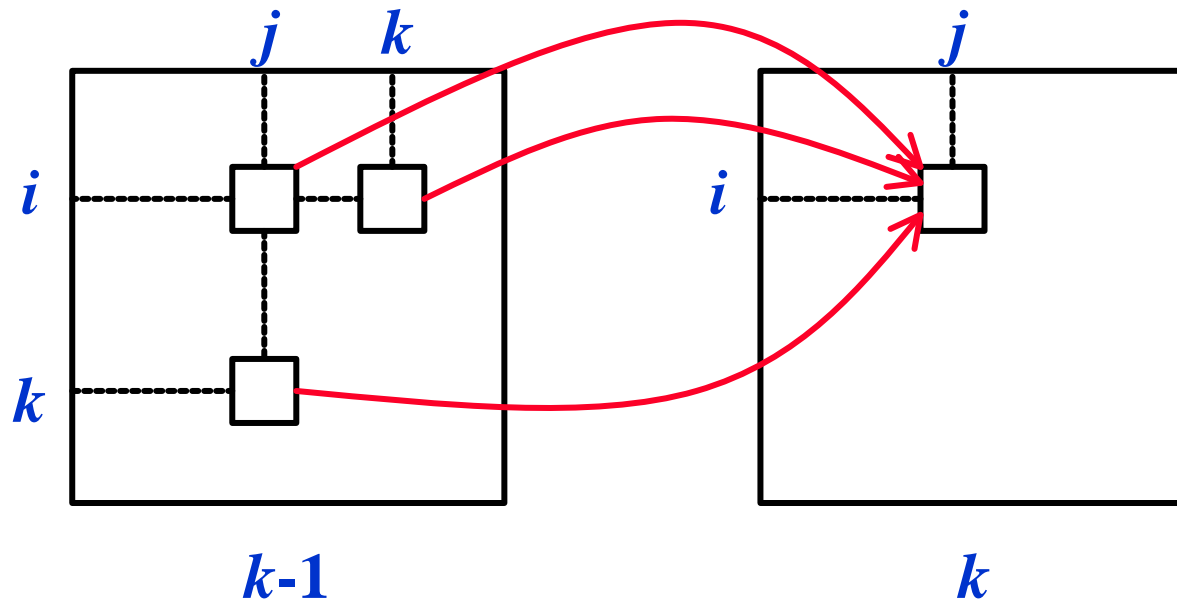
E quindi  $d(i,j) = d_{ij}^{(n)} = d_{ij}^{(n+1)} = d_{ij}^{(n+2)} = \dots$

### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

- L'algoritmo riceve in ingresso la matrice  $W = (w_{ij})$  di adiacenza del grafo pesato.
- Viene quindi calcolata una sequenza di matrici  $D^{(0)} = D^{(1)} = D^{(2)} = \dots = D^{(n)}$ , dove per  $k=0,1,2,\dots,n$  abbiamo  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$ .
- La matrice  $D^{(n)}$  conterrà i *pesi* dei *percorsi minimi*.
- La matrice  $D^{(0)} = W$

### ③ *Calcolo del valore della soluzione ottima*

$$d_{ij}^{(k)} = \min \left( d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \right) \quad \text{per } k \geq 1$$



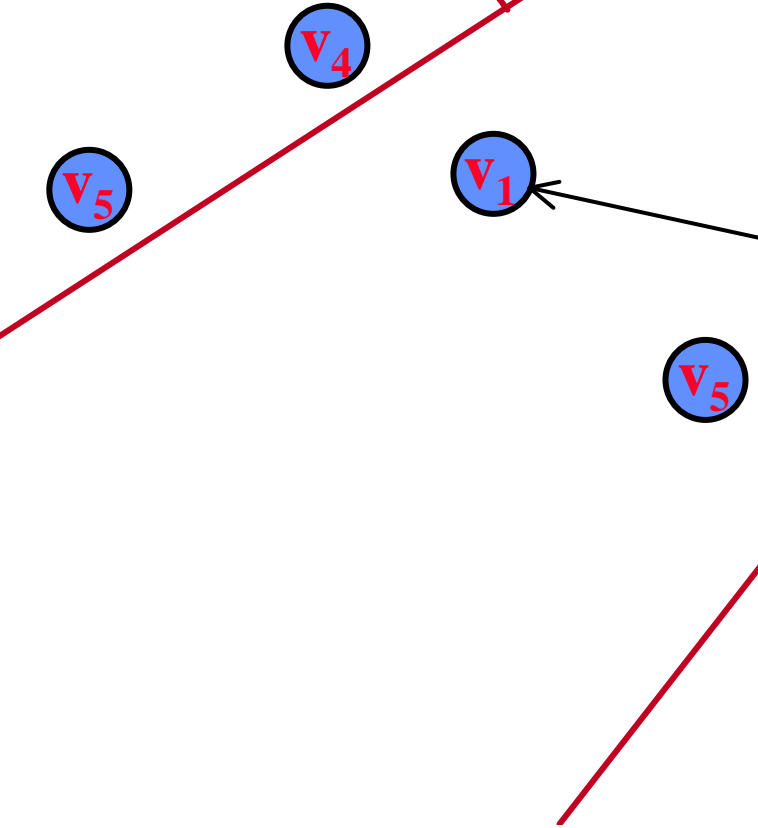
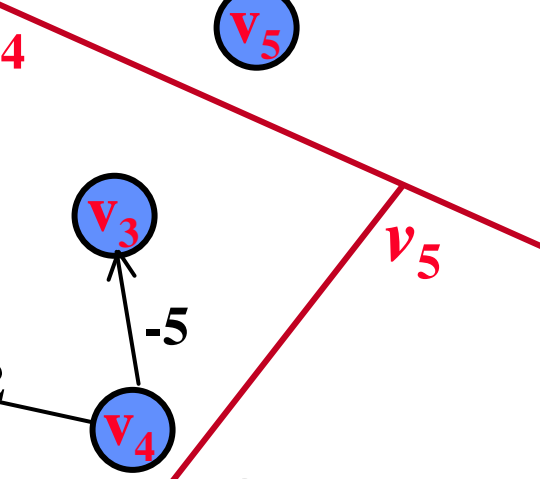
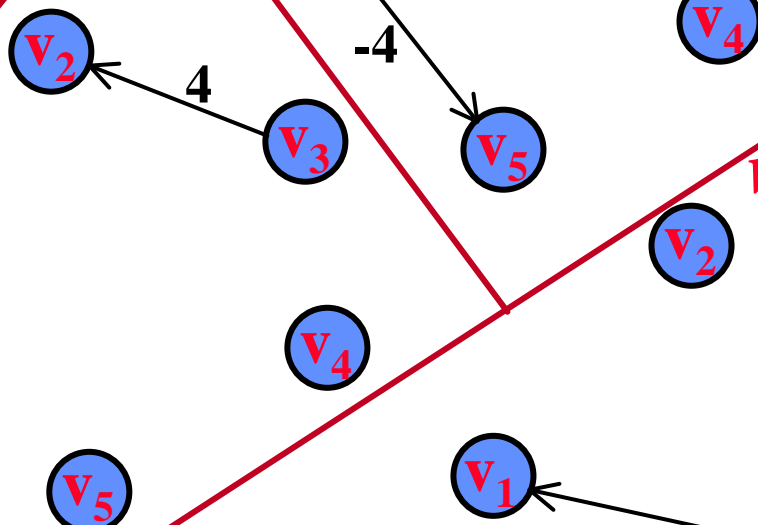
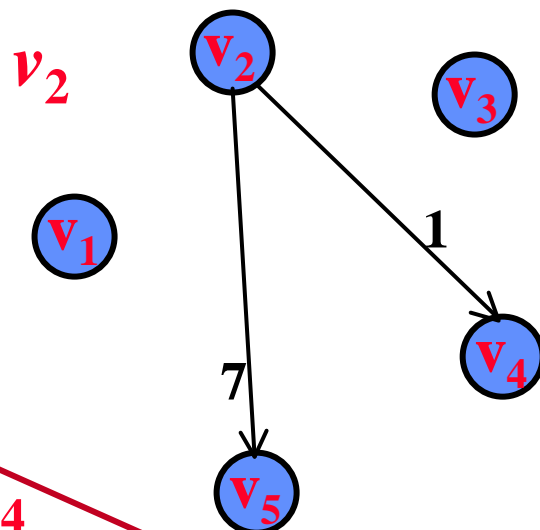
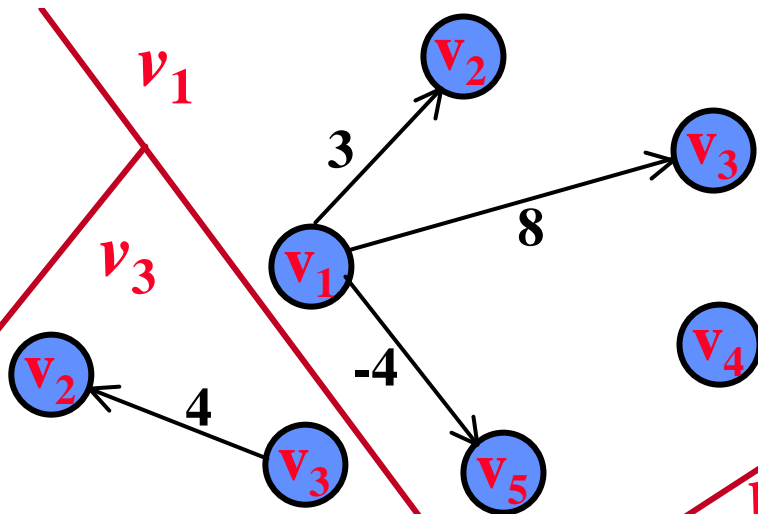
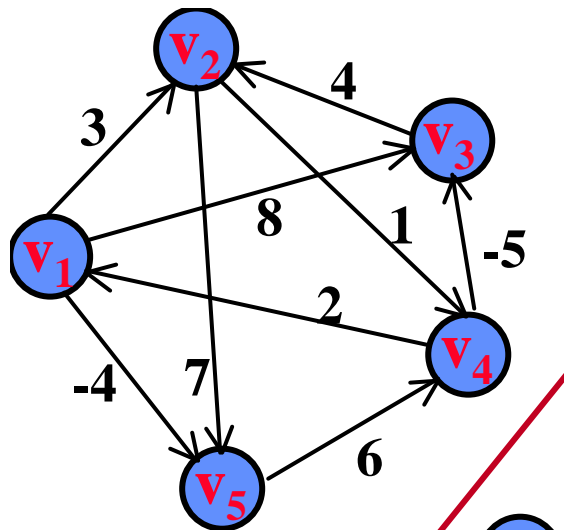
### ③ Calcolo del valore della soluzione ottima

```
Floyd_Warshall(D,W:matrice)
  n = righe[D]
   $D^{(0)} = W$ 
  for k = 1 to n
    do for i = 1 to n
      do for j = 1 to n
        do  $d_{ij}^{(k)} = \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)})$ 
  return  $D^{(n)}$ 
```

$Q(n^3)$

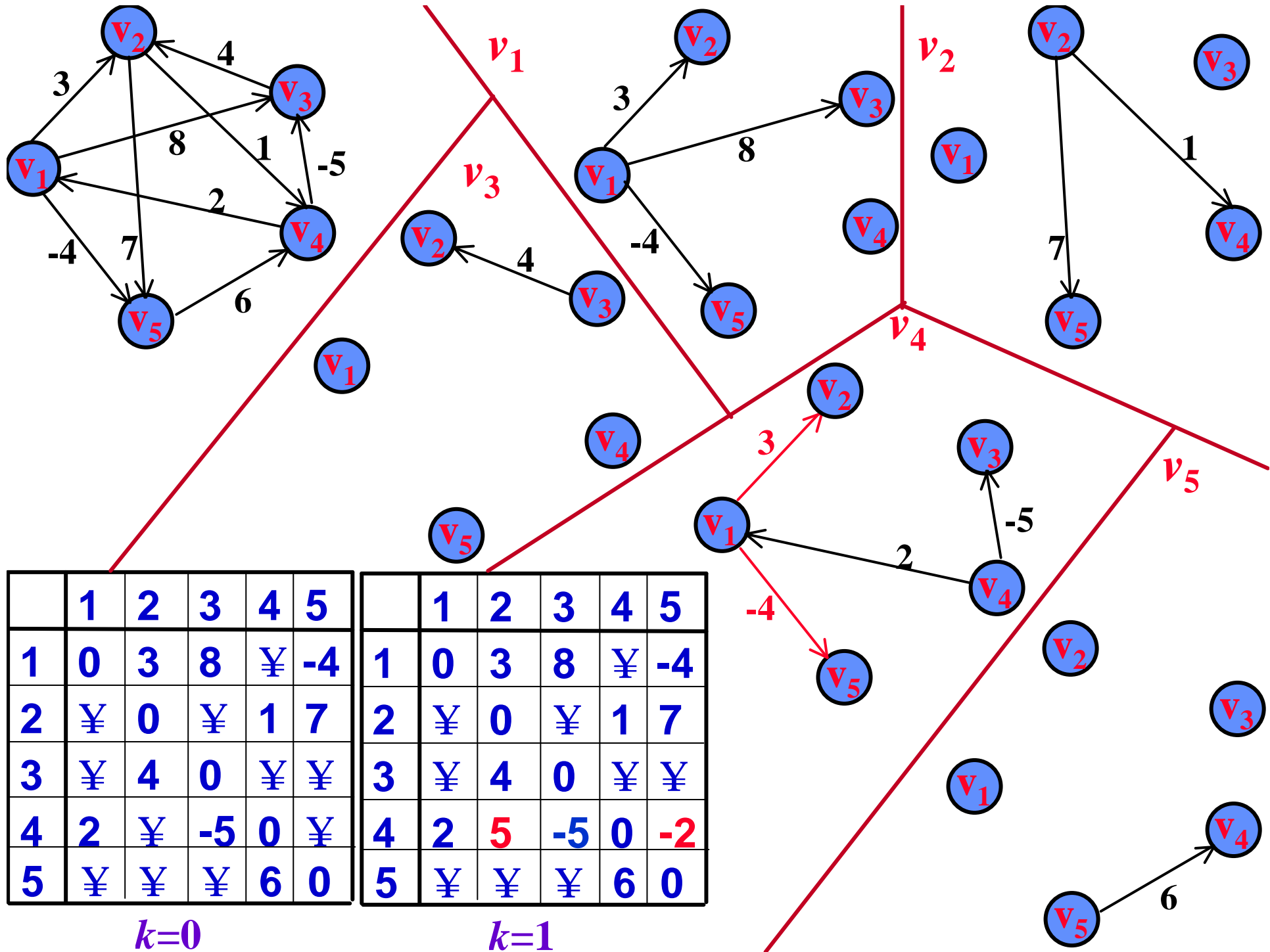
- Calcola la sequenza di  $n$  matrici  $D^{(1)}, D^{(2)}, \dots, D^{(n)}$  secondo la formula

$$d_{ij}^{(k)} = \min \left( d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \right)$$

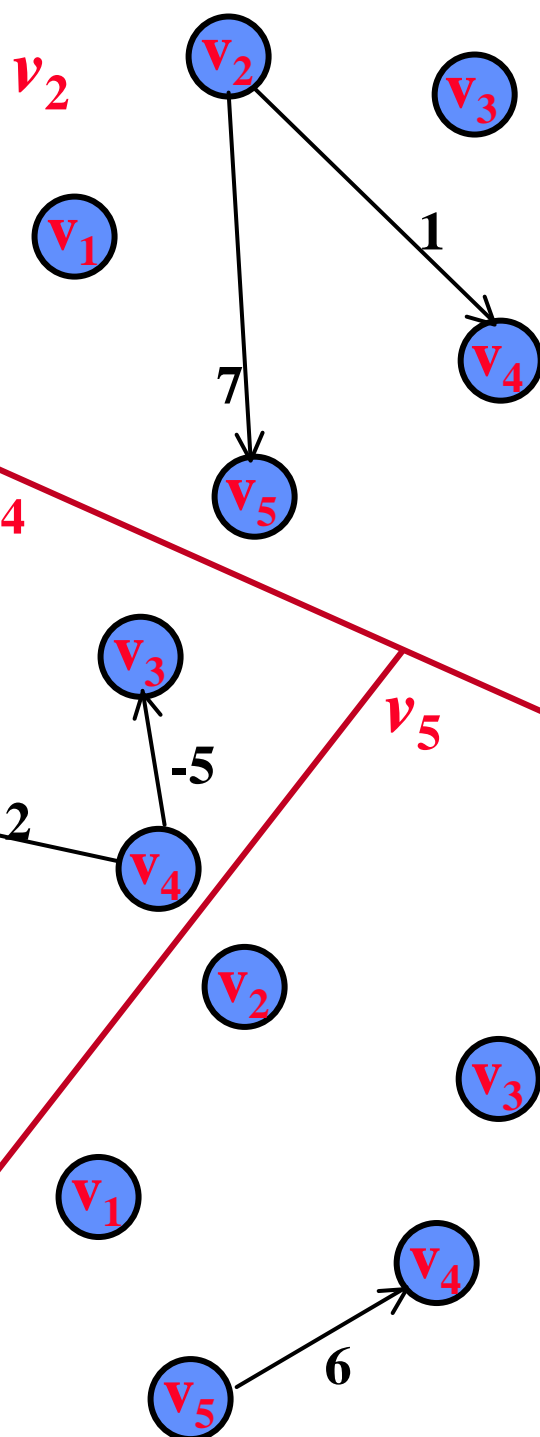
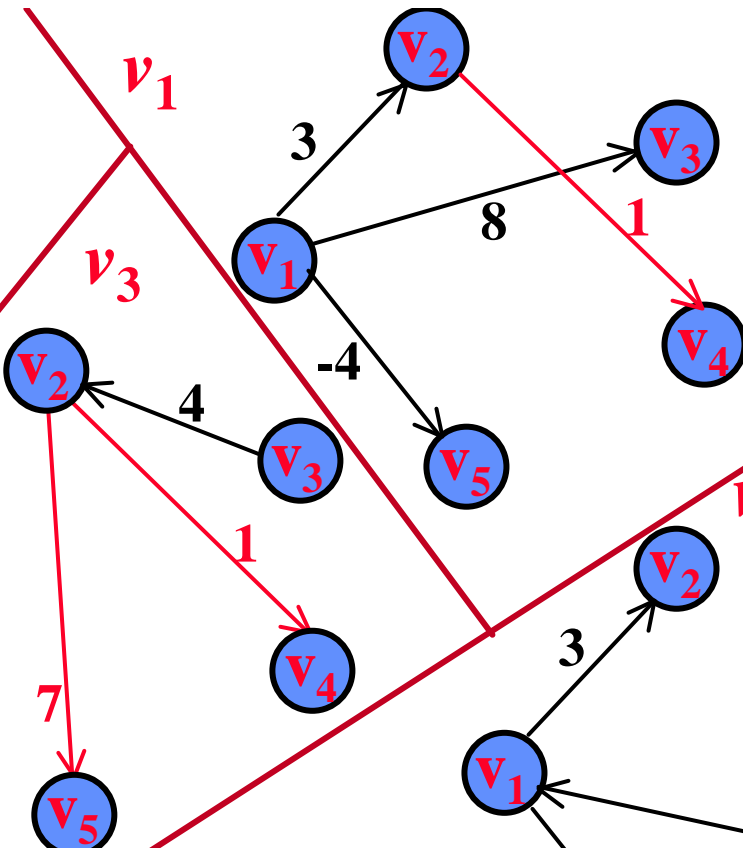
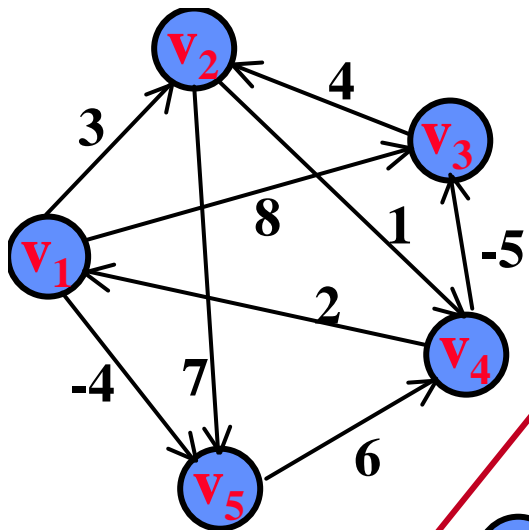


	1	2	3	4	5
1	0	3	8	¥	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	¥	¥
4	2	¥	-5	0	¥
5	¥	¥	¥	6	0

$k=0$





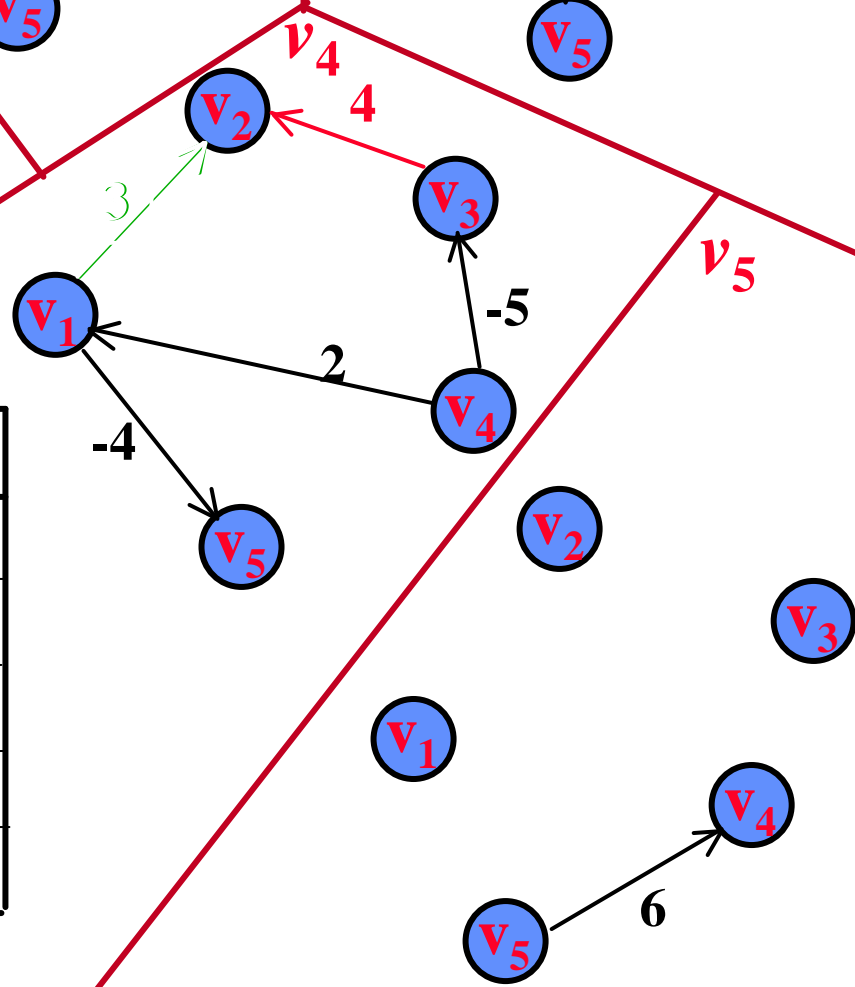
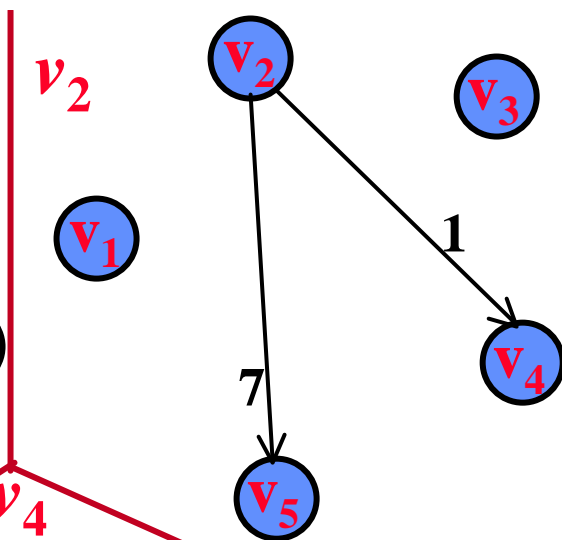
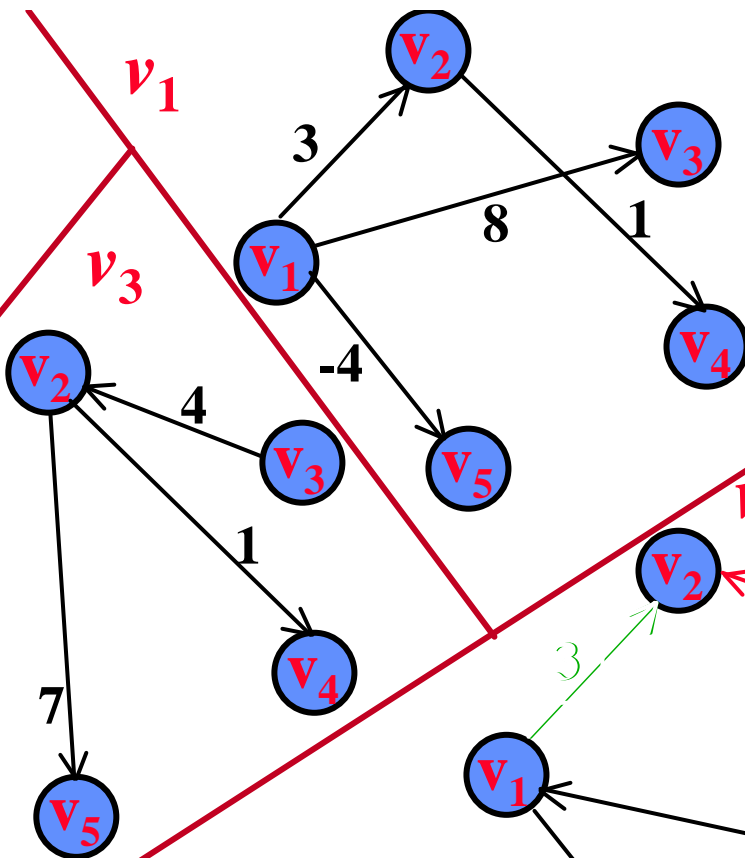
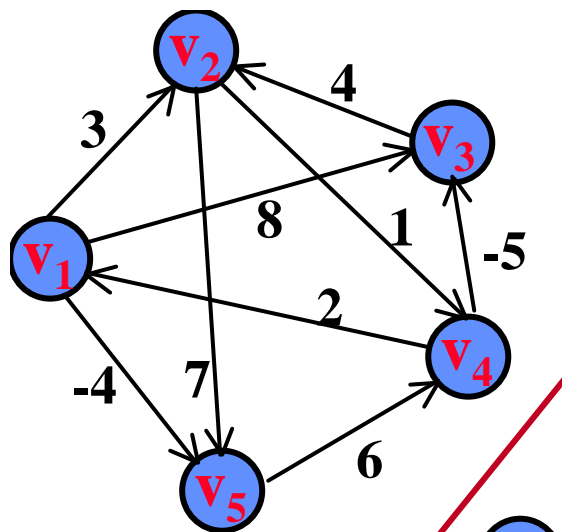


	1	2	3	4	5
1	0	3	8	¥	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	¥	¥
4	2	5	-5	0	-2
5	¥	¥	¥	6	0

$k=1$

	1	2	3	4	5
1	0	3	8	4	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	5	11
4	2	5	-5	0	-2
5	¥	¥	¥	6	0

$k=2$

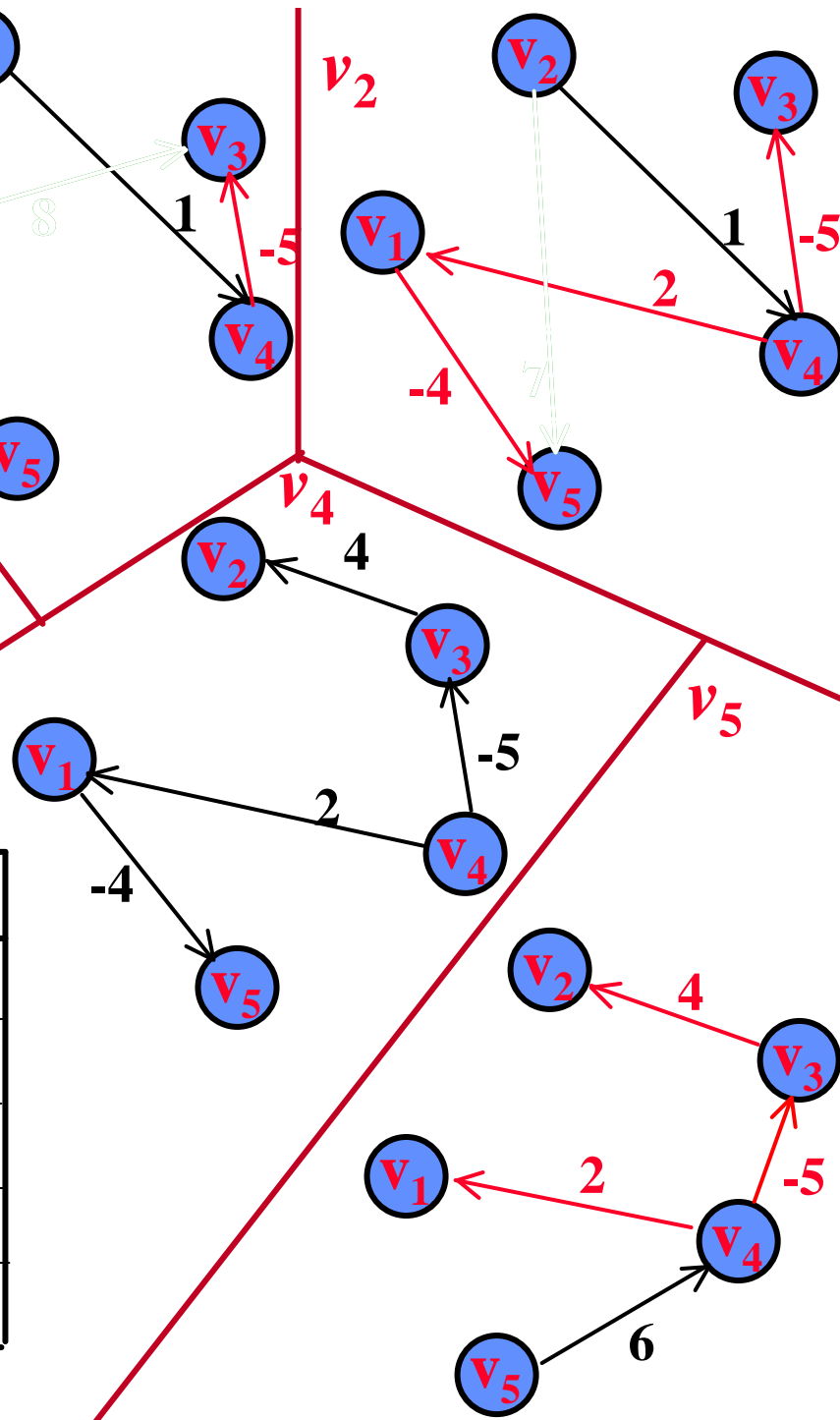
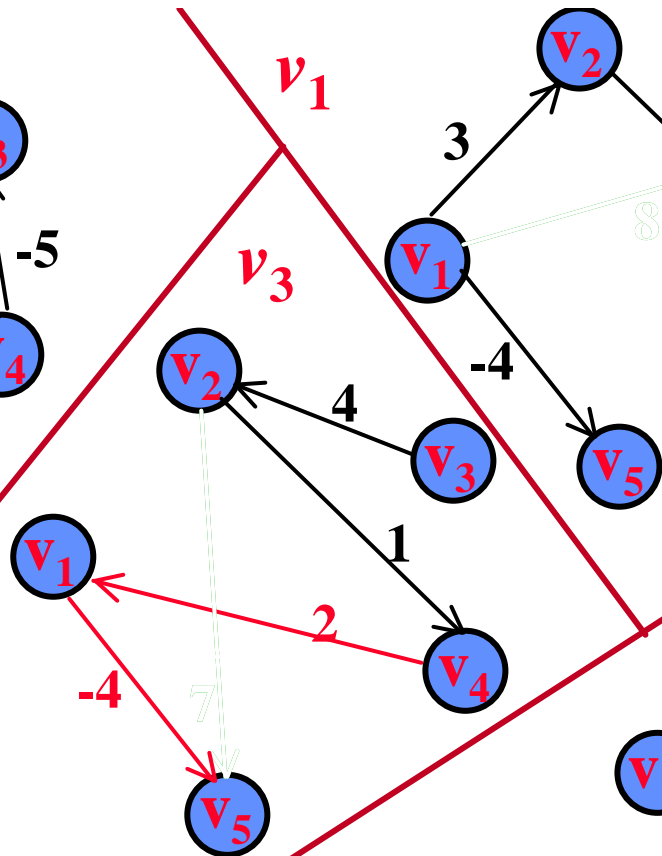
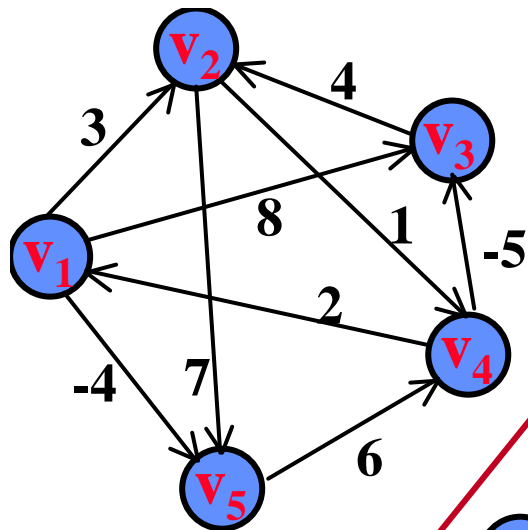


	1	2	3	4	5
1	0	3	8	4	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	5	11
4	2	5	-5	0	-2
5	¥	¥	¥	6	0

$k=2$

	1	2	3	4	5
1	0	3	8	4	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	5	11
4	2	-1	-5	0	-2
5	¥	¥	¥	6	0

$k=3$

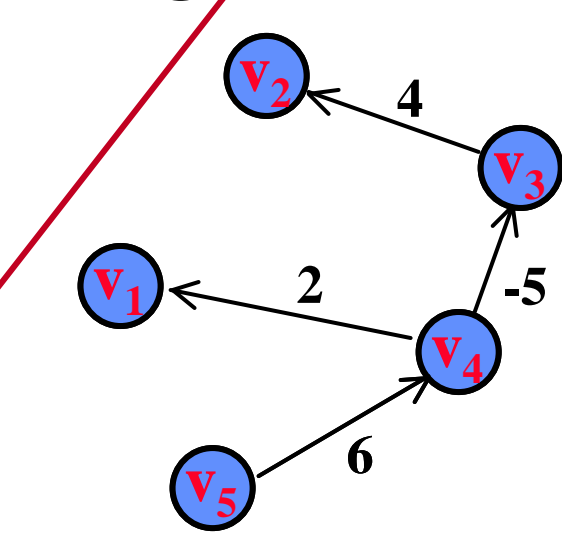
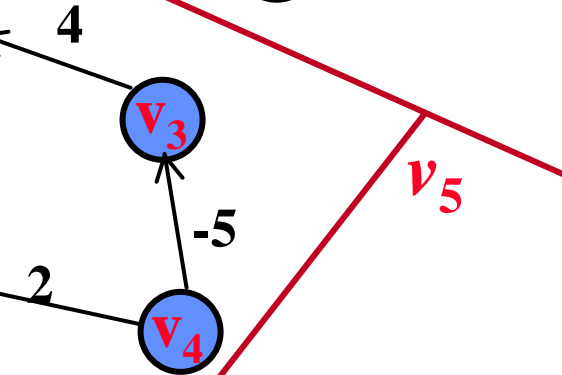
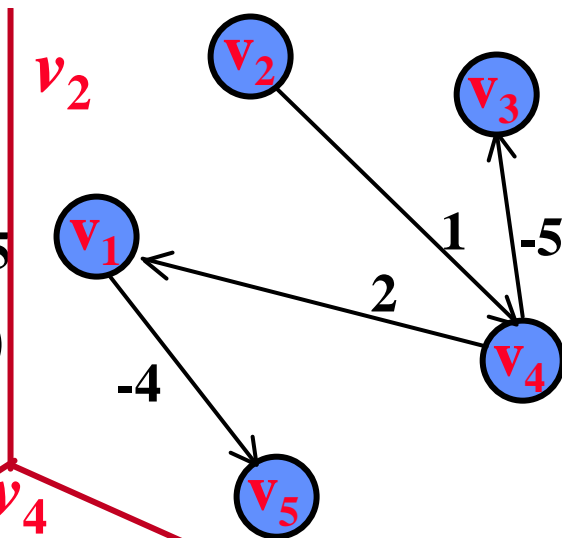
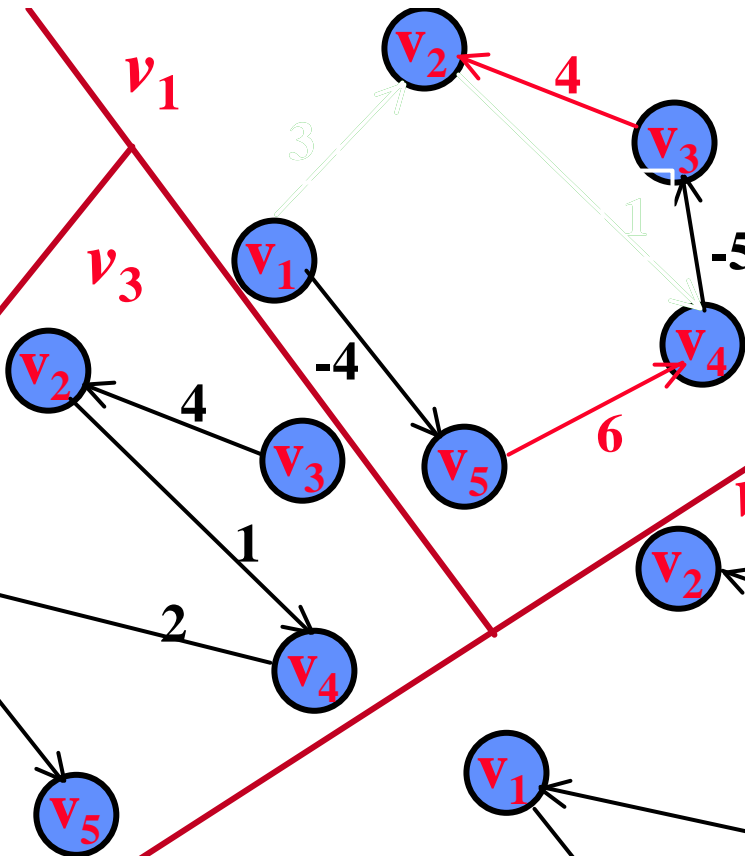
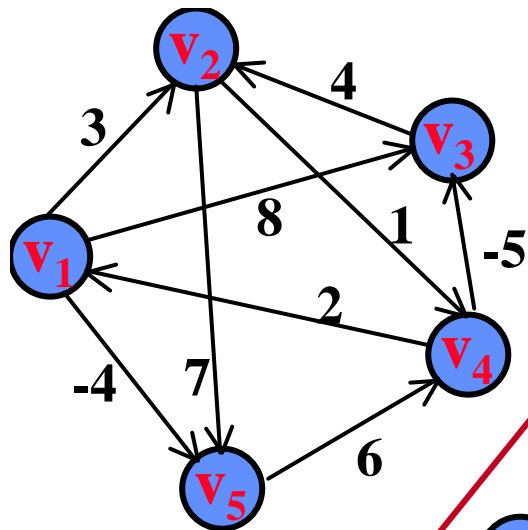


	1	2	3	4	5
1	0	3	8	4	-4
2	¥	0	¥	1	7
3	¥	4	0	5	11
4	2	-1	-5	0	-2
5	¥	¥	¥	6	0

$k=3$

	1	2	3	4	5
1	0	3	-1	4	-4
2	3	0	-4	1	-1
3	7	4	0	5	3
4	2	-1	-5	0	-2
5	8	5	1	6	0

$k=4$



	1	2	3	4	5
1	0	3	-1	4	-4
2	3	0	-4	1	-1
3	7	4	0	5	3
4	2	-1	-5	0	-2
5	8	5	1	6	0

$k=4$

	1	2	3	4	5
1	0	1	-3	2	-4
2	3	0	-4	1	-1
3	7	4	0	5	3
4	2	-1	-5	0	-2
5	8	5	1	6	0

$k=5$

### ③ **Calcolo del valore della soluzione ottima**

- Una volta che abbiamo calcolato la matrice delle *distanze minime*  $D = D^{(n)}$ , come possiamo *ricostruire i percorsi minimi* ?
- In altre parole come possiamo calcolare la *matrice dei predecessori*  $P = P^{(n)}$  ?
- Si possono usare essenzialmente due metodi:
  - Calcolare una sequenza di *matrici dei predecessori*  $P^{(k)}$  per  $k=1, \dots, n$  mentre calcoliamo  $D^{(k)}$
  - Calcolare  $P$  direttamente da  $D$  (*Esercizio 26-1.5*)