

# Ottimizzazione

*Corso di Laurea in Informatica*

## Seconda Parte

Ugo Dal Lago



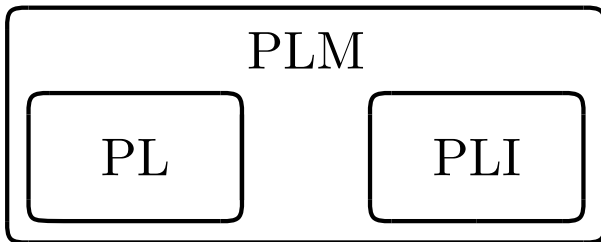
ALMA MATER STUDIORUM  
UNIVERSITÀ DI BOLOGNA

*inria*  
informatiques mathématiques

Anno Accademico 2016-2017

Sezione 1

Reti di Flusso





PL

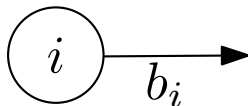
PL

Problemi su Reti

- ▶ Con il termine **rete** indichiamo un grafo  $G = (N, A)$ , di solito *diretto*, ai cui archi siano associati dei *pesi*.
- ▶ Gli *archi* di una rete sono interpretabili come **canali** in cui fluiscono oggetti, rappresentati da grandezze:
  - ▶ **Discrete** (ad esempio passeggeri o veicoli);
  - ▶ **Continue** (ad esempio fluidi);
- ▶ I *nodi* indicano invece **punti di ingresso o di uscita** dalla rete.
- ▶ Una conseguenza di questo modo di interpretare archi e nodi è la **terminologia** che andiamo ad introdurre ora.

- ▶ Ad ogni nodo  $i \in N$  è associato un reale  $b_i$ , detto **sbilanciamento**, che può essere:
  - ▶ *Positivo.*
    - ▶ Il nodo  $i$  è un nodo di uscita dalla rete e viene detto **destinazione**, **pozzo**, oppure **nodo di output**.
    - ▶  $b_i$  è detto **domanda** di  $i$ .
  - ▶ *Negativo.*
    - ▶ Il nodo  $i$  è un nodo di entrata nella rete e viene detto **origine**, **sorgente**, oppure **nodo di input**.
    - ▶  $-b_i$  è detto **offerta** di  $i$ .
  - ▶ *Nulla.*
    - ▶ Il nodo  $i$  è detto **nodo di trasferimento**.

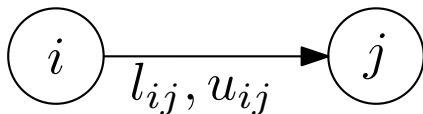
- ▶ Ad ogni nodo  $i \in N$  è associato un reale  $b_i$ , detto **sbilanciamento**, che può essere:
  - ▶ *Positivo.*
    - ▶ Il nodo  $i$  è un nodo di uscita dalla rete e viene detto **destinazione**, **pozzo**, oppure **nodo di output**.
    - ▶  $b_i$  è detto **domanda** di  $i$ .
  - ▶ *Negativo.*
    - ▶ Il nodo  $i$  è un nodo di entrata nella rete e viene detto **origine**, **sorgente**, oppure **nodo di input**.
    - ▶  $-b_i$  è detto **offerta** di  $i$ .
  - ▶ *Nulla.*
    - ▶ Il nodo  $i$  è detto **nodo di trasferimento**.





- ▶ Ad ogni arco  $(i, j) \in A$  sono associati:
  - ▶ Un **costo**  $c_{ij}$  che indica quanto costa, per un'unità di bene, attraversare il canale.
  - ▶ Una **capacità inferiore**  $l_{ij}$ , ossia un limite inferiore alla quantità di beni che possono fluire sul canale.
  - ▶ Una **capacità superiore**  $u_{ij}$ , ossia un limite superiore alla quantità di beni che possono fluire sul canale.

- ▶ Ad ogni arco  $(i, j) \in A$  sono associati:
  - ▶ Un **costo**  $c_{ij}$  che indica quanto costa, per un'unità di bene, attraversare il canale.
  - ▶ Una **capacità inferiore**  $l_{ij}$ , ossia un limite inferiore alla quantità di beni che possono fluire sul canale.
  - ▶ Una **capacità superiore**  $u_{ij}$ , ossia un limite superiore alla quantità di beni che possono fluire sul canale.



# Problemi di Flusso

- ▶ Nei problemi di flusso, una soluzione non è altro che un **flusso**, ossia un assegnamento di *valori reali* agli archi di una certa rete  $G = (N, A)$ .
- ▶ Ciò viene formalizzato tramite una sequenza di variabili  $x_{ij}$ , ciascuna corrispondente ad un arco  $(i, j) \in A$ .
- ▶ Il **costo** di un flusso non è nient'altro che il costo complessivo di tutti i flussi presenti nella rete:

$$\sum_{(i,j) \in A} c_{ij} x_{ij}$$

## Problemi di Flusso — Vincoli

- ▶ **Domanda e offerta globale si equivalgono:**

$$\sum_{i \in D} b_i = \sum_{i \in O} b_i \Leftrightarrow \sum_{i \in N} b_i = 0,$$

dove  $D = \{i \in N \mid b_i > 0\}$  e  $O = \{i \in N \mid b_i < 0\}$ .

- ▶ **Il flusso si conserva:**

$$\sum_{(j,i) \in BS(i)} x_{ji} - \sum_{(i,j) \in FS(i)} x_{ij} = b_i \quad i \in N,$$

dove

$$BS(i) = \{(k, i) \mid (k, i) \in A\};$$

$$FS(i) = \{(i, k) \mid (i, k) \in A\}.$$

- ▶ **Il flusso deve essere ammissibile:**

$$l_{ij} \leq x_{ij} \leq u_{ij} \quad (i, j) \in A$$

## Problemi di Flusso — Perché Studiarli?

- ▶ I problemi di flusso rappresentano un ottimo compromesso tra:
  - ▶ **Espressività**, visto che moltissimi problemi concreti si possono esprimere come istanze di problemi di flusso;
  - ▶ **Complessità**, visto che esistono algoritmi relativamente efficienti per i problemi di flusso, anche per i più generali tra essi.

# Il Problema del Flusso di Costo Minimo (MCF)

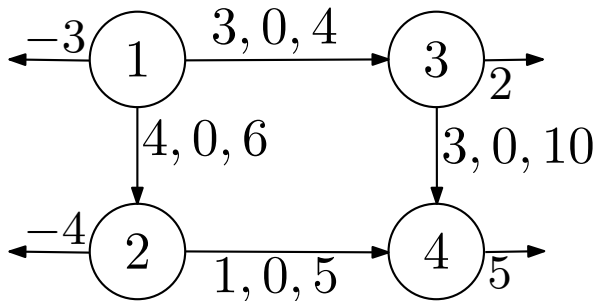
- ▶ Nel problema del *flusso di costo minimo* (o *minimum cost flow*, MCF):
  - ▶ Il costo del flusso è la funzione obiettivo, ovviamente da **minimizzare**.
  - ▶ Le capacità inferiori sono nulle.
- ▶ Il problema è formalizzabile facilmente in programmazione lineare:

$$\begin{aligned} \min \quad & cx \\ \text{s.t.} \quad & 0 \leq x \leq u \quad Ex = b \end{aligned}$$

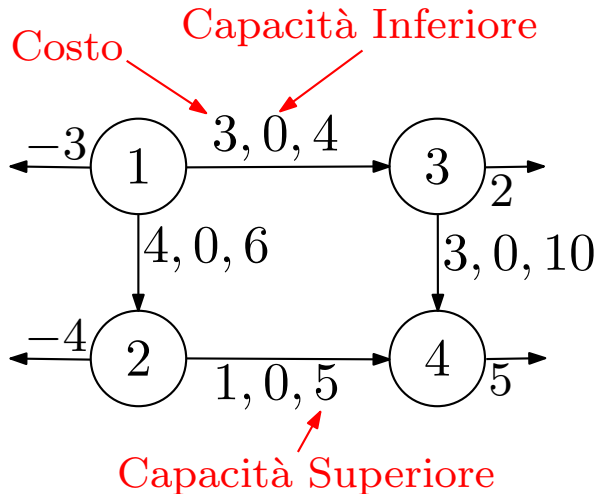
dove

- ▶  $c \in \mathbb{R}^{|A|}$  è il **vettore dei costi**;
- ▶  $u \in \mathbb{R}^{|A|}$  è il **vettore delle capacità**;
- ▶  $E \in \mathbb{R}^{|N| \times |A|}$  è una sorta di matrice di incidenza tra nodi e archi;
- ▶  $b \in \mathbb{R}^{|N|}$  è il **vettore degli sbilanciamenti**.

# MCF — Esempio



# MCF — Esempio

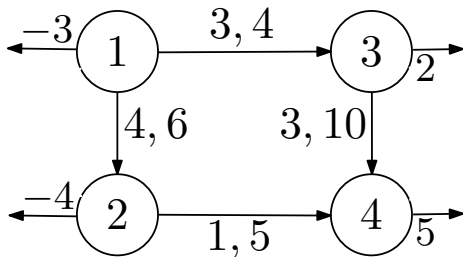




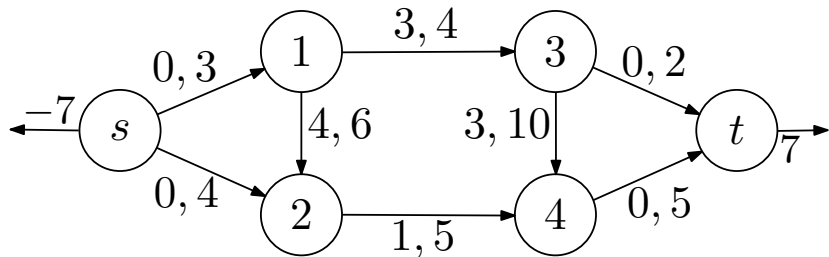
## MCF — Rilassare Alcune Assunzioni

- ▶ Spesso, nel progetto di algoritmi per MCF, conviene assumere che vi sia una sola sorgente e un solo pozzo.
- ▶ Un generico problema MCF si può trasformare in un problema con una sola sorgente e un solo pozzo:
  - ▶ Aggiungendo **due nodi** fittizi, uno corrispondente all'unica sorgente, e l'altro all'unico pozzo.
  - ▶ Aggiungendo **archi** fittizi **dalla sorgente** a ciascuna delle sorgenti della rete di partenza. Tali archi avranno costo nullo, e capacità superiore pari all'inverso dello sbilanciamento della sorgente.
  - ▶ Aggiungendo **archi** fittizi da ciascuno dei pozzi della rete di partenza **al pozzo**. Tali archi avranno anch'essi costo nullo, ma capacità superiore pari allo sbilanciamento del pozzo.
  - ▶ Lo **sbilanciamento** dell'unica sorgente sarà uguale alla somma degli sbilanciamenti delle sorgenti della rete di partenza. Similmente per i pozzi.

## MCF — Rilassare Alcune Assunzioni



## MCF — Rilassare Alcune Assunzioni



## MCF — Rilassare Alcune Assunzioni

- ▶ Un'altra supposizione che semplifica un po' il problema consiste nell'imporre che  $l_{ij} = 0$  per ogni arco  $(i, j) \in A$ , ossia che **le capacità inferiori siano nulle**.
  - ▶ La faremo sempre anche noi!
- ▶ Data una rete  $G$ , si può costruire una rete  $H$  che sia in un certo senso **equivalente** a  $G$  ma che abbia capacità inferiori nulle. Per ogni arco  $(i, j) \in A$ ,
  - ▶ Si **sottrae** la quantità  $l_{ij}$  a  $b_j$  e a  $u_{ij}$ ;
  - ▶ Si **aggiunge** la quantità  $l_{ij}$  a  $b_i$ .
  - ▶ Occorrerà aggiungere la quantità

$$\sum_{(i,j) \in A} x_{ij} l_{ij}$$

alla funzione obiettivo.

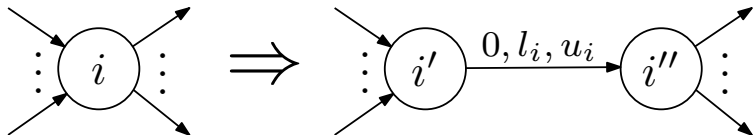
- ▶ In altre parole, ad un flusso  $x_{ij}$  in  $H$  corrisponderà un flusso  $x_{ij} + l_{ij}$  in  $G$ .

## MCF — Rilassare Alcune Assunzioni

- ▶ Alcune volte è utile imporre che anche i *nod*i (e non solo gli *archi*) abbiano delle **capacità**, ossia che solo una quantità di flusso compresa nell'intervallo chiuso  $[l_i, u_i]$  possa passare per il nodo  $i \in N$ .
- ▶ Situazioni come queste si possono modellare **sdoppiando** ciascun nodo  $i$  in due nodi  $i', i''$ , in modo che:
  - ▶ Tutti gli archi entranti in  $i$  vadano a finire in  $i'$ .
  - ▶ Tutti gli archi uscenti da  $i$  partano da  $i''$ .
  - ▶ Vi sia un arco fittizio  $(i', i'')$  con costo nullo, capacità inferiore  $l_i$  e capacità superiore  $u_i$ .

## MCF — Rilassare Alcune Assunzioni

- ▶ Alcune volte è utile imporre che anche i *nod*i (e non solo gli *archi*) abbiano delle **capacità**, ossia che solo una quantità di flusso compresa nell'intervallo chiuso  $[l_i, u_i]$  possa passare per il nodo  $i \in N$ .
- ▶ Situazioni come queste si possono modellare **sdoppiando** ciascun nodo  $i$  in due nodi  $i', i''$ , in modo che:
  - ▶ Tutti gli archi entranti in  $i$  vadano a finire in  $i'$ .
  - ▶ Tutti gli archi uscenti da  $i$  partano da  $i''$ .
  - ▶ Vi sia un arco fittizio  $(i', i'')$  con costo nullo, capacità inferiore  $l_i$  e capacità superiore  $u_i$ .



## Sezione 2

### Il Problema del Flusso Massimo

## Definire il Problema — I

- ▶ Il **problema di flusso massimo** (o maximum flow, MF) è un problema di ottimizzazione su reti che può essere visto come una restrizione di MCF.
- ▶ Ciò che cambia è la funzione obiettivo: non vogliamo *minimizzare* i costi, ma piuttosto *massimizzare* i flussi.
- ▶ Formalmente, data una rete  $G = (N, A)$ :
  - ▶ Fissiamo due nodi  $s$  (detto **sorgente**) e  $t$  (detto **destinazione**);
  - ▶ Vogliamo massimizzare il flusso da  $s$  a  $t$ , ossia trovare il **massimo** valore  $v$  tale che se  $b_s = -v$ ,  $b_t = v$  e  $b_i = 0$  in tutti gli altri casi, allora esiste un flusso ammissibile (di qualsiasi costo).
- ▶ Un valore  $v$  *ammissibile* per il problema di cui sopra si dice **valore** del flusso  $x$ .
- ▶ Il problema è formalizzabile direttamente in PL.



## Definire il Problema — II

max  $v$

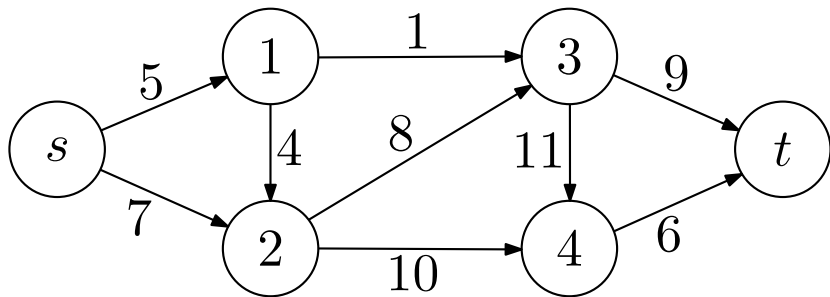
$$\sum_{(j,s) \in BS(s)} x_{js} + v = \sum_{(s,j) \in FS(s)} x_{sj};$$

$$\sum_{(j,i) \in BS(i)} x_{ji} - \sum_{(i,j) \in FS(i)} x_{ij} = 0, \quad i \in N - \{s, t\};$$

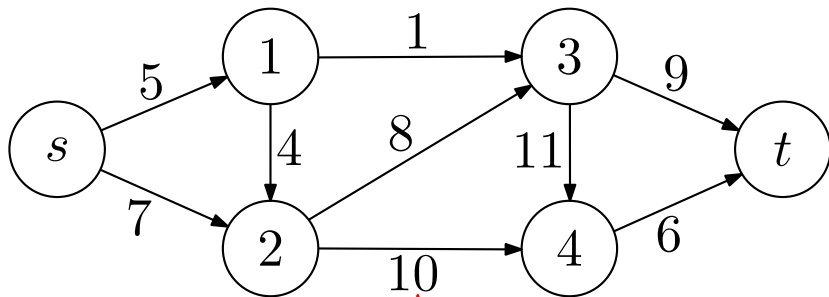
$$\sum_{(j,t) \in BS(t)} x_{jt} = \sum_{(t,j) \in FS(t)} x_{tj} + v;$$

$$0 \leq x_{ij} \leq u_{ij}, \quad (i, j) \in A.$$

# Esempio



# Esempio



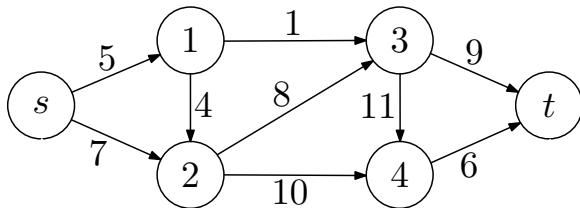
Capacità Superiore

## Massimo Flusso e MCF

- ▶ Il problema MF può essere visto come un caso particolare di MCF:
  - ▶ I costi sono nulli;
  - ▶ Gli sbilanciamenti sono nulli;
  - ▶ Si aggiunge però un arco fittizio da  $t$  a  $s$  con costo  $-1$  e capacità infinita.

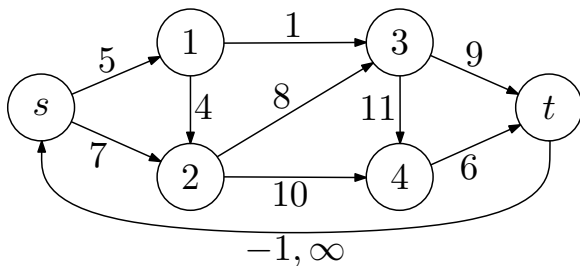
# Massimo Flusso e MCF

- ▶ Il problema MF può essere visto come un caso particolare di MCF:
  - ▶ I costi sono nulli;
  - ▶ Gli sbilanciamenti sono nulli;
  - ▶ Si aggiunge però un arco fittizio da  $t$  a  $s$  con costo  $-1$  e capacità infinita.
- ▶ Graficamente:



# Massimo Flusso e MCF

- ▶ Il problema MF può essere visto come un caso particolare di MCF:
  - ▶ I costi sono nulli;
  - ▶ Gli sbilanciamenti sono nulli;
  - ▶ Si aggiunge però un arco fittizio da  $t$  a  $s$  con costo  $-1$  e capacità infinita.
- ▶ Graficamente:



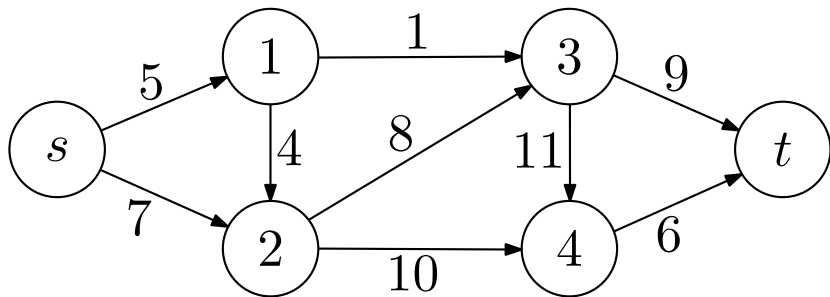
# Tagli

- ▶ Un **taglio** in una rete  $G = (N, A)$  è dato da una coppia  $(N', N'')$  di sottoinsiemi di  $N$  tali che  $N' \cap N'' = \emptyset$  e  $N' \cup N'' = N$ .
- ▶ Un  $(s, t)$ -**taglio** in una rete  $G$  è un taglio  $(N_s, N_t)$  dove  $s \in N_s$  e  $t \in N_t$ .
- ▶ Dato un  $(s, t)$ -taglio in  $G = (N, A)$ , indichiamo con  $A^+(N_s, N_t)$  e  $A^-(N_s, N_t)$  i seguenti sottoinsiemi di  $A$ :

$$A^+(N_s, N_t) = \{(i, j) \in A \mid i \in N_s \wedge j \in N_t\};$$

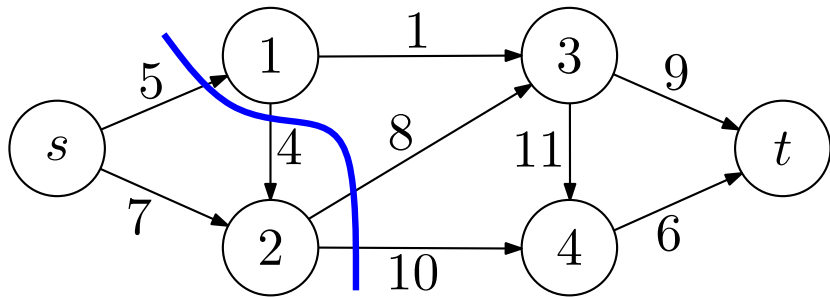
$$A^-(N_s, N_t) = \{(i, j) \in A \mid i \in N_t \wedge j \in N_s\}.$$

# Tagli — Esempio

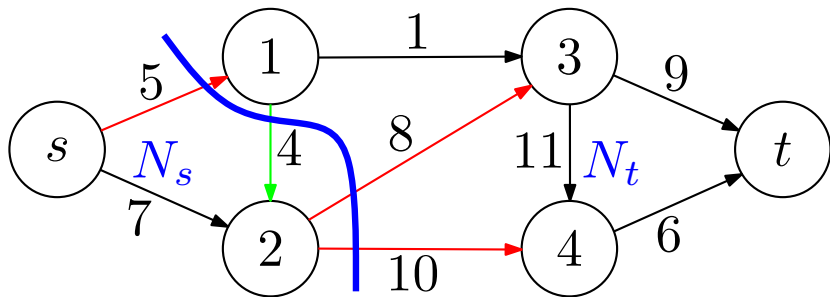




# Tagli — Esempio



# Tagli — Esempio



# Tagli — Proprietà

## Lemma

Per ogni  $(s, t)$ -taglio  $(N_s, N_t)$  e ogni flusso ammissibile  $x$  con valore  $v$ :

1.  $v = \sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} x_{ij} - \sum_{(i,j) \in A^-(N_s, N_t)} x_{ij}$ ;
2.  $v \leq \sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} u_{ij}$ .

## Dimostrazione.

1. Osserviamo che:

$$\begin{aligned} v &= \sum_{(s,j) \in A} x_{sj} - \sum_{(i,s) \in A} x_{is} = \sum_{k \in N_s} \left( \sum_{(k,j) \in A} x_{kj} - \sum_{(i,k) \in A} x_{ik} \right) \\ &= \sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} x_{ij} - \sum_{(i,j) \in A^-(N_s, N_t)} x_{ij} \end{aligned}$$

2. E' una semplice conseguenza del punto 1.



## Tagli — Proprietà

- ▶ Diamo un nome alle due quantità che abbiamo studiato nel Lemma precedente:
  - ▶ La quantità  $\sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} x_{ij} - \sum_{(i,j) \in A^-(N_s, N_t)} x_{ij}$  è detta **flusso del taglio**  $(N_s, N_t)$ , ed è indicata con  $x(N_s, N_t)$ .
  - ▶ La quantità  $\sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} u_{ij}$  è detta **capacità del taglio**  $(N_s, N_t)$ , ed è indicata con  $u(N_s, N_t)$ .
- ▶ Quello che ci dice il Lemma precedente è che

$$v = x(N_s, N_t) \leq u(N_s, N_t).$$

- ▶ In altre parole: *il valore di un flusso ammissibile è sempre minore o uguale della capacità di qualunque taglio.*
- ▶ Ma esiste un taglio con capacità **identica** al valore di un flusso ammissibile (che quindi sarà massimo)?

# Grafi Residui

- ▶ Data una rete  $G = (N_G, A_G)$  e un flusso ammissibile  $x$ , il **grafo residuo**  $G_x$  è il *multigrafo*  $(N_{G_x}, A_{G_x})$  tale che:
  - ▶  $N_{G_x} = N_G$ ;
  - ▶ Gli archi in  $A_{G_x}$  sono di due tipi:
    - ▶ Per ogni arco  $(i, j) \in A$  tale che  $x_{ij} < u_{ij}$  esiste un arco **da  $i$  a  $j$**  in  $G_x$  (detto **arco concorde**);
    - ▶ Per ogni arco  $(i, j) \in A$  tale che  $x_{ij} > 0$  esiste un arco **da  $j$  a  $i$**  in  $G_x$  (detto **arco discorde**).
  - ▶ Osserviamo come in  $N_{G_x}$  ci possano essere *due* archi da uno stesso nodo  $i$  ad uno stesso nodo  $j$ .

## Cammini Aumentanti

- ▶ Un **cammino aumentante**  $P$  in una rete  $G$  rispetto a  $x$  non è nient'altro che un cammino semplice e orientato da  $s$  a  $t$  in  $G_x$ .
  - ▶ Sia  $P^+$  l'insieme degli archi *concordi* in  $P$ , e  $P^-$  l'insieme dei suoi archi *discordi*.
- ▶ Dato un cammino aumentante  $P$  rispetto a  $x$ , definiamo la **capacità** di  $P$  rispetto a  $x$  come

$$\theta(P, x) = \min\left\{ \min\{u_{ij} - x_{ij} \mid (i, j) \in P^+\}, \min\{x_{ij} \mid (i, j) \in P^-\} \right\}.$$

- ▶ Dato un flusso  $x$ , un cammino  $P$  in  $G_x$  e un reale  $\theta$ , definiamo  $x(P, \theta)$  il flusso definito come segue:

$$(x(P, \theta))_{ij} = \begin{cases} x_{ij} + \theta & \text{se } (i, j) \in P^+; \\ x_{ij} - \theta & \text{se } (i, j) \in P^-; \\ x_{ij} & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

# L'Algoritmo di Ford-Fulkerson

1.  $x \leftarrow 0$ ;
2. Costruisci  $G_x$  e determina se  $G_x$  ha un cammino aumentante  $P$ . In caso  $P$  non esista, termina e restituisci  $x$ ;
3.  $x \leftarrow x(P, \theta(P, x))$
4. Ritorna al punto 2.

## Lemma

*Se  $x$  è ammissibile, allora anche  $x(P, \theta(P, x))$  è ammissibile.*



### Lemma

*Se  $x$  è ammissibile, allora anche  $x(P, \theta(P, x))$  è ammissibile.*

### Lemma

*Se  $x$  è un flusso ammissibile massimo, allora  $G_x$  non ha cammini aumentanti.*

### Dimostrazione.

Se ci fosse un cammino aumentante in  $G_x$ , allora  $x$  non sarebbe massimo, perché sarebbe possibile aumentare il valore del flusso. □

## Lemma

*Se  $G_x$  non ha cammini aumentanti, allora esiste un taglio di capacità pari a  $v$ .*

## Dimostrazione.

Basta considerare il taglio  $(N_s, N_t)$ , dove  $N_s$  contiene tutti e soli i nodi raggiungibili da  $s$  in  $G_x$  (e  $N_t = N - N_s$ ). Infatti

$$\begin{aligned}v &= x(N_s, N_t) = \sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} x_{ij} - \sum_{(i,j) \in A^-(N_s, N_t)} x_{ij} \\ &= \sum_{(i,j) \in A^+(N_s, N_t)} u_{ij} - \sum_{(i,j) \in A^-(N_s, N_t)} 0 \\ &= u(N_s, N_t)\end{aligned}$$



### Teorema (Correttezza)

*Se l'algoritmo di Ford-Fulkerson termina, allora il flusso  $x$  è un flusso massimo.*

### Dimostrazione.

- ▶ Se Ford-Fulkerson termina, allora  $G_x$  non ha cammini aumentanti.
- ▶ Ma quindi esiste un taglio di capacità pari a  $v$ .
- ▶ E a questo punto  $v$  non può essere che massimo, perché se non lo fosse avremmo un taglio di capacità inferiore al valore di un flusso ammissibile.



# Max-Flow Min-Cut

## Teorema

*Il valore del massimo flusso è uguale alla minima capacità dei tagli.*

## Dimostrazione.

- ▶ Basta dimostrare che il valore del massimo flusso è maggiore o uguale alla capacità di *un* taglio.
- ▶ Ma se  $x$  è ammissibile e massimo,  $G_x$  non ha cammini aumentanti, e quindi esiste un taglio di capacità pari a  $v$ .



# Ford-Fulkerson — Complessità

## Teorema

*Se le capacità di  $G$  sono numeri interi, allora esiste almeno un flusso intero massimo.*

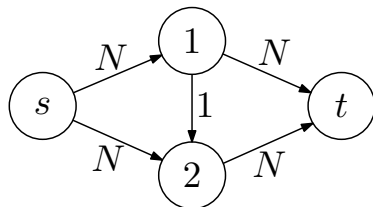
## Dimostrazione.

- ▶ Se le capacità sono intere, allora il flusso massimo sarà al più  $nU$  dove  $U = \max\{u_{ij} \mid (i, j) \in A\}$ .
- ▶ Si parte da un flusso intero, e l'interezza è preservata, perché per ogni cammino aumentante  $P$ ,  $\theta(P, x)$  è un numero intero.
- ▶ Di conseguenza, il valore del flusso aumenta almeno di 1 ad ogni iterata.
- ▶ L'algoritmo terminerà quindi dopo al più  $nU$  iterate.



## Ford-Fulkerson — Complessità

- ▶ La dimostrazione del teorema precedente ci dice che se le capacità sono intere, allora la complessità è  $O(mnU)$ , ovvero solo **pseudopolinomiale** nella dimensione della rete
- ▶ Controesempio alla polinomialità:



- ▶ In assenza del vincolo di interezza, non si può dire molto sulla complessità dell'algoritmo.

## L'Algoritmo di Edmonds-Karp

- ▶ E' possibile rendere la complessità di Ford-Fulkerson **polinomiale** in tempo?
- ▶ Un modo consiste nel lasciare l'algoritmo così com'è, ma agire sul **modo** in cui i cammini aumentanti vengono scoperti, ossia sull'algoritmo usato per **visitare** il grafo residuo  $G_x$ .
- ▶ L'**Algoritmo di Edmonds-Karp** non è nient'altro che l'algoritmo di Ford-Fulkerson dove, però, la ricerca del cammino aumentante viene eseguita visitando **in ampiezza** (BFS) il grafo residuo  $G_x$ .
- ▶ Notiamo che in questo modo i cammini aumentanti saranno sempre cammini **di lunghezza minima**.

- ▶ EK è trivialmente **corretto**, essendo nient'altro che un caso particolare di FF.
- ▶ Studiarne la **complessità**, invece, risulta più difficile:
  - ▶ Si procede osservando che, *se in FF i cammini aumentanti sono di lunghezza minima*, allora la distanza di un generico nodo  $i$  dalla sorgente  $s$  in  $G_x$  **non può diminuire**.
  - ▶ Da ciò si deduce che il numero di iterazioni di EK non può, asintoticamente essere più grande di  $N \cdot A$ .



## Edmonds-Karp — Proprietà

- ▶ Data una rete  $G$ , un flusso ammissibile  $x$  e due nodi  $i, j$  in  $G$ , indichiamo con  $\delta_x(i, j)$  la distanza tra  $i$  e  $j$  nel grafo residuo  $G_x$ .

- ▶ Data una rete  $G$ , un flusso ammissibile  $x$  e due nodi  $i, j$  in  $G$ , indichiamo con  $\delta_x(i, j)$  la distanza tra  $i$  e  $j$  nel grafo residuo  $G_x$ .

### Lemma

*Se, durante l'esecuzione di EK, il flusso  $y$  è ottenuto da  $x$  tramite un'operazione di aumento del flusso in un cammino aumentante, allora per ogni nodo  $i \in N$ , vale che*

$$\delta_x(s, i) \leq \delta_y(s, i).$$

- ▶ Data una rete  $G$ , un flusso ammissibile  $x$  e due nodi  $i, j$  in  $G$ , indichiamo con  $\delta_x(i, j)$  la distanza tra  $i$  e  $j$  nel grafo residuo  $G_x$ .

### Lemma

*Se, durante l'esecuzione di EK, il flusso  $y$  è ottenuto da  $x$  tramite un'operazione di aumento del flusso in un cammino aumentante, allora per ogni nodo  $i \in N$ , vale che  $\delta_x(s, i) \leq \delta_y(s, i)$ .*

- ▶ La prova è molto interessante ed ingegnosa. Non abbiamo purtroppo tempo di vederla in dettaglio. Gli studenti interessati possono consultare le note.

## Teorema

*Il numero di iterazioni di EK è  $O(NA)$ , quindi la sua complessità è  $O(NA^2)$ .*

## Dimostrazione.

- ▶ Un arco  $(i, j)$  in  $G_x$  è detto *critico* per un cammino aumentante  $P$  se la sua capacità (ossia  $u_{ij} - x_{ij}$  se è concorde o  $x_{ji}$  se discorde) è uguale a  $\theta(P, x)$ .
  - ▶ Dopo l'aumento del flusso lungo  $P$ , l'arco  $(i, j)$  sparisce dal grafo residuo.
  - ▶ In ogni cammino aumentante, esiste almeno un arco critico.
- ▶ Dati  $i, j$  connessi da un arco in  $A$ , quante volte è possibile che  $(i, j)$  sia arco critico? Si può dimostrare che tale numero è al più  $O(N)$ , e visto che di tali coppie ne esistono al più  $O(A)$ , in totale potremo avere al più  $O(NA)$  iterazioni. Nel seguito dimostriamo proprio il limite  $O(N)$  al numero di volte in cui  $(i, j)$  può diventare critico.

- ▶ Quando  $(i, j)$  diventa critico la prima volta, deve valere che

$$\delta_x(s, j) = \delta_x(s, i) + 1,$$

dove  $x$  è il flusso, e a quel punto sparisce dal grafo residuo.

- ▶ L'unico modo per ricomparirvi è fare in modo che il flusso (reale o virtuale) da  $i$  a  $j$  *diminuisca*, e questo vuol dire che

$$\delta_y(s, i) = \delta_y(s, j) + 1,$$

dove  $y$  è il flusso.

- ▶ Dunque:

$$\delta_y(s, i) = \delta_y(s, j) + 1 \geq \delta_x(s, j) + 1 = \delta_x(s, i) + 2.$$

- ▶ Di conseguenza, da un momento in cui  $(i, j)$  diventa critico al successivo, la sua distanza da  $s$  aumenta di almeno 2. Siccome tale distanza non può essere superiore a  $|N|$ , il numero di volte in cui  $(i, j)$  può diventare critico è lineare in  $|N|$ .



# L'Algoritmo di Goldberg-Tarjan

- ▶ Ma si può scendere **sotto la barriera** di  $O(NA^2)$ , per quanto riguarda la complessità degli algoritmi per il problema MF?
- ▶ La strada giusta è quella che Goldberg e Tarjan intrapresero nel 1986 e che consiste nel rendere la costruzione del flusso massimo più **locale**.
  - ▶ Questo in opposizione con FF ed EK, in cui ad ogni iterazione occorre procedere con un'analisi **globale**.
- ▶ Nell'ultimissima parte di questa sezione presenteremo proprio quest'algoritmo, senza soffermarci però sulle prove di correttezza e complessità.

# Preflussi

- ▶ Un **preflusso** è un vettore  $x$  tale che:

$$\sum_{(j,i) \in BS(i)} x_{ji} - \sum_{(i,j) \in FS(i)} x_{ij} \geq 0, \quad i \in N - \{s, t\};$$
$$0 \leq x_{ij} \leq u_{ij}, \quad (i, j) \in A.$$

In altre parole, i vincoli di capacità sono soddisfatti, mentre quelli di bilanciamento ai nodi possono non esserlo.

- ▶ Un nodo si dice **attivo** se il suo **eccesso**

$$e_i = \sum_{(j,i) \in BS(i)} x_{ji} - \sum_{(i,j) \in FS(i)} x_{ij}$$

è positivo, altrimenti si dice **bilanciato**.

# Etichettature

- ▶ Un'**etichettatura** è nient'altro che un vettore  $d = d_1, \dots, d_n$ , dove  $d_i \in \mathbb{R}^+$  per ogni nodo  $i \in N$ .
- ▶ Un'etichettatura  $d$  si dice **valida** se valgono
  - ▶ Valgono le seguenti due implicazioni:

$$(i, j) \in A \wedge x_{ij} < u_{ij} \implies d_i - d_j \leq 1;$$

$$(j, i) \in A \wedge x_{ji} > 0 \implies d_i - d_j \leq 1.$$

- ▶ Il valore  $d_t$  è 0.
- ▶ Data un'etichettatura valida  $d$ , un arco  $(i, j)$  è detto **ammissibile per  $i$**  sse non è saturo e  $d_i = d_j + 1$ ; analogamente  $(i, j)$  è detto **ammissibile per  $j$**  sse non è vuoto e  $d_j = d_i + 1$ .



## Operazione di Push

- ▶ Se  $i$  è un nodo attivo e esiste un arco  $(i, j)$  ammissibile per esso, allora è possibile inviare l'eccesso, o una parte di esso, lungo l'arco (tramite un **push in avanti**):

PUSHFORWARD( $i, j$ )

1.  $\theta \leftarrow \min\{e_i, u_{ij} - x_{ij}\}$
2.  $x_{ij} \leftarrow x_{ij} + \theta$
3.  $e_i \leftarrow e_i - \theta$
4.  $e_j \leftarrow e_j + \theta$

- ▶ Se  $i$  è un nodo attivo e esiste un arco  $(j, i)$  ammissibile per esso, allora è possibile inviare l'eccesso, o una parte di esso, lungo l'arco (tramite un **push all'indietro**):

PUSHBACKWARD( $i, j$ )

1.  $\theta \leftarrow \min\{e_i, x_{ji}\}$
2.  $x_{ji} \leftarrow x_{ji} - \theta$
3.  $e_i \leftarrow e_i - \theta$
4.  $e_j \leftarrow e_j + \theta$

## Operazione di Relabel

- ▶ Supponiamo che il nodo  $i$  non abbia nodi incidenti che siano ammissibili.
- ▶ In tal caso l'unica strada percorribile è quella di aumentare l'etichetta di  $i$ , per esempio nel modo seguente:

RELABEL( $i$ )

$$1. d_i \leftarrow 1 + \min \left\{ d_j \mid \begin{array}{l} ((i, j) \in FS(i) \wedge x_{ij} < u_{ij}) \vee \\ ((j, i) \in BS(i) \wedge x_{ji} > 0) \end{array} \right\}$$

- ▶ L'algoritmo che abbiamo appena descritto, detta **operazione di relabel**, rende ammissibile almeno un arco incidente in  $i$  (ossia quello per cui si è ottenuto il valore minimo).

## Costruire un'Etichettatura Valida

- ▶ Supponiamo che il preflusso  $x$  sia nullo tranne negli archi in uscita da  $s$ .
- ▶ Costruire un'etichettatura *valida*  $d$  per  $x$  risulta quindi molto semplice.
- ▶ Basta fare in modo che  $d_i$  sia la lunghezza del cammino di lunghezza minima da  $i$  a  $t$ .
  - ▶ Tranne in  $s$ , dove  $d_s = n$ .
- ▶ Si verifica facilmente che i vincoli sono in questo modo rispettati.
- ▶ Abbiamo in questo modo definito un algoritmo ETICHETTATURAVALIDA.

## GOLDBERG-TARJAN( $G, s, t$ )

1.  $x \leftarrow 0$ ;
2.  $x_{sj} \leftarrow u_{sj} \quad \forall (s, j) \in FS(s)$ ;
3.  $d \leftarrow \text{ETICHETTATURAVALIDA}(G)$ ;
4.  $d_s \leftarrow n$ ;
5. Se tutti i nodi (diversi da  $s$  e  $t$ ) sono bilanciati, allora termina e restituisci  $x$ .
6. Sia  $v$  un qualunque nodo sbilanciato
7. Se esiste  $(v, j)$  ammissibile per  $v$ , allora esegui  $\text{PUSHFORWARD}(v, j)$  e torna a 6, altrimenti prosegui
8. se esiste  $(i, v)$  ammissibile per  $v$ , allora esegui  $\text{PUSHBACKWARD}(i, v)$  e torna a 6, altrimenti prosegui
9. esegui  $\text{RELABEL}(v)$  e torna a 6.

## Teorema

*L'algoritmo di Goldberg e Tarjan è corretto, e la sua complessità in tempo è  $O(N^2A)$ .*

- ▶ Non abbiamo modo di dimostrare questo risultato.
- ▶ Osserviamo, però, che due invarianti sono validi all'inizio di ciascuna iterazione, ossia:
  - ▶ Il fatto che l'etichettatura  $d$  è valida.
  - ▶ Il fatto che  $x$  è un preflusso.

## Sezione 3

# Il Problema del Flusso di Costo Minimo

## Nozioni e Risultati Preliminari — I

- ▶ Uno **pseudoflusso** è un vettore  $x$  che soddisfa i vincoli di capacità, ossia tale che

$$0 \leq x_{ij} \leq u_{ij} \quad (i, j) \in A$$

- ▶ Se  $x$  è uno pseudoflusso, definiamo **sbilanciamento** di un nodo  $i$  rispetto a  $x$  la quantità

$$e_x(i) = \sum_{(j,i) \in BS(i)} x_{ji} - \sum_{(i,j) \in FS(i)} x_{ij} - b_i$$

- ▶ Possiamo anche vedere  $e_x$  come un vettore, detto **vettore degli sbilanciamenti**.

## Nozioni e Risultati Preliminari — II

- ▶ Dato uno pseudoflusso  $x$ , i nodi sbilanciati rispetto a  $x$  fanno parte di uno dei seguenti due insiemi:

$$O_x = \{i \in N \mid e_x(i) > 0\};$$

$$D_x = \{i \in N \mid e_x(i) < 0\}.$$

I nodi in  $O_x$  sono detti **nodì con eccesso di flusso**, mentre quelli in  $D_x$  sono detti **nodì con difetto di flusso**.

- ▶ Se  $O_x = D_x = \emptyset$ , allora  $x$  è un flusso.
- ▶ Lo **sbilanciamento complessivo** di  $x$  è definito come:

$$g(x) = \sum_{i \in O_x} e_x(i) = - \sum_{j \in D_x} e_x(j)$$



## Cammini Aumentanti — I

- ▶ Quando si lavora con pseudoflussi, la nozione stessa di cammino aumentante diventa più generale.
- ▶ La nozione di **grafo residuo**  $G_x$  per uno pseudoflusso  $x$  si generalizza banalmente al problema MCF. Ogni arco, però, avrà ora un costo, parametro importante.
  - ▶ in un arco concorde  $(i, j)$  di  $G_x$ , il costo è semplicemente  $c_{ij}$ ;
  - ▶ in un arco discorde  $(j, i)$  di  $G_x$ , il costo è invece  $-c_{ij}$ .
- ▶ Un cammino  $P$  tra  $i$  e  $j$  in  $G_x$  verrà quindi detto **cammino aumentante** tra  $i$  e  $j$ .
  - ▶ I suoi archi possono essere partizionati in  $P^+$  e  $P^-$ .
  - ▶ La sua capacità  $\theta(P, x)$  è definita come al solito.
  - ▶ Un cammino aumentante tra  $i$  e  $i$  viene anche detto **ciclo aumentante**

## Cammini Aumentanti — II

- ▶ Dato uno pseudoflusso  $x$  e un cammino aumentante  $P$ , è possibile inviare  $0 \leq \theta \leq \theta(P, x)$  unità di flusso lungo  $P$ , attraverso l'operazione  $x(P, \theta)$ , che conosciamo già
  - ▶ In questo contesto,  $x(P, \theta)$  verrà spesso indicato anche con  $x \oplus P\theta$ .
- ▶ Se  $P$  è un cammino aumentante da  $i$  a  $j$  in  $G_x$ , allora lo pseudoflusso  $x(P, \theta)$  avrà gli stessi sbilanciamenti di  $x$ , tranne in  $i$  e in  $j$ .
  - ▶ Se  $i = j$ , allora il vettore degli sbilanciamenti resterà addirittura *inalterato*.
- ▶ Il **costo** di un cammino aumentante  $P$  è definito come

$$c(P) = \sum_{(i,j) \in P^+} c_{ij} - \sum_{(i,j) \in P^-} c_{ij}$$

- ▶ Si verifica facilmente che

$$c \cdot (x(P, \theta)) = c \cdot (x \oplus P\theta) = c \cdot x + \theta c(P).$$

## Teorema (Struttura degli Pseudoflussi)

*Siano  $x$  e  $y$  due pseudoflussi qualunque. Allora esistono  $k \leq n + m$  cammini aumentanti  $P_1, \dots, P_k$ , tutti per  $x$ , di cui al più  $m$  sono cicli, tali che*

$$z_1 = x$$

$$z_{i+1} = z_i \oplus \theta_i P_i \quad 1 \leq i \leq k$$

$$z_{k+1} = y$$

$$0 \leq \theta_i \leq \theta(P_i, z_i).$$

*Inoltre, tutti i  $P_i$  hanno come estremi dei nodi in cui lo sbilanciamento di  $x$  è diverso da quello di  $y$ .*

## Pseudoflussi Minimali — I

- ▶ A differenza di quello che succede in MF, in MCF non possiamo permetterci di aumentare il flusso indiscriminatamente.
- ▶ Un problema centrale è quindi quello di determinare *quali siano* le operazioni di aumento lecite e quali siano le proprietà sui flussi che esse garantiscano.
- ▶ Centrale da questo punto di vista è la nozione di **pseudoflusso minimale**, che è un pseudoflusso  $x$  che abbia costo *minimo tra tutti* gli pseudoflussi aventi lo stesso vettore di sbilanciamento  $e_x$ .

## Pseudoflussi Minimali — II

### Lemma

*Uno pseudoflusso (rispettivamente, un flusso ammissibile) è minimale (rispettivamente, ottimo) sse non esistono cicli aumentanti di costo negativo.*

### Dimostrazione.

⇒ Per contrapposizione: se esiste un ciclo aumentante di costo negativo in  $G_x$ , applicarlo fa diminuire il costo senza alterare lo sbilanciamento, in contraddizione con la minimalità di  $x$ .

⇐ Ancora per contrapposizione: supponiamo che  $x$  non sia minimale, ossia che esista  $y$  con  $cy < cx$  e  $e_y = e_x$ . Allora per il teorema sugli pseudoflussi possiamo scrivere  $y = x \oplus \theta_1 P_1 \oplus \dots \oplus \theta_n P_n$ , dove  $\theta_i > 0$  e ciascun  $P_i$  è un ciclo. Da  $cy < cx$  discende però che:

$$cx > cx + \theta_1 c(P_1) + \dots + \theta_n c(P_n)$$

e quindi che  $c(P_i) < 0$  per qualche  $i$ .



## Pseudoflussi Minimali — III

### Teorema

*Sia  $x$  uno pseudoflusso minimale e sia  $P$  un cammino aumentante rispetto ad  $x$  avente costo minimo tra tutti i cammini che uniscono un nodo di  $O_x$  ad un nodo di  $D_x$ . Allora, qualunque sia  $\theta \leq \theta(x, P)$ , abbiamo che  $x(\theta, P) = x \oplus \theta P$  è ancora pseudoflusso minimale.*

### Dimostrazione.

- ▶ Siano  $s$  e  $t$  i vertici che  $P$  collega. Supponiamo che  $\theta \leq \theta(x, P)$  e che  $y$  sia un qualunque pseudoflusso con vettore di sbilanciamento  $e_{x(\theta, P)}$ .
- ▶ Per il Teorema sulla struttura degli pseudoflussi esistono:
  - ▶  $k$  cammini aumentanti  $P_1, \dots, P_k$  rispetto a  $x$ , tutti da  $s$  a  $t$ ;
  - ▶  $h$  cicli aumentanti  $C_1, \dots, C_h$  rispetto a  $x$ .

tali che  $y = x \oplus \theta_1 P_1 \oplus \dots \oplus \theta_k P_k \oplus \mu_1 C_1 \oplus \dots \oplus \mu_h C_h$ , (dove tutti gli  $\theta_i, \mu_j$  sono positivi).

- ▶ Deve essere , per ragioni che hanno a che fare con lo sbilanciamento, che  $\sum_{1 \leq i \leq k} \theta_i = \theta$ .
- ▶ Poiché  $x$  è minimale,  $c(C_i) \geq 0$ .
- ▶ Siccome  $P$  ha costo minimo,  $c(P_i) \geq c(P)$ .
- ▶ Di conseguenza:

$$\begin{aligned}cy &= cx + \theta_1 c(P_1) + \dots + \theta_k c(P_k) + \mu_1 c(C_1) + \dots + \mu_h c(C_h) \\ &\geq cx + \theta c(P) = cx(\theta, P).\end{aligned}$$



## Alcuni Algoritmi Ausiliari

- ▶ È abbastanza facile costruire uno pseudoflusso minimale  $x$ , se non si bada agli sbilanciamenti. Ad esempio, il flusso  $x$  definito come

$$x_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{se } c_{ij} \geq 0 \\ u_{ij} & \text{altrimenti} \end{cases}$$

In questo modo i costi degli archi in  $G_x$  sono tutti non-negativi e quindi  $G_x$  non avrà cicli negativi (e in ultima analisi  $x$  sarà minimale).

- ▶ Determinare un cammino di costo minimo tra  $O_x$  e  $D_x$  è semplice: basta usare uno degli algoritmi basati sui cammini minimi.



## CAMMINI MINIMI SUCCESSIVI( $G$ )

1.  $x \leftarrow \text{PSEUDOFUSSO MINIMALE}(G)$ ;
2. Se  $g(x) = 0$ , allora termina e restituisci  $x$ ;
3. Cerca un cammino di costo minimo  $P$  tra un nodo di  $i \in O_x$  e  $j \in D_x$ ; se non esiste, termina: il problema è vuoto;
4.  $x \leftarrow x(P, \min\{\theta(P, x), e_x(i), -e_x(j)\})$ ;
5. Torna al punto 2.

## Cammini Minimi Successivi — Correttezza e Terminazione

- ▶ Ad ogni passo, il flusso  $x$  rimane minimale.
- ▶ **Se l'algoritmo termina**, allora  $g(x) = 0$  e quindi  $x$  è uno pseudoflusso minimale con sbilanciamento nullo, ossia un flusso di costo minimo.
- ▶ Riguardo la **terminazione**, se  $b$  e  $u$  sono vettori di numeri *interi*, possiamo osservare che:
  - ▶ Lo pseudoflusso iniziale è esso stesso intero;
  - ▶ Se  $x$  è pseudoflusso intero, allora la capacità  $\theta(x, P)$  rimane intera;
  - ▶ Lo pseudoflusso  $x$  rimane quindi *sempre* intero.
  - ▶ Ad ogni passo,  $g(x)$  diminuisce di almeno 1.

## Cammini Minimi Successivi — Complessità

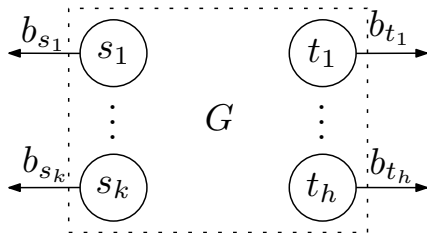
- ▶ L'analisi della terminazione che abbiamo appena fatto si estende facilmente anche alla complessità.
- ▶ Lo sbilanciamento iniziale  $\bar{g}$  è al più

$$\bar{g} \leq \sum_{b_i > 0} b_i + \sum_{c_{ij} < 0} u_{ij}$$

- ▶ Come già detto, lo sbilanciamento  $g(x)$  cala di almeno 1 ad ogni interazione. Le **iterazioni** saranno quindi al più  $\bar{g}$ .
- ▶ Il costo computazionale di **ogni iterazione** è dominato dalla ricerca di un cammino minimo, che possiamo eseguire in tempo  $O(NA)$ .
- ▶ La complessità sarà quindi nel caso peggiore  $O(\bar{g}NA)$ , **pseudopolinomiale** nella dimensione del grafo.

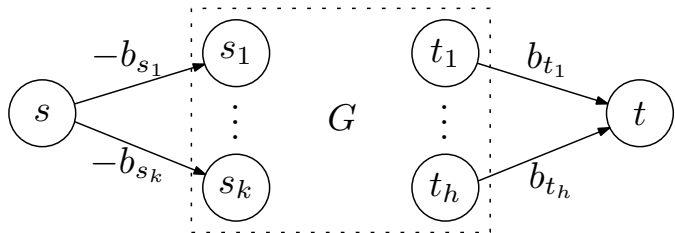
# Costruire un Flusso Ammissibile

- ▶ Data una rete  $G$ , è possibile determinare se esiste un **flusso** ammissibile (ma non necessariamente ottimo) per essa?
- ▶ Basta risolvere il problema MF sulla rete ottenuta nel modo seguente



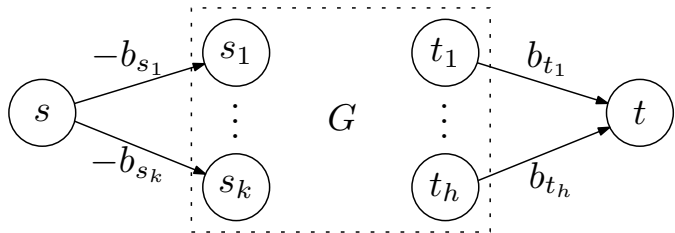
# Costruire un Flusso Ammissibile

- ▶ Data una rete  $G$ , è possibile determinare se esiste un **flusso** ammissibile (ma non necessariamente ottimo) per essa?
- ▶ Basta risolvere il problema MF sulla rete ottenuta nel modo seguente



## Costruire un Flusso Ammissibile

- ▶ Data una rete  $G$ , è possibile determinare se esiste un **flusso** ammissibile (ma non necessariamente ottimo) per essa?
- ▶ Basta risolvere il problema MF sulla rete ottenuta nel modo seguente



- ▶ Otteniamo così un algoritmo, che chiamiamo  $\text{FLUSSOAMMISSIBILE}(G)$ , che data una rete, calcola un flusso ammissibile per essa (se esiste).

## CANCELLAZIONE CICLI( $G$ )

1. Se FLUSSOAMMISSIBILE( $G$ ) restituisce un flusso ammissibile, allora mettilo in  $x$ , altrimenti termina: il problema è vuoto.
2. Cerca un ciclo di costo negativo in  $G_x$ . Se non lo trovi, allora termina e restituisci  $x$ , altrimenti metti il ciclo in  $C$ .
3.  $x \leftarrow x(C, \theta(C, x))$ ;
4. Torna al punto 2.

## Cancellazione di Cicli — Proprietà

- ▶ La **correttezza** dell'algoritmo è una banale conseguenza del Lemma (che abbiamo dimostrato) sull'equivalenza tra assenza di cicli aumentanti e ottimalità.
- ▶ Come al solito, se le capacità sono numeri interi, allora qualcosa diminuisce di almeno 1 ad ogni iterazione, ossia il *costo* (e quindi l'algoritmo **termina**).
- ▶ Il costo di qualunque flusso ammissibile è compreso tra  $-A\bar{u}\bar{c}$  e  $A\bar{u}\bar{c}$ , dove

$$\bar{u} = \max\{u_{ij} \mid (i, j) \in N\};$$

$$\bar{c} = \max\{c_{ij} \mid (i, j) \in N\}.$$

La **complessità** dell'algoritmo sarà quindi *pseudopolinomiale*, ossia

$$O(NA) \cdot O(A\bar{u}\bar{c}) = O(NA^2\bar{u}\bar{c})$$



## Sezione 4

# Problemi di Accoppiamento

## Nozioni Preliminari — I

- ▶ Nei problemi di accoppiamento, si lavora con **grafi bipartiti non orientati** ossia con grafi nella forma  $G = (O \cup D, A)$ , dove:
  - ▶  $O = \{1, \dots, n\}$  è l'insieme dei **nodi origine**;
  - ▶  $D = \{n + 1, \dots, n + d\}$  è l'insieme dei **nodi destinazione**;
  - ▶  $A \subseteq O \times D$  è l'insieme degli **archi**, a ciascuno dei quali è associato un **costo**.
- ▶ Un **accoppiamento** per un grafo bipartito  $G = (O \cup D, A)$  è un sottoinsieme  $M$  di  $A$  i cui archi non abbiano nodi in comune.
  - ▶ Gli archi in  $M$  si dicono **interni**, mentre quelli in  $A - M$  sono detti **esterni**.
  - ▶ I nodi che compaiono in qualche arco di  $M$  si dicono **accoppiati**, gli altri nodi si dicono invece **esposti**.

## Nozioni Preliminari — II

- ▶  $M$  è detto **accoppiamento perfetto** sse non vi sono nodi esposti.
- ▶ Il *costo* di un accoppiamento  $M$  è nient'altro che

$$c(M) = \sum_{(i,j) \in M} c_{ij}.$$

- ▶ Dato  $M$ , l'arco  $(i, j) \in M$  di costo massimo è detto **arco bottleneck** e il valore

$$\max\{c_{ij} \mid (i, j) \in M\}$$

è detto **valore di bottleneck**

# Problemi di Accoppiamento

- ▶ **Accoppiamento di Massima Cardinalità**
  - ▶ Si vuole determinare, semplicemente, l'accoppiamento di massima cardinalità
- ▶ **Accoppiamento di Costo Minimo**
  - ▶ Si vuole determinare l'accoppiamento di costo minimo tra tutti gli accoppiamenti *perfetti*.
- ▶ **Accoppiamento di Massima Cardinalità Bottleneck**
  - ▶ Tra tutti gli accoppiamenti di massima cardinalità, si vuole determinare quello con valore di bottleneck minimo.

## Accoppiamento di Massima Cardinalità — I

- ▶ Il problema può essere visto come un problema di **flusso massimo** con più sorgenti (i nodi in  $O$ ) e più pozzi (i nodi in  $D$ ).
  - ▶ Le **capacità** saranno tutte pari a 1.
  - ▶ Ci interessano solamente **flussi interi**.
  - ▶ Come sappiamo, una rete con molte sorgenti e molte destinazioni può essere poi tradotta in una rete con **una** sorgente e **una** destinazione.
- ▶ *Flussi ammissibili interi e accoppiamenti* sono in corrispondenza biunivoca.
  - ▶ Indicheremo quindi, ad esempio, un flusso con  $M$  e il relativo grafo residuo con  $G_M$ .

## Accoppiamento di Massima Cardinalità — II

- ▶ È possibile utilizzare gli algoritmi classici per il problema MF, ma c'è spazio per sfruttare le caratteristiche peculiari dei problemi di accoppiamento.
- ▶ A tal proposito osserviamo che ogni cammino aumentante in  $G_M$  deve:
  - ▶ Essere **alternante**, ossia consistere di archi interni, seguiti da archi esterni, seguiti da archi interni, e così via.
  - ▶ Partire da un'origine **esposta** e arrivare ad una destinazione **esposta**.
  - ▶ In altre parole, se  $P_E = P - M$  e  $P_I = M \cap P$  sono rispettivamente gli archi esterni e interni di un cammino aumentante  $P$ , allora  $|P_E| - |P_I| = 1$ .
- ▶ La capacità  $\theta(M, P)$  di un cammino aumentante  $P$  sarà sempre 1, e di conseguenza

$$P \oplus (\theta(M, P))P = (M - P_I) \cup P_E.$$

## Accoppiamento di Massima Cardinalità — III

- ▶ Otteniamo in questo modo un algoritmo del tutto simile a FF, ma in cui la ricerca del cammino aumentante può essere eseguita tramite una semplice procedura di visita.
- ▶ La complessità di quest'algoritmo, a differenza di quella di FF, sarà  $O(mn)$ , perché

$$U = \max\{c_{ij} \mid (i, j) \in A\} = 1.$$

- ▶ Nel caso il problema in questione sia l'accoppiamento **di costo minimo**, si può procedere similmente all'accoppiamento di massima cardinalità, ma in questo caso specializzando gli algoritmi per MCF.
  - ▶ In particolare, i cammini minimi aumentanti potrebbero essere visti come cammini esposti tra due vertici esposti, rispettivamente in  $O$  e in  $D$ .