

# Il problema del flusso massimo su reti

## Introduzione

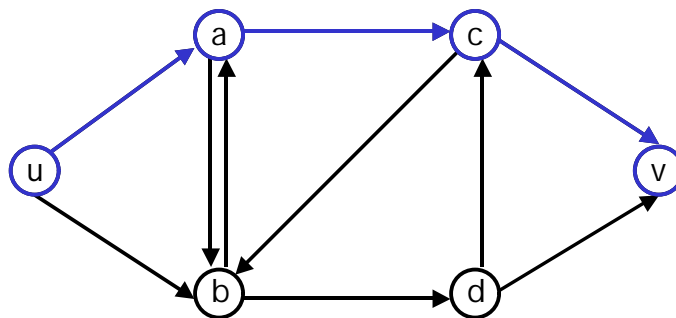
Modelli di flusso hanno applicazioni:

- Nelle telecomunicazioni
- In informatica (multiprocessori, protocolli internet)
- Nei trasporti (aereo, stradale, ferroviario, merci)

## Cammino orientato

- Un **grafo orientato** è una coppia  $G=(N,A)$ , in cui
  - $N$  è un insieme finito di **nodi**
  - $A$  è una famiglia di coppie ordinate di nodi,  
 $A \subseteq N \times N$  ( $a=(i,j)$ ), dette **archi**
- Un **cammino orientato** (da  $v_1$  a  $v_{k+1}$ ) è una sequenza,  $a_1=(v_1, v_2)$ ,  $a_2=(v_2, v_3)$ , ...,  $a_k=(v_k, v_{k+1})$ , di archi consecutivi

## Esempio di cammino



Il **cammino** da u a v, ovvero  $(u,a)$ ,  $(a,c)$ ,  $(c,v)$

## Taglio orientato

Dato  $S \subset N$ , un **taglio orientato** è un sottoinsieme di archi del tipo

$$- \delta_G^+(S) := \{(i,j) \in A : i \in S, j \notin S\}$$

**archi uscenti da S**

oppure del tipo

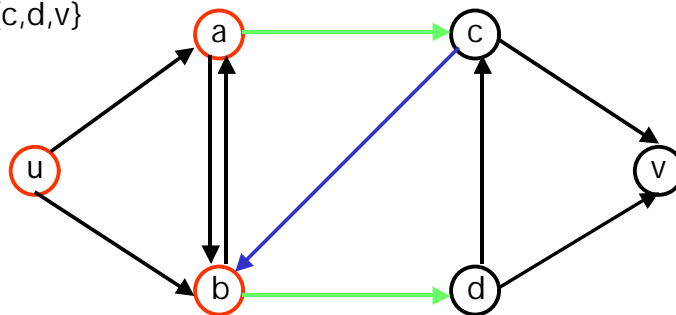
$$- \delta_G^-(S) := \{(i,j) \in A : i \notin S, j \in S\}$$

**archi entranti in S**

- Useremo  $\delta^+(v) = \delta_G^+(\{v\})$  e  $\delta^-(v) = \delta_G^-(\{v\})$

## Esempio di taglio orientato

$S = \{u, a, b\}$   
 $N \setminus S = \{c, d, v\}$

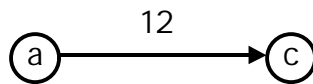


$$\delta_G^+(S) := \{(a,c), (b,d)\}$$

$$\delta_G^-(S) := \{(c,b)\}$$

## Rete di flusso

• Una **rete di flusso** è un grafo orientato  $G=(N,A)$  in cui ad ogni arco  $(i,j) \in A$  è associata una capacità  $k_{ij} \geq 0$  es:

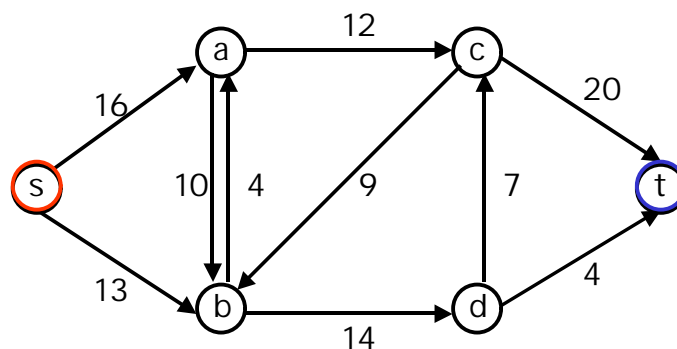


- Vengono inoltre specificati due vertici  $s$  e  $t$ , detti **sorgente** e **destinazione**
- Tipicamente (ma non sempre) si ha

$$\delta^-(s) = \delta^+(t) = 0$$

(non ci sono archi entranti in  $s$  e uscenti da  $t$ )

## Esempio di rete di flusso



# Flusso

- Data una rete di flusso, si dice **flusso ammissibile** da  $s$  a  $t$  una funzione

$x: A \rightarrow \mathbb{R}$  tale che:

- per ogni arco  $(i,j) \in A$   $0 \leq x_{ij} \leq k_{ij}$

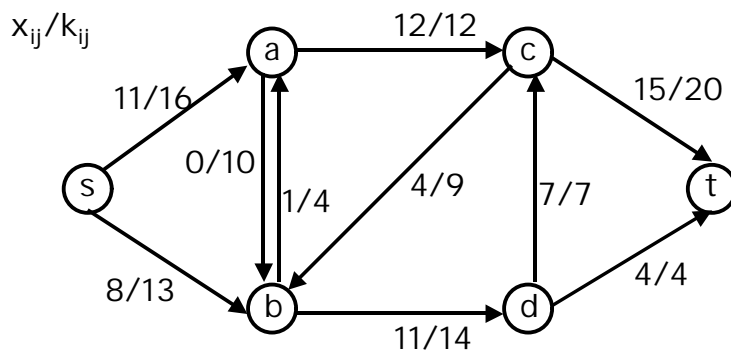
-  $\sum_{(h,j) \in \delta^+(h)} x_{hj} - \sum_{(j,h) \in \delta^-(h)} x_{jh} = 0$ , per ogni  $h \in N \setminus \{s,t\}$

Conservazione del flusso

Flusso uscente da  $h$

Flusso entrante in  $h$

## Esempio di **flusso ammissibile**



## Il problema del flusso massimo

- Il problema di ottimizzazione su rete più comune consiste nell'inviare il **massimo flusso** (Max flow) da  $s$  a  $t$ ,
- $\max\{\varphi = \sum_{(s,j) \in \delta^+(s)} x_{sj} - \sum_{(j,s) \in \delta^-(s)} x_{js} : x \text{ flusso ammissibile}\}$
- $\varphi_0 = \varphi(s)$  si dice **valore del flusso**

## Formulazione matematica

- Sia  $G=(N,A)$  la rete dove ad ogni arco  $(i,j) \in A$  è associata una capacità  $k_{ij} \geq 0$  e  $(s,t)$  siano la coppia sorgente-destinazione
- **Variabili decisionali:**  
 $x_{ij}$  = flusso che attraversa l'arco  $(i,j) \in A$
- Obiettivo: **massimizzare** il valore del flusso  $\varphi$  da  $s$  a  $t$

## Formulazione del problema del flusso massimo

Max  $\varphi$

Soggetto a

$$\sum_{\forall (i,j) \in \delta^+(i)} X_{ij} - \sum_{\forall (j,i) \in \delta^-(i)} X_{ji} = \varphi, \text{ per } i=s$$

$$\sum_{\forall (i,j) \in \delta^+(i)} X_{ij} - \sum_{\forall (j,i) \in \delta^-(i)} X_{ji} = 0, \text{ per } i \in N \setminus \{s, t\}$$

Conservazione del flusso

$$\sum_{\forall (i,j) \in \delta^+(i)} X_{ij} - \sum_{\forall (j,i) \in \delta^-(i)} X_{ji} = -\varphi, \text{ per } i=t$$

$$0 \leq X_{ij} \leq K_{ij}, \text{ per } (i,j) \in A$$

ammissibilità

## Formulazione matematica

- Esempio di modello di programmazione lineare in quanto sia la funzione obbiettivo che i vincoli sono funzioni lineari

## Sezione

- Si dice **sezione** una partizione  $(S, N \setminus S)$  dell'insieme dei nodi tale che  $s \in S$  e  $t \in N \setminus S$
- Dato un flusso ammissibile  $x$ , si dice **flusso attraverso una sezione**  $(S, N \setminus S)$  la quantità

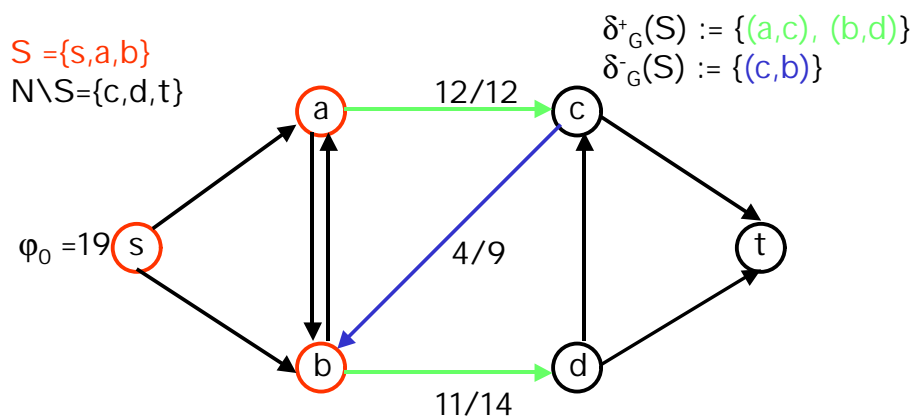
$$\varphi(S) = \sum_{(i,j) \in \delta^+(S)} x_{ij} - \sum_{(j,i) \in \delta^-(S)} x_{ji}$$

Flusso uscente da S
Flusso entrante in S

- Si dice **capacità della sezione** la quantità

$$k(S) = \sum_{(i,j) \in \delta^+(S)} k_{ij}$$

## Esempio di Sezione



Flusso attraverso S è  $12 + 11 - 4 = 19$   
 Capacità della sezione S è  $12 + 14 = 26$



## Enunciato di due primi risultati

- **Teorema 1:** Sia  $x$  un flusso ammissibile. Per ogni sezione  $(S, N \setminus S)$  si ha che  $\varphi_0 = \varphi(S)$   
(il flusso attraverso ogni sezione è costante)
- **Teorema 2:** Per ogni flusso ammissibile  $x$  e per ogni sezione  $(S, N \setminus S)$  si ha che  $\varphi(S) \leq k(S)$

Osservazione: il valore del massimo flusso non può superare la capacità della sezione minima

## Dimostrazione Teorema 1

$$\begin{aligned}
 \bullet \quad \varphi_0 = \varphi(s) &= \sum_{(s,j) \in \delta^+(s)} x_{sj} - \sum_{(j,s) \in \delta^-(s)} x_{js} \\
 &+ \sum_{h \in S} \left[ \sum_{(h,j) \in \delta^+(h)} x_{hj} - \sum_{(j,h) \in \delta^-(h)} x_{jh} \right] = \sum_{h \in S} \left[ \sum_{(h,j) \in \delta^+(h)} x_{hj} - \sum_{(j,h) \in \delta^-(h)} x_{jh} \right] \\
 &\quad = 0 \text{ per ogni } h \neq s \\
 &= \left[ \sum_{(i,j) \in A(S)} x_{ij} + \sum_{(j,i) \in \delta^-(S)} x_{ji} \right] - \left[ \sum_{(i,j) \in A(S)} x_{ij} + \sum_{(j,i) \in \delta^-(S)} x_{ji} \right] = \varphi(S)
 \end{aligned}$$

## Dimostrazione Teorema 2

$$\varphi(S) = \sum_{(i,j) \in \delta^+(S)} x_{ij} - \sum_{(j,i) \in \delta^-(S)} x_{ji} \leq \sum_{(i,j) \in \delta^+(S)} k_{ij} = k(S)$$

$x_{ij} \leq k_{ij}$

## Il teorema del Max-flow Min-cut

- Un flusso ammissibile  $x$  è ottimo per il problema del Max-flow se e solo se esiste una sezione  $(S^*, N \setminus S^*)$  con  $\varphi(S^*) = k(S^*)$ . In questo caso  $(S^*, N \setminus S^*)$  è una sezione di capacità minima nella rete considerata (Min-cut).

$$\begin{array}{c} \varphi_0^* \\ | \\ \text{Max}_x \{ \varphi_0 \} \quad = \quad \text{Min}_S \{ k(S) \} \end{array}$$

## Osservazione sul teorema del Max-flow Min-cut

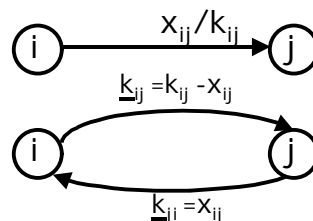
- Il problema del **flusso massimo** e quello della **sezione minima** sono fortemente legati l'uno all'altro, tanto che il valore della soluzione ottima di uno corrisponde a quello dell'altro.
- Diciamo che il problema del Min-cut è il duale del problema del Max-flow.
- E' una relazione che lega due problemi tra loro e che studieremo piu' avanti quanto parleremo di programmazione lineare
- Il teorema del Max-flow Min-cut è un risultato di dualità forte ( $\phi(S^*) = k(S^*)$ ), mentre il teorema 2 è un esempio di dualità debole ( $\phi(S^*) \leq k(S^*)$ ).

## Rete incrementale

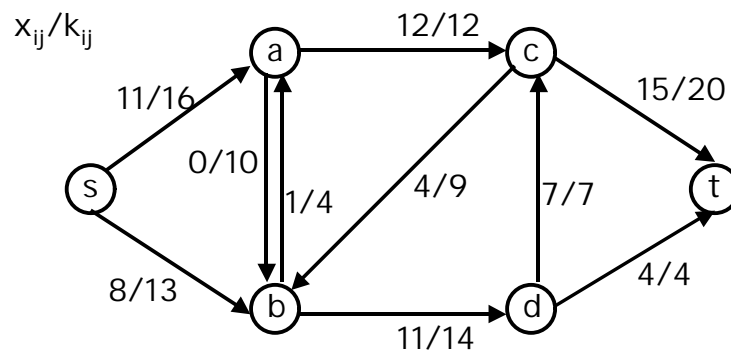
Sia  $x$  un flusso ammissibile.

- La **rete incrementale**  $\underline{G}=(N,\underline{A})$  associata ad  $x$  è ottenuta dalla rete originale  $G=(N,A)$  sostituendo ogni arco  $(i,j) \in A$  con due archi
  - un arco diretto  $(i,j)$  di capacità  $\underline{k}_{ij} = k_{ij} - x_{ij} \geq 0$
  - un arco inverso  $(j,i)$  di capacità  $\underline{k}_{ji} = x_{ij} \geq 0$

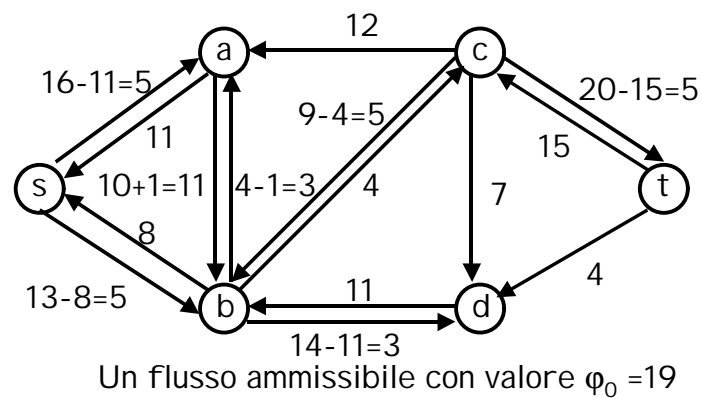
- Un arco  $(i,j)$  si dice
  - **saturo** se  $x_{ij} = k_{ij}$
  - **scarico**  $x_{ij} = 0$



## Esempio di flusso ammissibile



## Esempio di rete incrementale

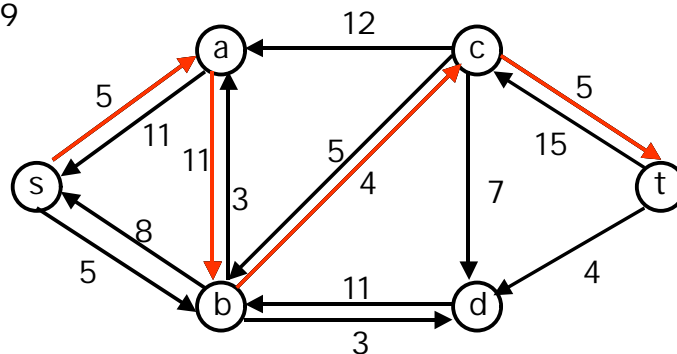


## Proprietà

- La rete incrementale offre la possibilità di **aumentare il flusso sugli archi non saturi** e di **diminuirlo sugli archi non scarichi**
- Un cammino P da s a t nella rete incrementale consente di aumentare di  $\Delta$  il valore del flusso corrente (**cammino aumentante**)
- $\Delta = \min\{k_{ij} : (i,j) \in P\}$

## Esempio di cammino aumentante

$\varphi_0 = 19$



$(s,a), (a,b), (b,c), (c,t)$  è un **cammino aumentante**  
 $\Delta = \min\{5, 11, 4, 5\} = 4$

## Teorema 3

- Un flusso ammissibile  $x$  è ottimo per il problema del flusso massimo se e solo se il vertice  $t$  non è raggiungibile dal vertice  $s$  nella rete incrementale  $\underline{G}=(N, \underline{A})$  associata ad  $x$

## Dimostrazione di 3 (I)

- Sia  $\varphi_0$  il valore del flusso.
- Se  $t$  è raggiungibile da  $s$  in  $\underline{G}$  allora esiste un cammino aumentante da  $s$  a  $t$  in  $\underline{G}$ .
- Posto  $\Delta = \min\{\underline{k}_{ij} : (i,j) \in P\}$ ,  
per ogni  $(i,j) \in P$  è possibile aggiornare
  - $x_{ij} = x_{ij} + \Delta$  se  $(i,j)$  è diretto
  - $x_{ij} = x_{ij} - \Delta$  se  $(i,j)$  è inverso
- Il nuovo vettore  $x$  è un flusso ammissibile di valore  $\varphi_0 + \Delta$ , il che contraddice l'ipotesi.

## Dimostrazione di 3 (II)

- Supponiamo che  $t$  non sia raggiungibile da  $s$  in  $\underline{G}$ .
- Esiste quindi una sezione  $(S^*, N \setminus S^*)$  nella rete incrementale  $\underline{G}$  tale che  $\delta_{\underline{G}}^+(S^*) = \emptyset$ .
- Per def. di rete incrementale, si ha che in  $G$ :
  - ogni arco  $(i, j) \in \delta_{\underline{G}}^+(S^*)$  è saturo
  - ogni arco  $(i, j) \in \delta_{\underline{G}}^-(S^*)$  è scarico
- Allora  $\varphi(S) = \sum_{(i,j) \in \delta^+(S)} x_{ij} - \sum_{(j,i) \in \delta^-(S)} x_{ji} = \sum_{(i,j) \in \delta^+(S)} k_{ij} = k(S)$ 

Tutti saturi
Tutti scarichi
- L'ottimalità di  $x$  deriva dal teorema 2 che garantisce anche che  $(S^*, N \setminus S^*)$  sia una sezione di capacità minima nella rete  $G$ .

## Considerazioni

- Il teorema 3 è dovuto a Ford-Fulkerson
- Il teorema 3 ci offrirà lo spunto per costruire un algoritmo per risolvere il problema del massimo flusso, dove
  - il flusso nullo serve per inizializzare l'algoritmo
  - il passo iterativo è dato dalla ricerca del cammino aumentante
  - il criterio di arresto dalla mancanza di cammini aumentanti in  $\underline{G}$
- La ricerca del cammino aumentante caratterizza l'efficienza dell'algoritmo

## Algoritmo di Ford-Fulkerson

**begin**

$x := 0$  e  $\varphi_0 := 0$  ottimo:=false (**Inizializzazione**)

**repeat** (**Passo iterativo**)

costruisci la rete incrementale  $\underline{G}$  associata a  $x$ ;

individua, se esiste, un cammino  $P$  da  $s$  a  $t$  in  $\underline{G}$ ;

**if**  $P$  non esiste **then** ottimo:= true; (**Condizione di ottimalità**)

**else**

**begin**

$\Delta = \min\{k_{ij} : (i,j) \in P\}$ ;

$\varphi_0 := \varphi_0 + \Delta$

**for each**  $(i,j) \in P$  **do**

$x_{ij} = x_{ij} + \Delta$  se  $(i,j)$  è diretto

$x_{ij} = x_{ij} - \Delta$  se  $(i,j)$  è inverso

**end**

**until** ottimo=true

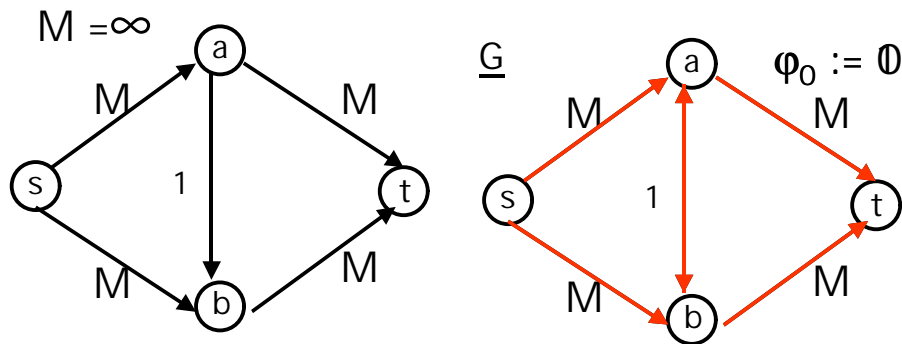
**end**

## Osservazioni

- Poichè  $\Delta > 0$ , ad ogni iterazione del ciclo il **valore del flusso  $\varphi_0$  aumenta in modo monotono**, il che assicura la convergenza al  $\varphi^*$  ottimo.
- Nel caso di capacità intere, i vettori  $x$  e  $k$  sono **interi** in ogni iterazione.
- Nel caso di capacità intere la complessità dell'algoritmo è  $O(m^2 k_{\max})$ , cioè non polinomiale nella dimensione dell'istanza che è  $O(m \log k_{\max})$ , dove  $k_{\max} = \max \{k_{ij} : (i,j) \in A\}$ .
- Esistono situazioni in cui l'algoritmo è particolarmente inefficiente.
- Esistono tuttavia **semplici modifiche** che ne assicurano una **complessità polinomiale**.



Un esempio in cui l'algoritmo è particolarmente inefficiente



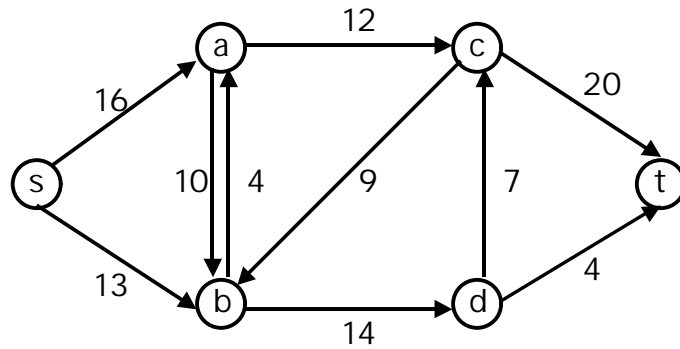
Caso peggiore  $2(N-1)$  iterazioni è un cammino aumentante  
 Idea: Cammino aumentante con il numero minimo di archi  
 $\Delta = \min(M, 1, M) = 1$

## Algoritmi polinomiali

- Etichette
- Cammino aumentante minimo
- Preflow-Push (potenziali)
- Scaling
- Dynamic Tree

## Esempio

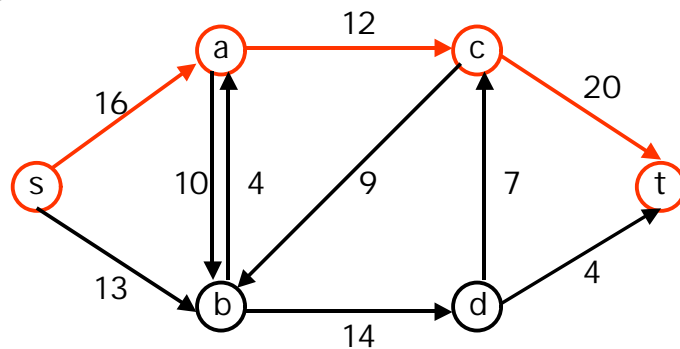
$x := 0$  e  $\varphi_0 := 0$  ottimo := false



$\underline{G} := G$

## Esempio (2)

$\underline{G} := G$

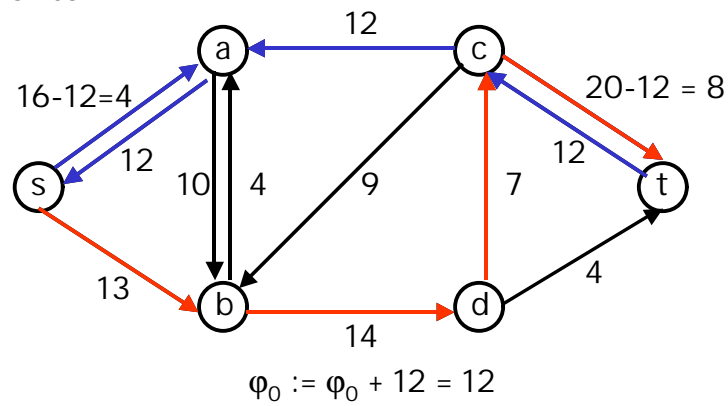


$(s,a), (a,c), (c,t)$  è un **cammino aumentante**

$$\Delta = \min\{16, 12, 20\} = 12$$

## Esempio (3)

G diventa

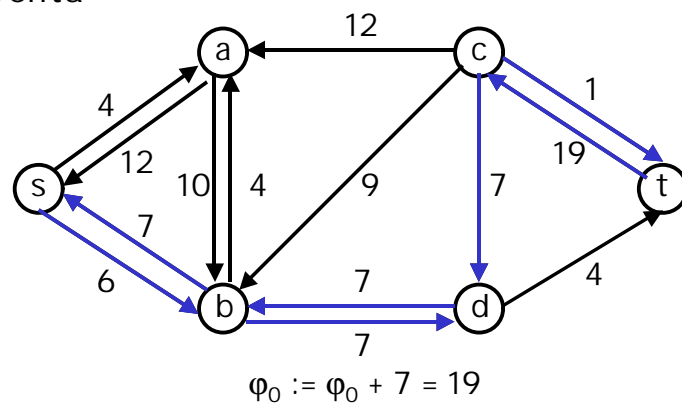


$$\varphi_0 := \varphi_0 + 12 = 12$$

Nel nuovo G:  $(s,b), (b,d), (d,c), (c,t)$  è un cammino aumentante e  $\Delta = 7$

## Esempio (4)

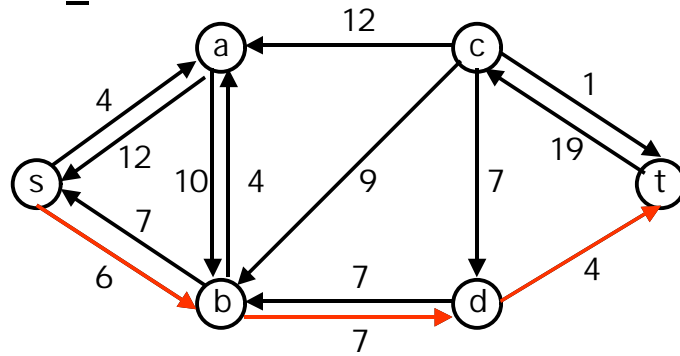
G diventa



$$\varphi_0 := \varphi_0 + 7 = 19$$

## Esempio (5)

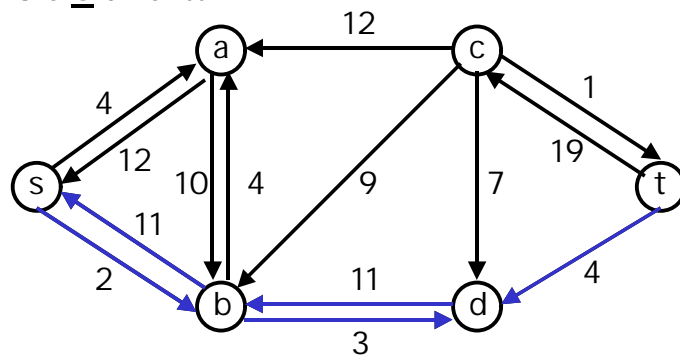
$\varphi_0 := 19$  e  $\underline{G}$  diventa



Nel nuovo  $\underline{G}$ :  $(s,b), (b,d), (d,t)$  è un cammino aumentante e  $\Delta = 4$

## Esempio (6)

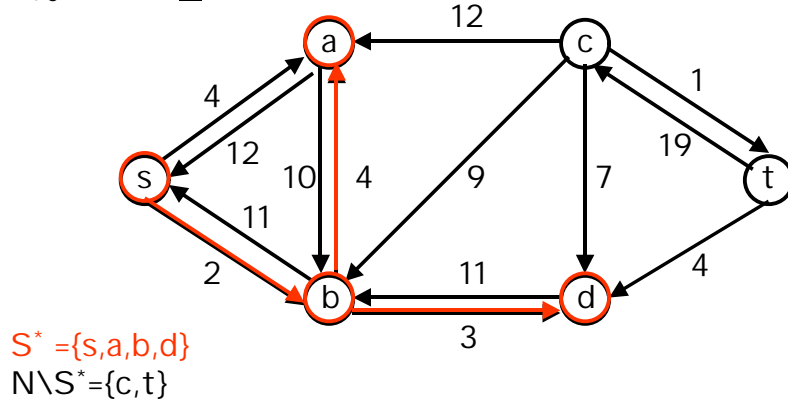
$\varphi_0 := 23$  e  $\underline{G}$  diventa



Nel nuovo  $\underline{G}$  non c'è un cammino aumentante e  $\text{ottimo} := \text{true}$

## Esempio (7)

$\varphi_0 := 23$  e  $\underline{G}$  diventa



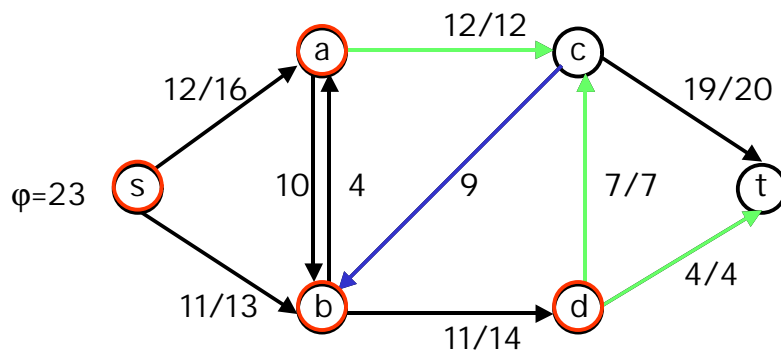
## Esempio (8)

Dati  $G, x,$

$S^* = \{s, a, b, d\}$  e  $N \setminus S^* = \{c, t\}$

$\delta_G^+(S^*) := \{(a, c), (d, c), (d, t)\}$

$\delta_G^-(S^*) := \{(c, b)\}$



Flusso attraverso  $S^*$  è  $12 + 7 + 4 = 23$

Capacità della sezione è  $12 + 7 + 4 = 23$

$\varphi(S^*) = k(S^*)$

## Esempi di applicazione del problema del massimo flusso

- Spedizioni con autobotti
- Collegamenti tra processori
- Assegnamento di compiti
- Traffico autostradale
- Traffico aereo
- Informazioni via Internet
- Telefonate

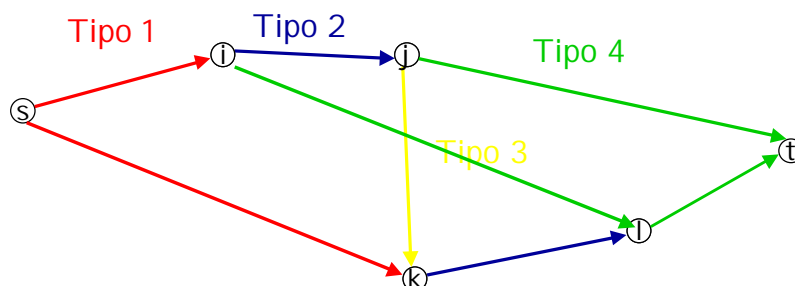
## Spedizioni con autobotti

- Il problema del trasporto di petrolio su autobotti in una rete di terminal
- Le autobotti sono differenti in capacità
- Un pozzo sorgente e una raffineria destinazione
- Qual'è la quantità di petrolio trasportato da una flotta di autobotti di tipo diverso in una rete di terminal tra il pozzo sorgente e la raffineria destinazione
- Problema del massimo flusso

## Spedizioni con autobotti

- Ogni arco rappresenta il collegamento tra un terminal  $i$  e un altro  $j$
- Il valore della capacità di ogni arco è uguale a quella della capacità dell'autobotte
- Nel prossimo disegno, colori diversi, capacità diverse

## Spedizioni con autobotti come problema di MF



- $\varphi$  è la **quantità** di petrolio trasportato dalla **flotta** di autobotti

## Calcolo distribuito tra processori

- Il problema di assegnare i moduli di un programma tra due **processori** in parallelo
- I moduli hanno **costi** differenti sui due processori
- I moduli hanno **costi** di comunicazione tra loro
- Qual'è l'**assegnamento** che minimizza i costi di calcolo e comunicazione
- Problema del **taglio di capacità minimo**

### Modello

- $\alpha_i$  costo modulo  $i$  sul processore 1
- $\beta_j$  costo modulo  $j$  sul processore 2
- $\gamma_{ij}$  costo di comunicazione se i moduli  $i$  e  $j$  sono assegnati a processori diversi

