

# Algoritmi e Strutture Dati

## Grafi

Alberto Montresor

Università di Trento

2019/01/13

This work is licensed under a Creative Commons  
Attribution-ShareAlike 4.0 International License.



# Sommario

## 1 Introduzione

- Esempi
- Definizioni
- Specifica
- Memorizzazione

## 2 Visite dei grafi

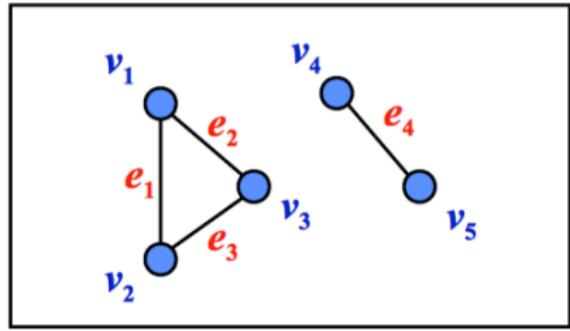
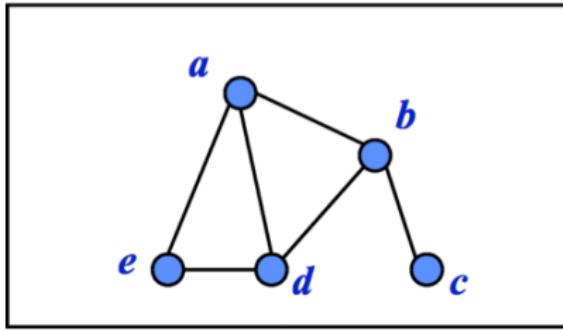
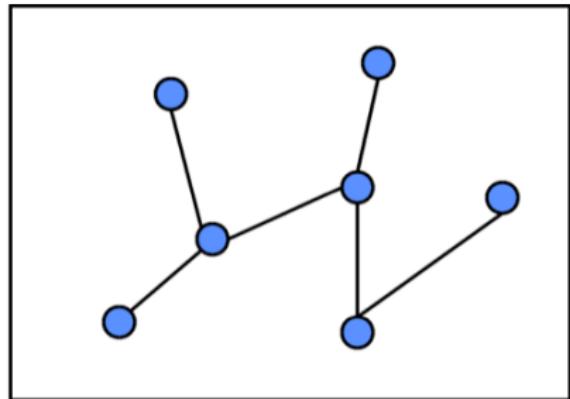
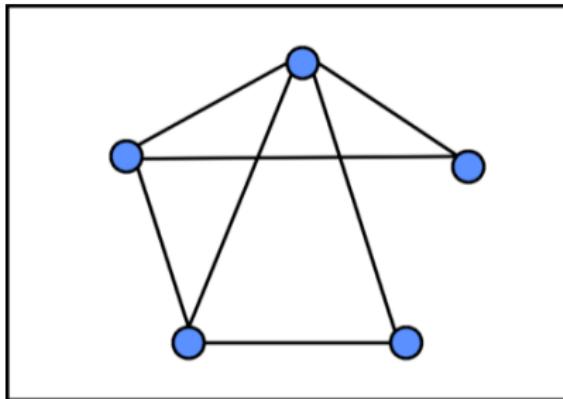
## 3 BFS

- Cammini più brevi

## 4 DFS

- Componenti connesse
- Grafi aciclici non orientati
- Classificazione degli archi
- Grafi aciclici orientati
- Ordinamento topologico
- Componenti fortemente connesse

# Esempi



# Problemi relativi ai grafi

## Problemi in grafi non pesati

- Ricerca del cammino più breve (misurato in numero di archi)
- Componenti (fortemente) connesse, verifica ciclicità, ordinamento topologico

## Problemi in grafi pesati

- Cammini di peso minimo
- Alberi di copertura di peso minimo
- Flusso massimo

# Problemi relativi ai grafi

*Moltissimi problemi possono essere visti come problemi su grafi. Sebbene i problemi abbiano forma astratta, le loro applicazioni si trovano poi negli ambiti più disparati*

## Esempi

- Quando cercate qualcuno su LinkedIn, vi restituisce un "grado di conoscenza": e.g., la lunghezza del più breve cammino fra me e Bill Gates nella rete sociale di LinkedIn è pari a 3.
- L'ordinamento topologico viene utilizzato per stabilire un ordine di azioni in un grafo di dipendenze.
- Gli algoritmi di model checking utilizzati per la verifica formale del software sono basati sull'identificazione delle componenti fortemente connesse.

# Un esempio di applicazione

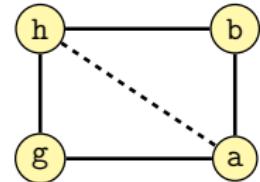
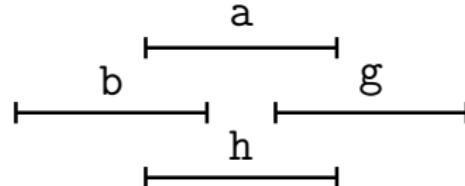
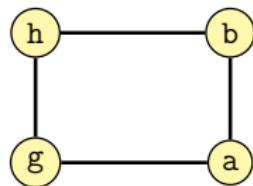
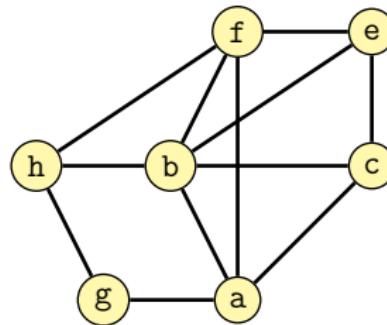
Watson e Holmes indagano sulla morte del duca MacPollock

- **Watson:** “Ci sono novità, Holmes: pare che il testamento, andato distrutto nell’esplosione, fosse stato favorevole ad una delle sette ‘amiche’ del duca.”
- **Holmes:** “Ciò che è più strano, è che la bomba sia stata fabbricata appositamente per essere nascosta nell’armatura della camera da letto, il che fa supporre che *l’assassino abbia necessariamente fatto più di una visita al castello.*”
- **Watson:** “Ho interrogato personalmente le sette donne, ma ciascuna ha giurato di essere stata nel castello *una sola volta nella sua vita.* Dagli interrogatori risulta che:
  - Ann ha incontrato Betty, Charlotte, Felicia e Georgia;
  - Betty ha incontrato Ann, Charlotte, Edith, Felicia e Helen;
  - Charlotte ha incontrato Ann, Betty e Edith;
  - Edith ha incontrato Betty, Charlotte, Felicia;
  - Felicia ha incontrato Ann, Betty, Edith, Helen;
  - Georgia ha incontrato Ann e Helen;
  - Helen ha incontrato Betty, Felicia e Georgia.

Vedete, Holmes, che le testimonianze concordano. Ma chi sarà l’assassino?”

- **Holmes:** “Elementare, mio caro Watson: ciò che mi avete detto individua inequivocabilmente l’assassino!”

# Un esempio di applicazione



# Grafi orientati e non orientati: definizioni

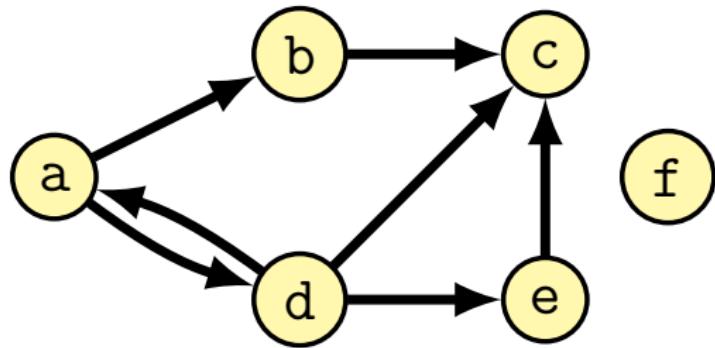
## Grafo orientato (directed)

È una coppia  $G = (V, E)$  dove:

- $V$  è un insieme di **nodi** (node) o **vertici** (vertex)
- $E$  è un insieme di coppie ordinate  $(u, v)$  di nodi dette **archi** (edge)

$$V = \{ a, b, c, d, e, f \}$$

$$E = \{ (a, b), (a, d), (b, c), (d, a), (d, c), (d, e), (e, c) \}$$



# Grafi orientati e non orientati: definizioni

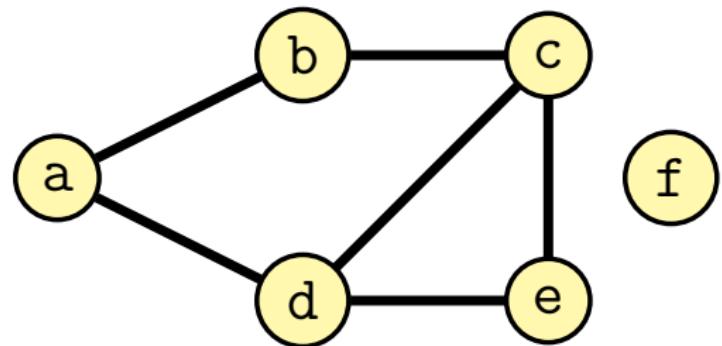
## Grafo non orientato (undirected)

È una coppia  $G = (V, E)$  dove:

- $V$  è un insieme di **nodi** (node) o **vertici** (vertex)
- $E$  è un insieme di coppie non ordinate  $(u, v)$  dette **archi** (edge)

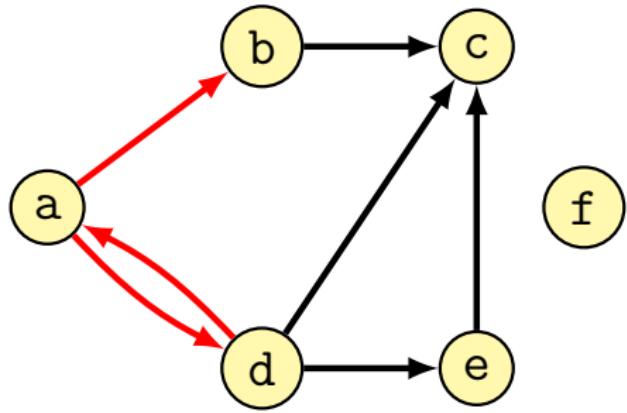
$$V = \{ a, b, c, d, e, f \}$$

$$E = \{ (a, b), (a, d), (b, c), (c, d), (d, e), (c, e) \}$$



# Terminologia

- Un vertice  $v$  è detto **adiacente** a  $u$  se esiste un arco  $(u, v)$
- Un arco  $(u, v)$  è detto **incidente** da  $u$  a  $v$
- In un grafo indiretto, la relazione di adiacenza è simmetrica



- $(a, b)$  è incidente da  $a$  a  $b$
- $(a, d)$  è incidente da  $a$  a  $d$
- $(d, a)$  è incidente da  $d$  a  $a$
- $b$  è adiacente a  $a$
- $d$  è adiacente a  $a$
- $a$  è adiacente a  $d$

# Dimensioni del grafo

## Definizioni

- $n = |V|$ : numero di nodi
- $m = |E|$ : numero di archi

## Alcune relazioni fra $n$ e $m$

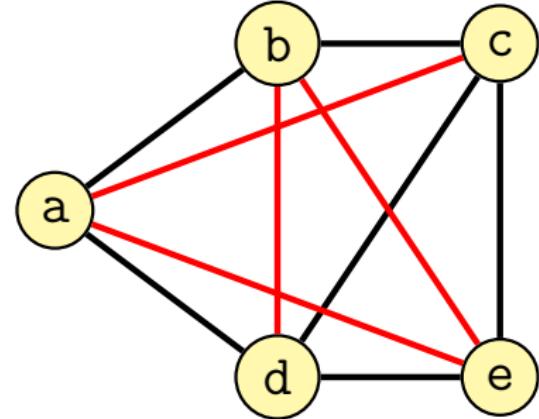
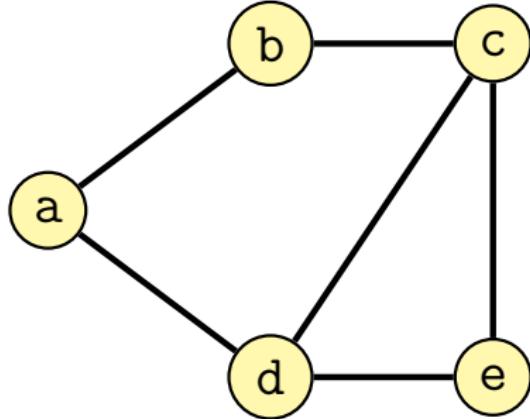
- In grafo non orientato,  $m \leq \frac{n(n-1)}{2} = O(n^2)$
- In grafo orientato,  $m \leq n^2 - n = O(n^2)$

## Complessità di algoritmi su grafi

- La complessità è espressa in termini sia di  $n$  che di  $m$   
(ad es.  $O(n + m)$ )

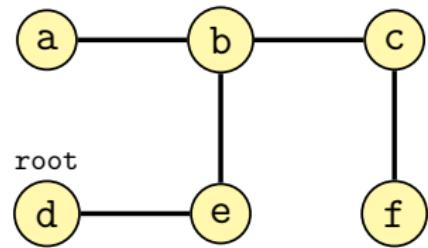
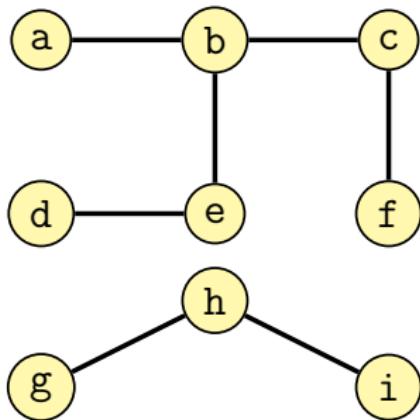
## Alcuni casi speciali

- Un grafo con un arco fra tutte le coppie di nodi è detto **completo**
- Informalmente (non c'è accordo sulla definizione)
  - Un grafo si dice **sparso** se ha "pochi archi"; grafi con  $m = O(n)$ ,  $m = O(n \log n)$  sono considerati sparsi
  - Un grafo si dice **denso** se ha "tanti archi"; e.g.,  $m = \Omega(n^2)$



## Alcuni casi speciali

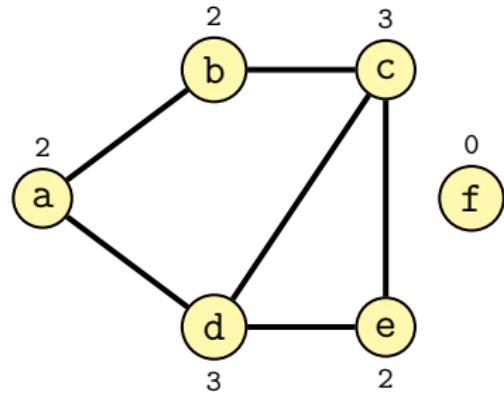
- Un **albero libero** (*free tree*) è un grafo connesso con  $m = n - 1$
- Un **albero radicato** (*rooted tree*) è un grafo connesso con  $m = n - 1$  nel quale uno dei nodi è designato come radice.
- Un insieme di alberi è un grafo detto **foresta**



# Definizioni: Grado

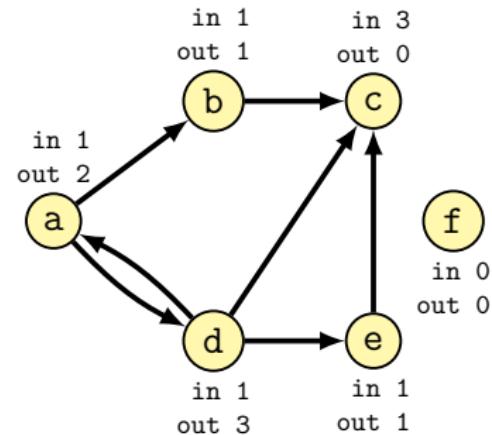
## Grafi non orientati

Il **grado (degree)** di un nodo è il numero di archi incidenti su di esso.



## Grafi orientati

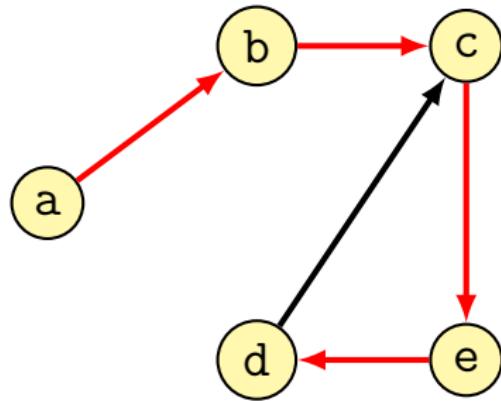
Il **grado entrante (in-degree)** di un nodo è il numero di archi incidenti **su** di esso.  
 Il **grado uscente (out-degree)** di un nodo è il numero di archi incidenti **da** esso.



# Definizioni: Cammino

## Cammino (Path)

In un grafo  $G = (V, E)$  (orientato oppure no), un **cammino**  $C$  di lunghezza  $k$  è una sequenza di nodi  $u_0, u_1, \dots, u_k$  tale che  $(u_i, u_{i+1}) \in E$  per  $0 \leq i \leq k - 1$ .



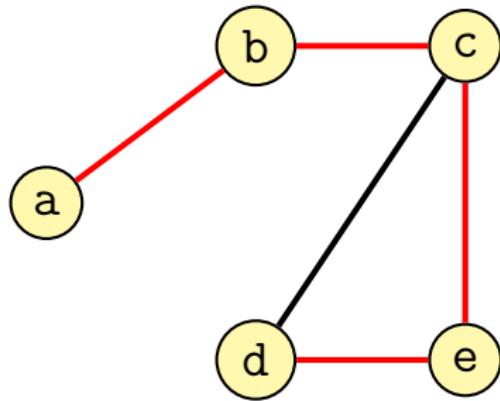
**Esempio:**  $a, b, c, e, d$  è un cammino nel grafo di lunghezza 4

Nota: un cammino è detto **semplice** se tutti i suoi nodi sono distinti

# Definizioni: Cammino

## Cammino (Path)

In un grafo  $G = (V, E)$  (orientato oppure no), un **cammino**  $C$  di lunghezza  $k$  è una sequenza di nodi  $u_0, u_1, \dots, u_k$  tale che  $(u_i, u_{i+1}) \in E$  per  $0 \leq i \leq k - 1$ .



**Esempio:**  $a, b, c, e, d$  è un cammino nel grafo di lunghezza 4

Nota: un cammino è detto **semplice** se tutti i suoi nodi sono distinti

## Specifiche – Grafi dinamici

Nella versione più generale, il grafo è una struttura di dati dinamica che permette di aggiungere/rimuovere nodi e archi.

---

### GRAPH

---

**Graph()** % Crea un nuovo grafo

**SET V()** % Restituisce l'insieme di tutti i nodi

**int size()** % Restituisce il numero di nodi

**SET adj(NODE  $u$ )** % Restituisce l'insieme dei nodi adiacenti a  $u$

**insertNode(NODE  $u$ )** % Aggiunge il nodo  $u$  al grafo

**insertEdge(NODE  $u$ , NODE  $v$ )** % Aggiunge l'arco  $(u, v)$  al grafo

**deleteNode(NODE  $u$ )** % Rimuove il nodo  $u$  dal grafo

**deleteEdge(NODE  $u$ , NODE  $v$ )** % Rimuove l'arco  $(u, v)$  dal grafo

---

# Specifiche ridotte (senza rimozioni)

- In alcuni casi, il grafo è dinamico ma sono possibili solo inserimenti
- Il grafo viene caricato all'inizio e poi non viene modificato
- Questo ha riflessi sull'implementazione sottostante

---

## GRAPH

---

Graph()	% Crea un nuovo grafo
SET V()	% Restituisce l'insieme di tutti i nodi
int size()	% Restituisce il numero di nodi
SET adj(NODE $u$ )	% Restituisce l'insieme dei nodi adiacenti a $u$
insertNode(NODE $u$ )	% Aggiunge il nodo $u$ al grafo
insertEdge(NODE $u$ , NODE $v$ )	% Aggiunge l'arco $(u, v)$ al grafo

---

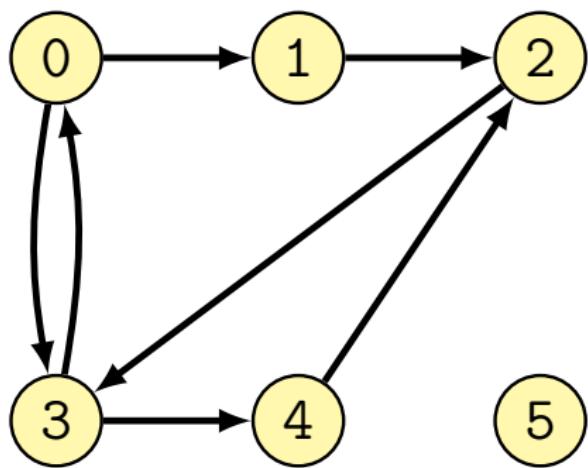
# Memorizzare grafi

Due possibili approcci

- Matrici di adiacenza
- Liste di adiacenza

## Matrice di adiacenza: grafi orientati

$$m_{uv} = \begin{cases} 1 & (u, v) \in E \\ 0 & (u, v) \notin E \end{cases} \quad \text{Spazio} = n^2 \text{ bit}$$

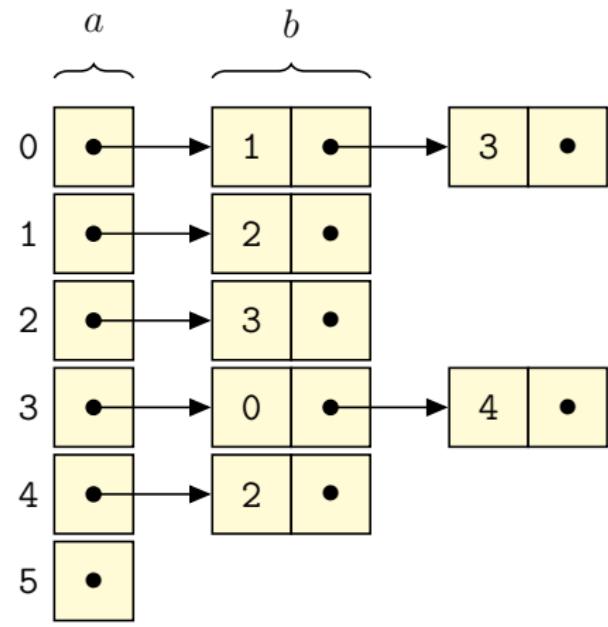
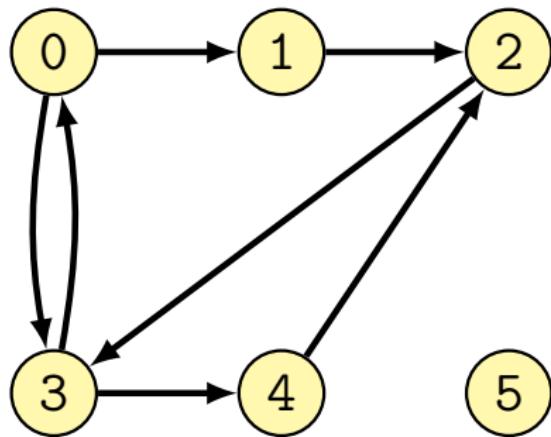


0	1	2	3	4	5
0	0	1	0	1	0
1	0	0	1	0	0
2	0	0	0	1	0
3	1	0	0	0	1
4	0	0	1	0	0
5	0	0	0	0	0

## Liste di adiacenza: grafi orientati

$$G.\text{adj}(u) = \{v | (u, v) \in E\}$$

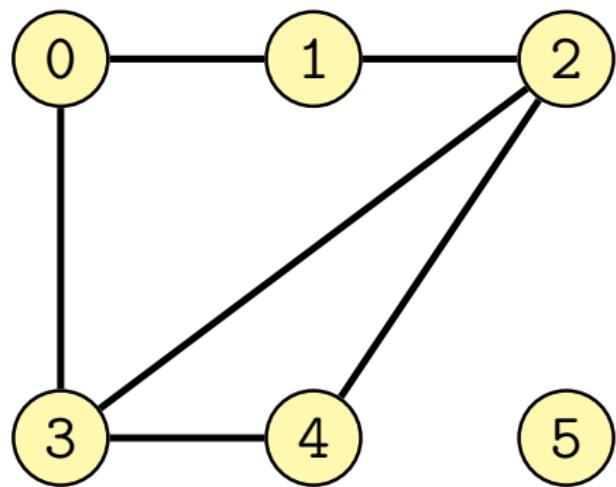
Spazio =  $an + bm$  bit



## Matrice di adiacenza: grafi non orientati

$$m_{uv} = \begin{cases} 1 & (u, v) \in E \\ 0 & (u, v) \notin E \end{cases}$$

Spazio =  $n^2$  oppure  $n(n - 1)/2$  bit

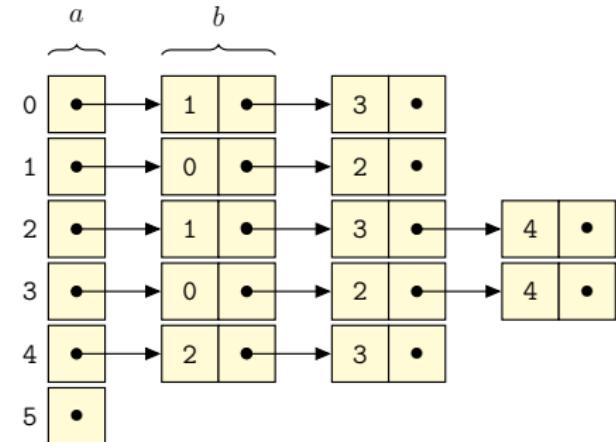
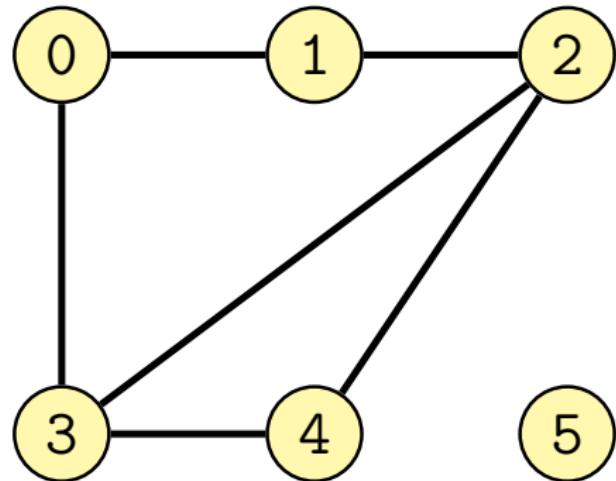


0	1	2	3	4	5
0		1	0	1	0
1		1	0	0	0
2			1	1	0
3				1	0
4					0
5					

## Liste di adiacenza: grafo non orientato

$$G.\text{adj}(u) = \{v | (u, v) \in E\}$$

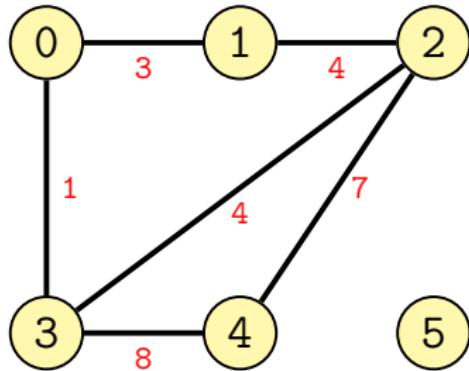
$$\text{Spazio} = an + 2 \cdot bm$$



# Matrice di adiacenza: grafi pesati

## Grafi pesati

- Gli archi possono avere un **peso** (costo, profitto, etc.)
- Il peso è dato da una funzione di peso  $w : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$
- Se non esiste arco fra due vertici, il peso assume un valore che dipende dal problema - e.g.  $w(u, v) = 0$  oppure  $+\infty$

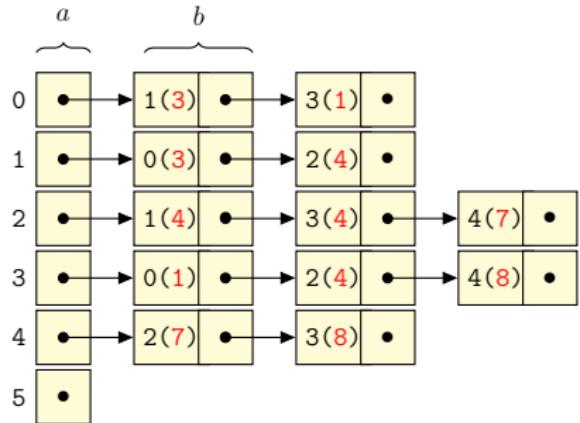
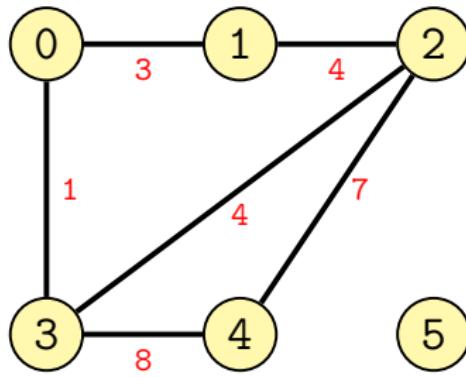


	0	1	2	3	4	5
0		3	0	1	0	0
1			4	0	0	0
2				4	7	0
3					8	0
4						0
5						

# Liste di adiacenza: grafi pesati

## Grafi pesati

- Gli archi possono avere un **peso** (costo, profitto, etc.)
- Il peso è dato da una funzione di peso  $w : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$
- Se non esiste arco fra due vertici, il peso assume un valore che dipende dal problema - e.g.  $w(u, v) = +\infty$  oppure 0



# Liste di adiacenza - variazioni sul tema

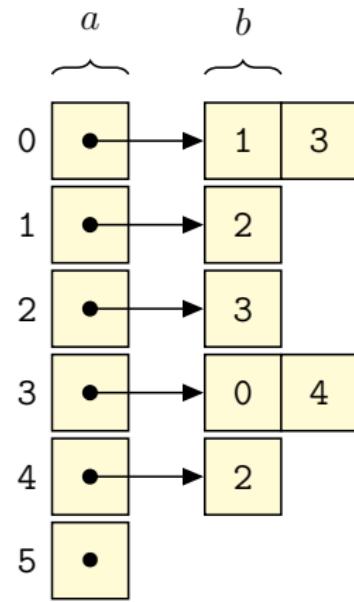
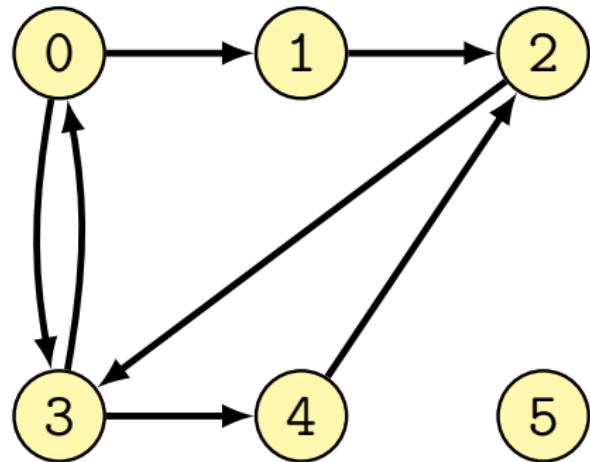
Sia il concetto di *lista di adiacenza* che il concetto di *lista dei nodi* possono essere declinati in molti modi:

Struttura	Java	C++	Python
Lista collegata	LinkedList	list	
Vettore statico	[]	[]	[]
Vettore dinamico	ArrayList	vector	list
Insieme	HashSet TreeSet	set	set
Dizionario	HashMap TreeMap	map	dict

## Vettore di adiacenza: grafo orientato

$$G.\text{adj}(u) = \{v | (u, v) \in E\}$$

Spazio =  $an + bm$  bit



# Dettagli sull'implementazione

Se non diversamente specificato, nel seguito:

- Assumeremo che l'implementazione sia basata su vettori di adiacenza, statici o dinamici
- Assumeremo che la classe NODE sia equivalente a **int** (quindi l'accesso alle informazioni avrà costo  $O(1)$ )
- Assumeremo che le operazioni per aggiungere nodi e archi abbiano costo  $O(1)$
- Assumeremo che dopo l'inizializzazione, il grafo sia statico

# Implementazione (pesata) con dizionari – Python

```
class Graph:

    def __init__(self):
        self.nodes = { }

    def V(self):
        return self.nodes.keys()

    def size(self):
        return len(self.nodes)

    def adj(self, u):
        if u in self.nodes:
            return self.nodes[u]

    def insertNode(self, u):
        if u not in self.nodes:
            self.nodes[u] = { }

    def insertEdge(self, u, v, w=0):
        self.insertNode(u)
        self.insertNode(v)
        self.nodes[u][v] = w
```

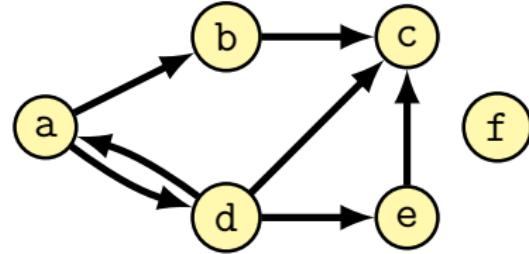
# Implementazione (pesata) con dizionari – Python<sup>1</sup>

```
graph = Graph()

for u,v in [ ('a', 'b'), ('a', 'd'), ('b', 'c'),
             ('d', 'a'), ('d', 'c'), ('d', 'e'), ('e', 'c') ]:
    graph.insertEdge(u,v)

for u in graph.V():
    print(u, "->", graph.adj(u))

f -> {}
b -> {'c': 0}
e -> {'c': 0}
a -> {'b': 0, 'd': 0}
d -> {'e': 0, 'c': 0, 'a': 0}
c -> {}
```



<sup>1</sup><https://www.python.org/doc/essays/graphs/>, Guido van Rossum

# Iterazione su nodi e archi

## Iterazione su tutti i nodi del grafo

```
foreach  $u \in G.V()$  do  
    { Esegui operazioni sul nodo  $u$  }
```

## Iterazione su tutti i nodi e archi del grafo

```
foreach  $u \in G.V()$  do  
    { Esegui operazioni sul nodo  $u$  }  
    foreach  $v \in G.adj(u)$  do  
        { Esegui operazioni sull'arco  
             $(u, v)$  }
```

Costo computazionale

- $O(m + n)$  con liste di adiacenza
- $O(n^2)$  con matrici di adiacenza

# Riassumendo

## Matrici di adiacenza

- Spazio richiesto  $O(n^2)$
- Verificare se  $u$  è adiacente a  $v$  richiede tempo  $O(1)$
- Iterare su tutti gli archi richiede tempo  $O(n^2)$
- Ideale per grafi densi

## Liste di adiacenza

- Spazio richiesto  $O(n + m)$
- Verificare se  $u$  è adiacente a  $v$  richiede tempo  $O(n)$
- Iterare su tutti gli archi richiede tempo  $O(n + m)$
- Ideale per grafi sparsi

# Visite dei grafi

## Definizione del problema

Dato un grafo  $G = (V, E)$  e un vertice  $r \in V$  (**radice, sorgente**), visitare una e una volta sola tutti i nodi del grafo che possono essere raggiunti da  $r$

## Visita in ampiezza (**Breadth-first search**) (BFS)

Visita dei nodi per livelli: prima si visita la radice, poi i nodi a distanza 1 dalla radice, poi a distanza 2, etc.

- Applicazione: calcolare i cammini più brevi da una singola sorgente

# Visite dei grafi

## Definizione del problema

Dato un grafo  $G = (V, E)$  e un vertice  $r \in V$  (**radice, sorgente**), visitare una e una volta sola tutti i nodi del grafo che possono essere raggiunti da  $r$

## Visita in profondità (**Depth-First Search**) (DFS)

Visita ricorsiva: per ogni nodo adiacente, si visita ricorsivamente tale nodo, visitando ricorsivamente i suoi nodi adiacenti, etc.

- Applicazione: ordinamento topologico
- Applicazione: componente connesse, componenti fortemente connesse

# Visita: leggermente più difficile di quanto sembri

Un approccio ingenuo alla visita di un grafo potrebbe essere il seguente:

---

```
visit(GRAPH G)
```

---

```
foreach  $u \in G.V()$  do
    { visita nodo  $u$  }
    foreach  $v \in G.adj(u)$  do
        { visita arco  $(u, v)$  }
```

---

- La struttura del grafo non è tenuta in considerazione
- Si itera su tutti i nodi e gli archi senza nessun criterio

# Visita: leggermente più difficile di quanto sembri

Un possibile approccio: utilizzare le visite degli alberi

- Chiamare una BFS a partire da un nodo
- I nodi adiacenti sono trattati come figli

---

**BFSTraversal(GRAPH  $G$ , int  $r$ )**

---

QUEUE  $Q = \text{Queue}()$

$Q.\text{enqueue}(r)$

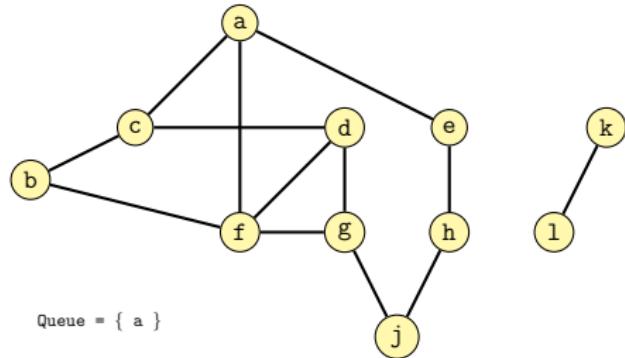
**while not  $Q.\text{isEmpty}()$  do**

NODE  $u = Q.\text{dequeue}()$

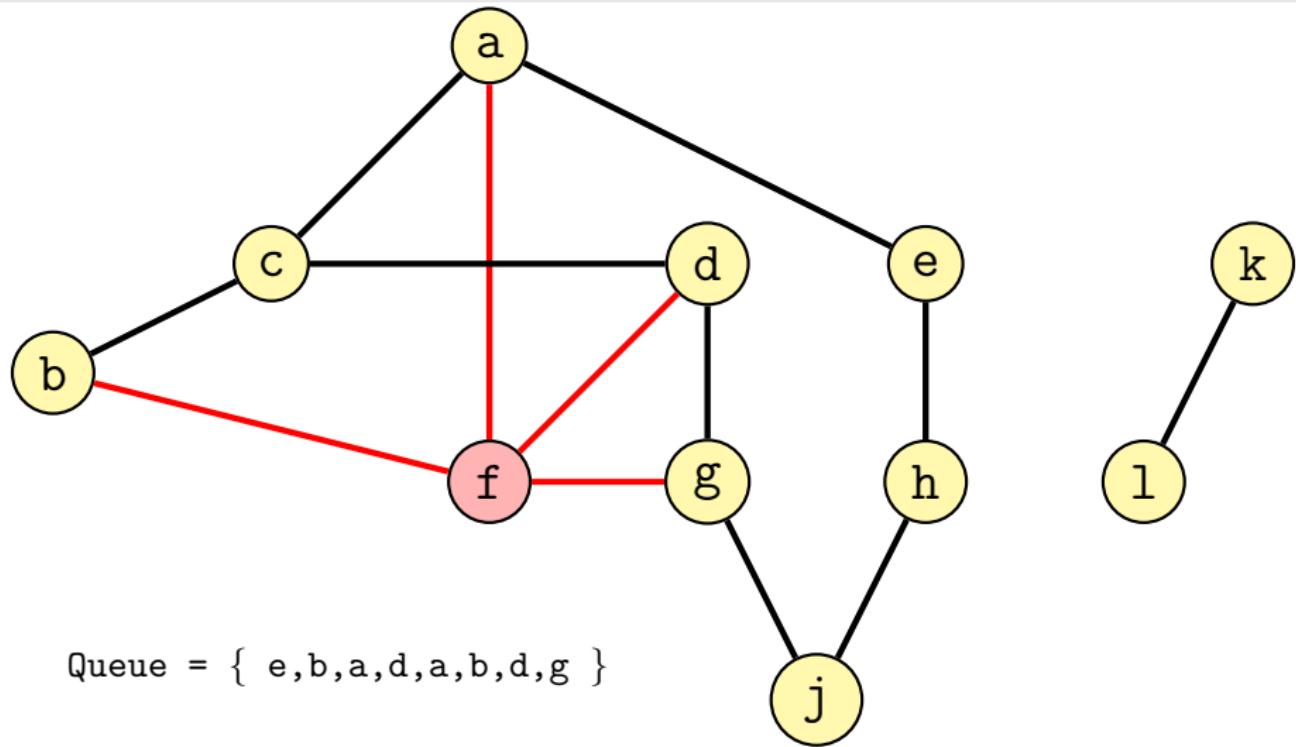
*{ visita il nodo  $u$  }*

**foreach  $v \in G.\text{adj}(u)$  do**

$Q.\text{enqueue}(v)$



## Esempio: Visita errata



# Algoritmo generico di attraversamento

---

```
graphTraversal(GRAPH G, NODE r)
```

---

```
SET S = Set()                                % Insieme generico
S.insert(r)                                    % Da specificare
{ marca il nodo r }
while S.size() > 0 do
    NODE u = S.remove()                      % Da specificare
    { visita il nodo u }
    foreach v ∈ G.adj(u) do
        { visita l'arco (u, v) }
        if v non è ancora stato marcato then
            { marca il nodo v }
            S.insert(v)                         % Da specificare
```

---

## Breadth-first search - Obiettivi

Visitare i nodi a distanze crescenti dalla sorgente

- Visitare i nodi a distanza  $k$  prima di visitare i nodi a distanza  $k + 1$

Calcolare il cammino più breve da  $r$  a tutti gli altri nodi

- Le distanze sono misurate come il numero di archi attraversati

Generare un **albero breadth-first**

- Generare un albero contenente tutti i nodi raggiungibili da  $r$ , tale per cui il cammino dalla radice  $r$  al nodo  $u$  nell'albero corrisponde al cammino più breve da  $r$  a  $u$  nel grafo.

# Breadth-first search

---

```
bfs(GRAPH G, NODE r)
```

---

QUEUE  $Q = \text{Queue}()$

$S.\text{enqueue}(r)$

**boolean**[]  $\text{visited} = \text{new boolean}[1 \dots G.\text{size}()]$

**foreach**  $u \in G.V() - \{r\}$  **do**

$\text{visited}[u] = \text{false}$

$\text{visited}[r] = \text{true}$

**while** **not**  $Q.\text{isEmpty}()$  **do**

NODE  $u = Q.\text{dequeue}()$

{ visita il nodo  $u$ }

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

{ visita l'arco  $(u, v)$  }

**if** **not**  $\text{visited}[v]$  **then**

$\text{visited}[v] = \text{true}$

$Q.\text{enqueue}(v)$

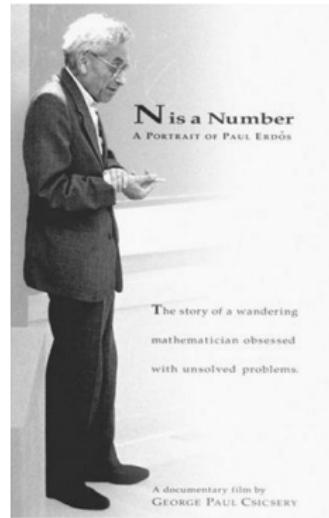
# Applicazione BFS: Cammini più brevi

## Paul Erdős (1913-1996)

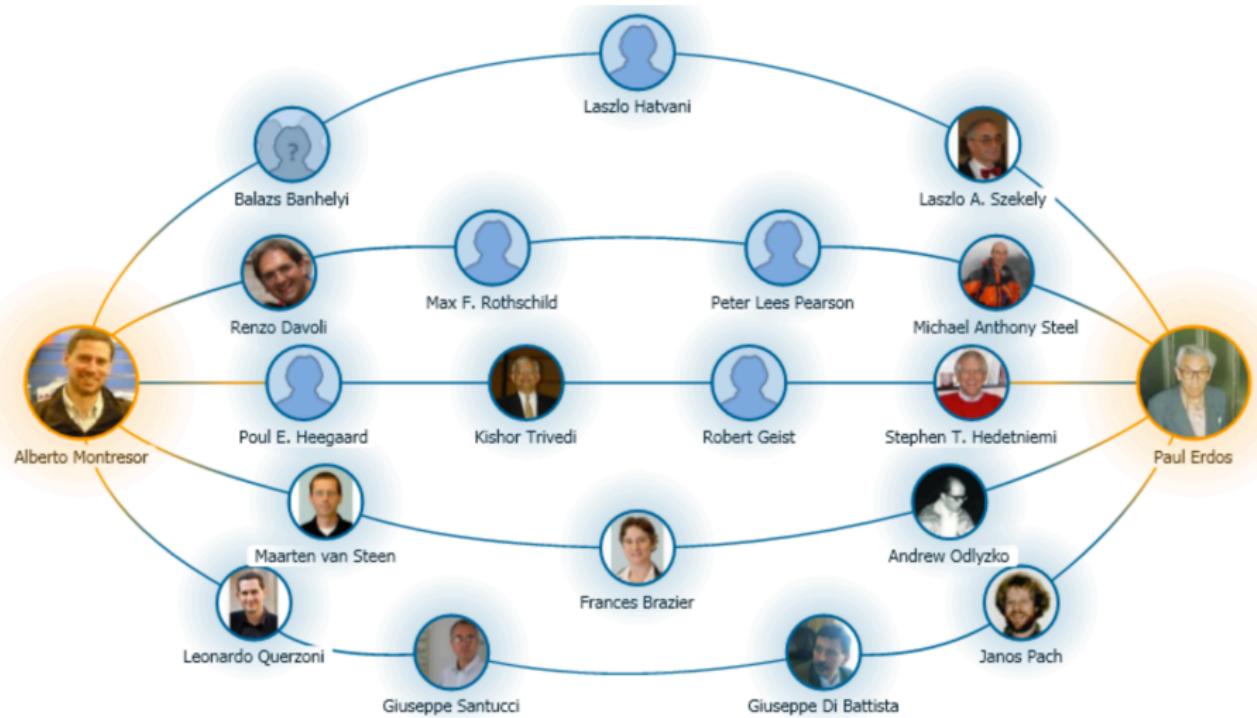
- Matematico
- 1500+ articoli, 500+ co-autori

## Numero di Erdős

- Erdős ha valore  $erdos = 0$
- I co-autori di Erdős hanno  $erdos = 1$
- Se  $X$  è co-autore di qualcuno con  $erdos = k$  e non è coautore con qualcuno con  $erdos < k$ , allora  $X$  ha  $erdos = k + 1$
- Le persone non raggiunte da questa definizione hanno  $erdos = +\infty$



# Alberto Montresor, $erdos = 4$



# Calcolare il numero di Erdős

---

**erdos(GRAPH  $G$ , NODE  $r$ , int[]  $erdős$ , NODE[]  $parent$ )**

---

QUEUE  $Q = \text{Queue}()$

$Q.\text{enqueue}(r)$

**foreach**  $u \in G.V() - \{r\}$  **do**

$erdős[u] = \infty$

$erdős[r] = 0$

$parent[r] = \text{nil}$

**while** not  $Q.\text{isEmpty}()$  **do**

NODE  $u = Q.\text{dequeue}()$

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

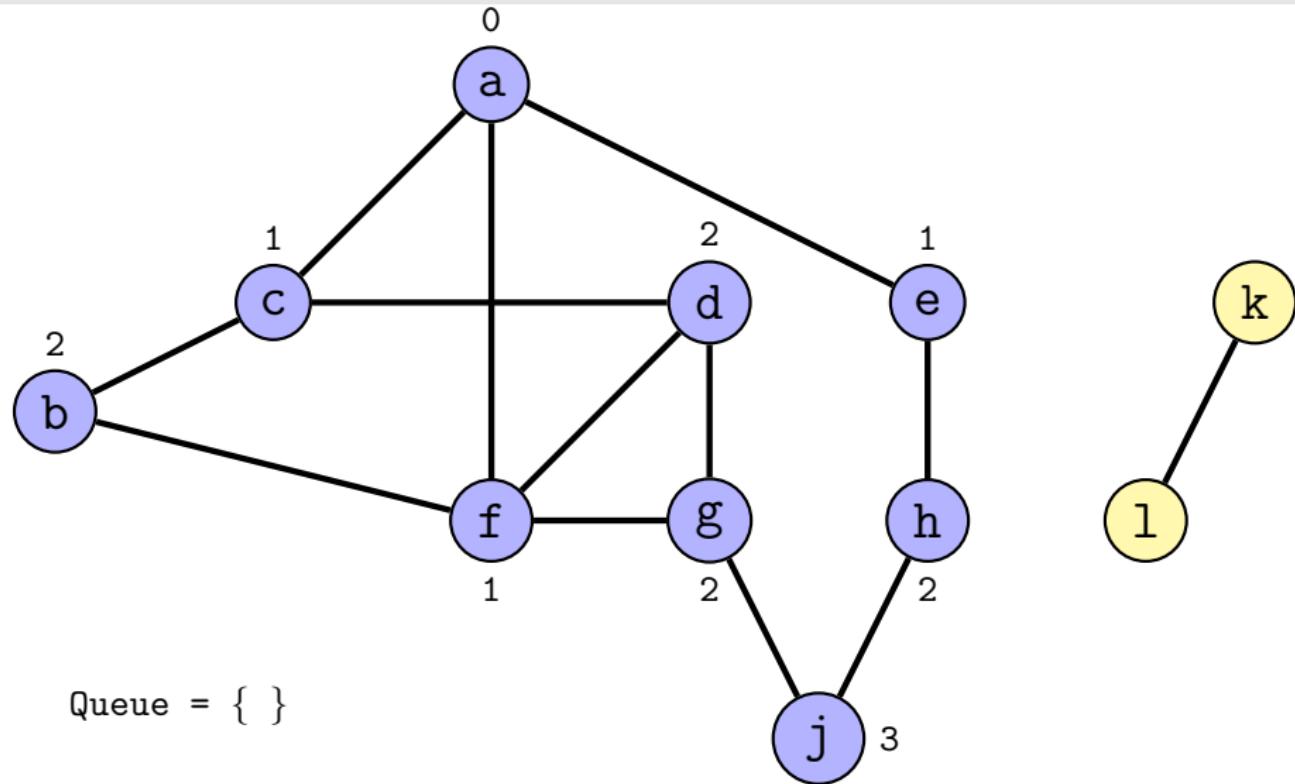
**if**  $erdős[v] == \infty$  **then** % Se il nodo  $v$  non è stato scoperto

$erdős[v] = erdős[u] + 1$

$parent[v] = u$

$Q.\text{enqueue}(v)$

## Esempio: Erdös



# Albero BFS (BFS Tree)

- La visita BFS può essere usata per ottenere il cammino più breve fra due nodi (misurato in numero di archi)
- "Albero di copertura" con radice  $r$
- Memorizzato in un vettore dei padri  $parent$

---

*erdos([...], NODE[] parent)*

---

[...]

**while** not  $S.isEmpty()$  **do**

    NODE  $u = S.dequeue()$

**foreach**  $v \in G.adj(u)$  **do**

**if**  $erd\ddot{o}s[v] == \infty$  **then**

$erd\ddot{o}s[v] =$

$erd\ddot{o}s[u] + 1$

*parent*[ $v$ ] =  $u$

$S.enqueue(v)$

---

*printPath(NODE r, NODE s, NODE[] parent)*

---

**if**  $r == s$  **then**

    | **print**  $s$

**else if**  $parent[s] == \text{nil}$  **then**

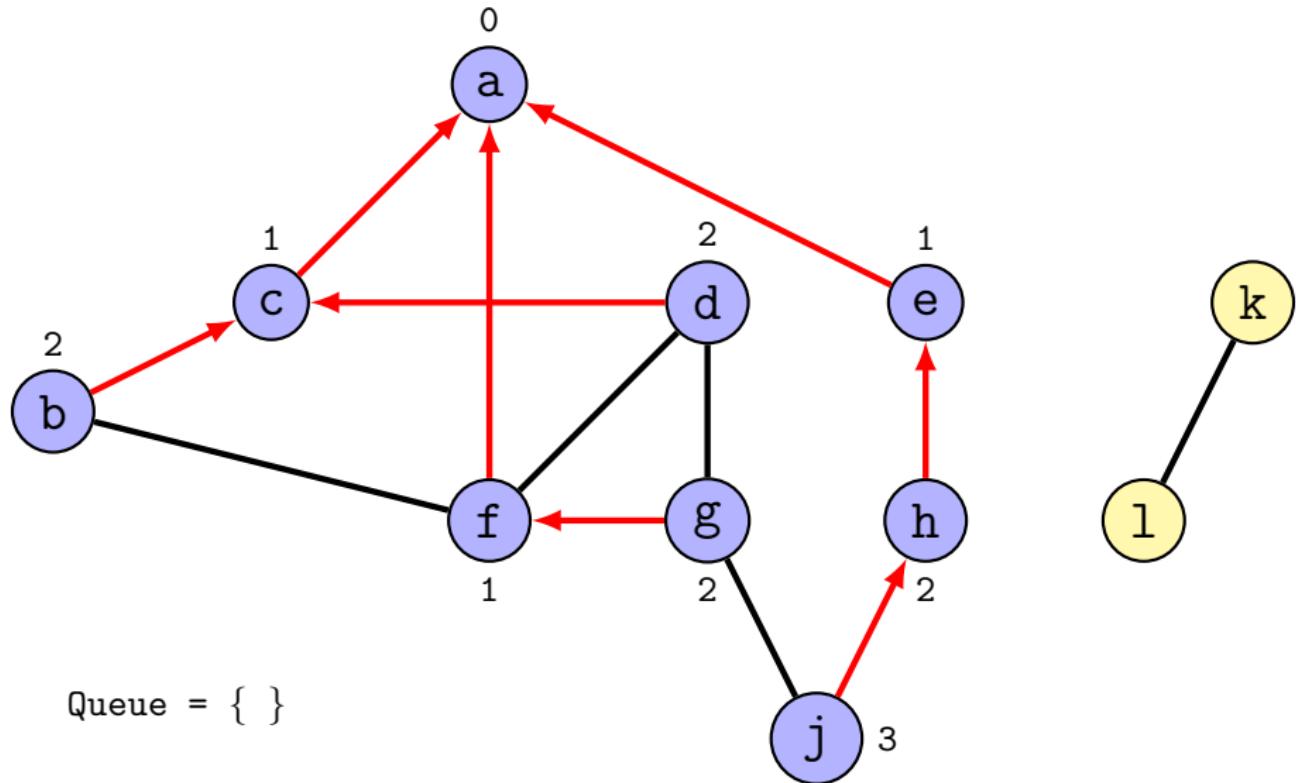
    | **print** "error"

**else**

    | **printPath**( $r, parent[s], parent$ )

    | **print**  $s$

## Albero BFS (BFS Tree)



# Complessità BFS

Complessità:  $O(m + n)$

- Ognuno degli  $n$  nodi viene inserito nella coda al massimo una volta
- Ogni volta che un nodo viene estratto, tutti i suoi archi vengono analizzati una volta sola
- Il numero di archi analizzati è quindi

$$m = \sum_{u \in V} \text{out}_d(u)$$

dove  $\text{out}_d(u)$  è l'out-degree del nodo  $u$

# Depth-First Search (DFS)

## Depth-First Search

- Spesso una subroutine della soluzione di altri problemi
- Utilizzata per esplorare un intero grafo, non solo i nodi raggiungibili da una singola sorgente

## Output

- Invece di un albero, una foresta depth-first  $G_f = (V, E_f)$
- Formata da una collezione di alberi depth-first

## Struttura dati

- Stack隐式, attraverso la ricorsione
- Stack esplicito

# Depth-First Search (Ricorsiva, stack implicito)

---

```
dfs(GRAPH  $G$ , NODE  $u$ , boolean[]  $visited$ )
```

---

$visited[u] = \text{true}$

{ visita il nodo  $u$  (pre-order) }

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

**if not**  $visited[v]$  **then**

    { visita l'arco  $(u, v)$  }

    dfs( $G, v, visited$ )

{ visita il nodo  $u$  (post-order) }

---

Complessità:  $O(m + n)$

# BFS vs DFS

- Eseguire una DFS basata su chiamate ricorsive può essere rischioso in grafi molto grandi e connessi
- È possibile che la profondità raggiunta sia troppo grande per la dimensione dello stack del linguaggio
- In tali casi, si preferisce utilizzare una BFS oppure una DFS basata su stack esplicito

## Stack size in Java

Platform	Default
Windows IA32	64 KB
Linux IA32	128 KB
Windows x86_64	128 KB
Linux x86_64	256 KB
Windows IA64	320 KB
Linux IA64	1024 KB (1 MB)
Solaris Sparc	512 KB

# DFS (Iterativa, stack esplicito, pre-order)

---

**dfs(GRAPH  $G$ , NODE  $r$ )**

---

```

STACK  $S = \text{Stack}()$ 
 $S.\text{push}(r)$ 
boolean[]  $\text{visited} =$ 
    new boolean[1 ...  $G.\text{size}()$ ]
foreach  $u \in G.V()$  do
     $\text{visited}[u] = \text{false}$ 
while not  $S.\text{isEmpty}()$  do
    NODE  $u = S.\text{pop}()$ 
    if not  $\text{visited}[u]$  then
        { visita il nodo  $u$  (pre-order) }
         $\text{visited}[u] = \text{true}$ 
        foreach  $v \in G.\text{adj}(u)$  do
            { visita l'arco  $(u, v)$  }
             $S.\text{push}(v)$ 

```

---

Note

- Un nodo può essere inserito nella pila più volte
- Il controllo se un nodo è già stato visitato viene fatto all'estrazione, non all'inserimento
- Complessità  $O(m + n)$ 
  - $O(m)$  visite degli archi
  - $O(m)$  inserimenti, estrazioni
  - $O(n)$  visite dei nodi

# DFS (Iterativa, stack esplicito, post-order)

## Visita post-order

- Quando un nodo viene scoperto:
  - viene inserito nello stack con il tag **discovery**
- Quando un nodo viene estratto dalla coda con tag **discovery**:
  - Viene re-inserito con il tag **finish**
  - Tutti i suoi vicini vengono inseriti
- Quando un nodo viene estratto dalla coda con tag **finish**:
  - Viene effettuata la post-visita

# Componenti (fortemente) connesse

## Motivazioni

- Molti algoritmi che operano sui grafi iniziano decomponendo il grafo nei suoi componenti connesse.
- Tali algoritmi sono eseguiti su ognuna delle componenti
- I risultati sono ricomposti assieme.

## Definizioni

- **Componenti connesse**, definite su grafi non orientati (*Connected components, CC*)
- **Componenti fortemente connesse**, definite su grafi orientati (*Strongly connected components, SCC*)

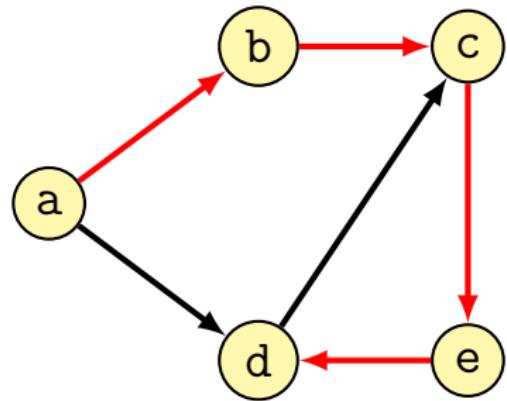
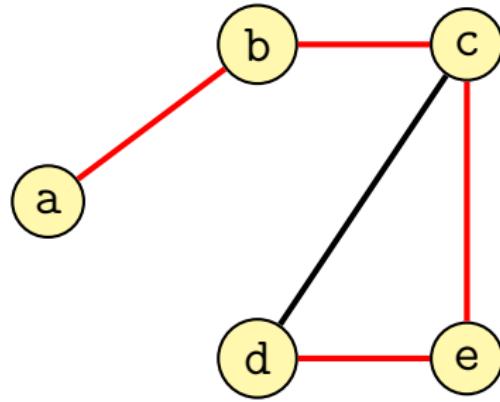
# Definizioni: Raggiungibilità

## Definizione

Un nodo  $v$  è **raggiungibile** da un nodo  $u$  se esiste almeno un cammino da  $u$  a  $v$ .

Il nodo  $d$  è raggiungibile dal nodo  $a$  e viceversa

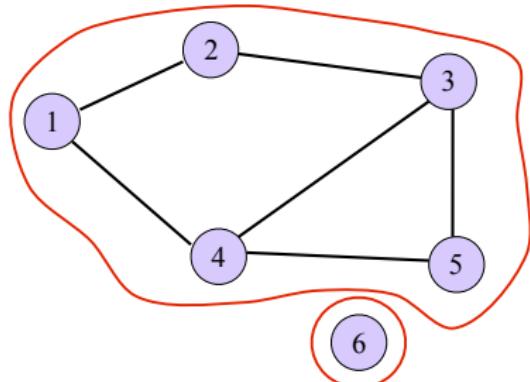
Il nodo  $d$  è raggiungibile dal nodo  $a$ , ma non viceversa



# Grafi connessi e componenti connesse

## Definizioni

- Un grafo non orientato  $G = (V, E)$  è **connesso**  $\Leftrightarrow$  ogni suo nodo è raggiungibile da ogni altro suo nodo
- Un grafo  $G' = (V', E')$  è una **componente连通的** di  $G \Leftrightarrow G'$  è un sottografo connesso e massimale di  $G$
- $G'$  è un **sottografo** di  $G$   
 $(G' \subseteq G) \Leftrightarrow V' \subseteq V$  e  $E' \subseteq E$
- $G'$  è **massimale**  $\Leftrightarrow$  non esiste nessun altro sottografo  $G''$  di  $G$  tale che  $G''$  è connesso e più grande di  $G'$  (i.e.  
 $G' \subseteq G'' \subseteq G$ )



# Applicazione DFS: Componenti connesse

## Problema

- Verificare se un grafo è connesso oppure no
- Identificare le sue componenti connesse

## Soluzione

- Un grafo è connesso se, al termine della DFS, tutti i nodi sono marcati
- Altrimenti, la visita deve ricominciare da capo da un nodo non marcato, identificando una nuova componente del grafo

## Strutture dati

- Un vettore  $id$ , che contiene gli identificatori delle componenti
- $id[u]$  è l'identificatore della c.c. a cui appartiene  $u$

# Applicazione DFS: Componenti connesse

---

```
int[] cc(GRAPH G)
```

---

```
int[] id =
```

```
new int[1...G.size()]
```

```
foreach u ∈ G.V() do
```

```
  id[u] = 0
```

```
int counter = 0
```

```
foreach u ∈ G.V() do
```

```
  if id[u] == 0 then
```

```
    counter = counter + 1
```

```
    ccdfs(G, counter, u, id)
```

---

```
return id
```

---



---

```
ccdfs(GRAPH G, int counter,
```

---

```
NODE u, int[] id)
```

---

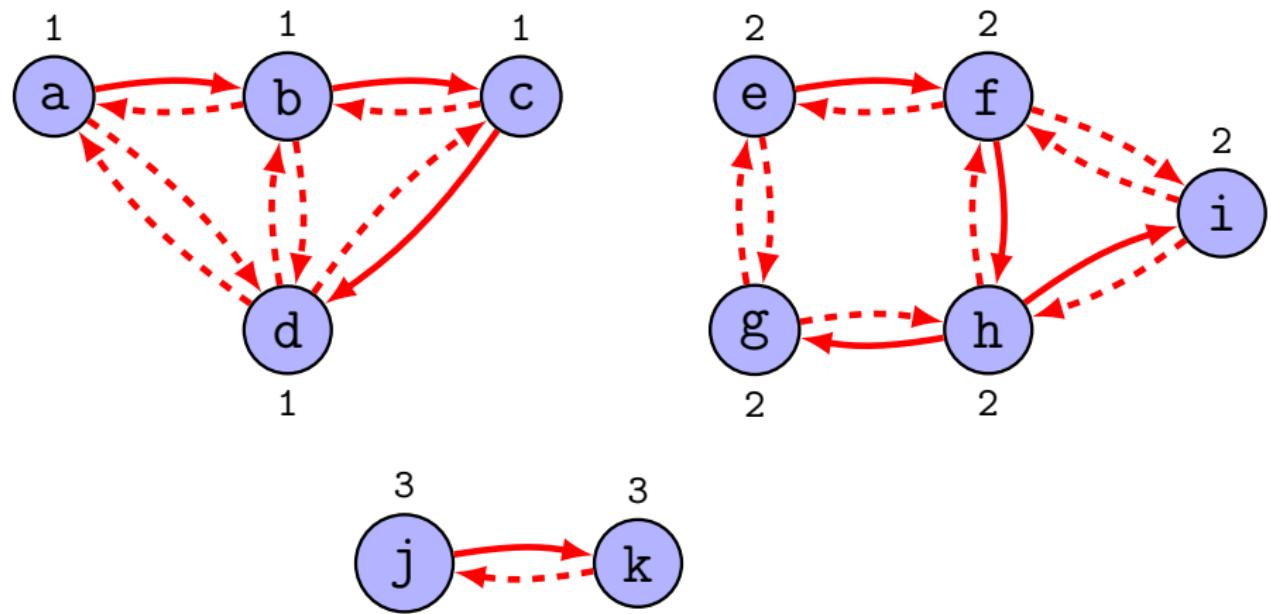
```
id[u] = counter
```

```
foreach v ∈ G.adj(u) do
```

```
  if id[v] == 0 then
```

```
    ccdfs(G, counter, v, id)
```

## Esempio: Componenti connesse

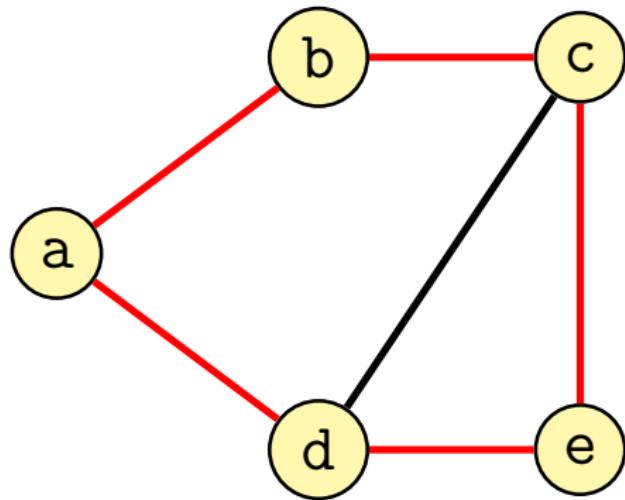


V

## Definizioni: Ciclo

### Ciclo (cycle)

In un grafo non orientato  $G = (V, E)$ , un **ciclo**  $C$  di lunghezza  $k > 2$  è una sequenza di nodi  $u_0, u_1, \dots, u_k$  tale che  $(u_i, u_{i+1} \in E)$  per  $0 \leq i \leq k - 1$  e  $u_0 = u_k$ .

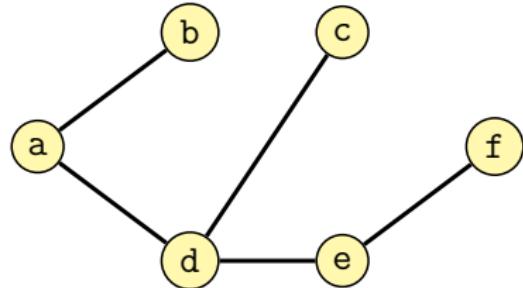


$k > 2$  esclude cicli banali composti da coppie di archi  $(u, v)$  e  $(v, u)$ , che sono onnipresenti nei grafi non orientati.

# Definizioni: Grafo aciclico

## Grafo aciclico

Un grafo non orientato che non contiene cicli è detto **aciclico**.



## Problema

Dato un grafo non orientato  $G$ , scrivere un algoritmo che restituisca **true** se  $G$  contiene un ciclo, **false** altrimenti.

## Applicazione DFS: Grafo non orientato aciclico

---

**boolean hasCycleRec(GRAPH  $G$ , NODE  $u$ , NODE  $p$ , boolean[]  $visited$ )**

---

**$visited[u] = \text{true}$**

**foreach  $v \in G.\text{adj}(u) - \{p\}$  do**

**if  $visited[v]$  then**

**return true**

**else if hasCycleRec( $G, v, u, visited$ ) then**

**return true**

---

**return false**

---

## Applicazione DFS: Grafo non orientato aciclico

---

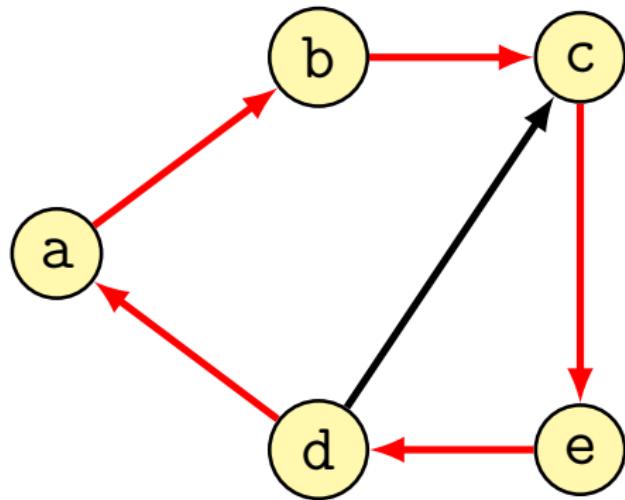
```
boolean hasCycle(GRAPH G)
boolean[] visited = new boolean[1 ... G.size()]
foreach u ∈ G.v() do
    visited[u] = false
foreach u ∈ G.v() do
    if not visited[u] then
        if hasCyclerec(G, u, null, visited) then
            return true
return false
```

---

## Definizioni: Ciclo

### Ciclo (cycle)

In un grafo orientato  $G = (V, E)$ , un **ciclo**  $C$  di lunghezza  $k \geq 2$  è una sequenza di nodi  $u_0, u_1, \dots, u_k$  tale che  $(u_i, u_{i+1} \in E)$  per  $0 \leq i \leq k - 1$  e  $u_0 = u_k$ .



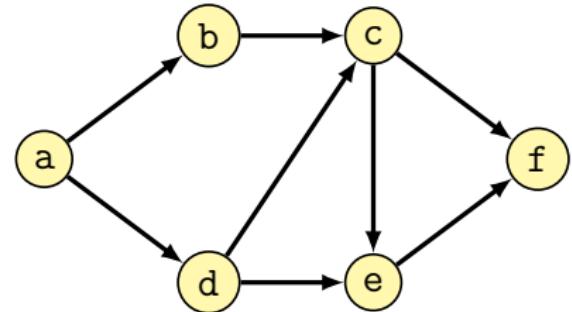
Esempio:  $a, b, c, e, d, a$  è un cammino nel grafo di lunghezza 5

Note: un ciclo è detto **semplice** se tutti i suoi nodi sono distinti (ad esclusione del primo e dell'ultimo)

# Definizioni: Grafo orientato aciclico (DAG)

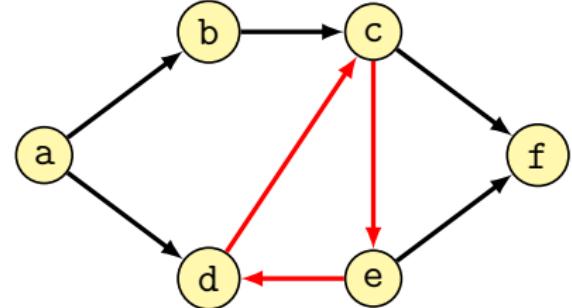
## DAG

Un grafo orientato che non contiene cicli è detto **DAG** (directed acyclic graph).



## Grafo ciclico

Un grafo è **ciclico** se contiene un ciclo.



# Applicazione DFS: Grafo orientato aciclico

## Problema

Dato un grafo orientato  $G$ , scrivere un algoritmo che restituisca **true** se  $G$  contiene un ciclo, **false** altrimenti.

## Problema

Riuscite a concepire un grafo orientato per cui l'algoritmo appena visto non si comporta correttamente?

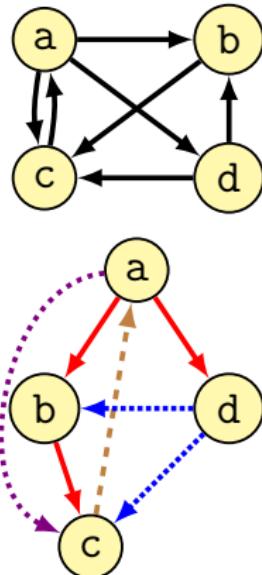
# Classificazione degli archi

## Albero di copertura DFS

Ogni volta che si esamina un arco da un nodo marcato ad un nodo non marcato, tale arco viene **arco dell'albero**

Gli archi  $(u, v)$  non inclusi nell'albero possono essere divisi in tre categorie

- Se  $u$  è un antenato di  $v$  in  $T$ ,  $(u, v)$  è detto **arco in avanti**
- Se  $u$  è un discendente di  $v$  in  $T$ ,  $(u, v)$  è detto **arco all'indietro**
- Altrimenti, viene detto **arco di attraversamento**



# DFS Schema

---

```
dfs-schema(GRAPH G, NODE u, int &time, int[] dt,
int[] ft)
```

---

```
{ visita il nodo u (pre-order) }
time = time + 1; dt[u] = time
foreach v ∈ G.adj(u) do
    { visita l'arco (u, v) (qualsiasi) }
    if dt[v] == 0 then
        { visita l'arco (u, v) (albero) }
        dfs-schema(G, v, time, dt, ft)
    else if dt[u] > dt[v] and ft[v] == 0 then
        { visita l'arco (u, v) (indietro) }
    else if dt[u] < dt[v] and ft[v] ≠ 0 then
        { visita l'arco (u, v) (avanti) }
    else
        { visita l'arco (u, v) (attraversamento) }

{ visita il nodo u (post-order) }
```

*time = time + 1; ft[u] = time*

- *time*: contatore
- *dt*: **discovery time** (tempo di scoperta)
- *ft*: **finish time** (tempo di fine)

# DFS Schema

---

```
dfs-schema(GRAPH G, NODE u, int &time, int[] dt,
int[] ft)
```

---

*time = time + 1;    dt[u] = time*

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

**if**  $dt[v] == 0$  **then**

        { visita l'arco  $(u, v)$  (albero) }  
 dfs-schema( $G, v, time, dt, ft$ )

**else if**  $dt[u] > dt[v]$  **and**  $ft[v] == 0$  **then**

        { visita l'arco  $(u, v)$  (indietro) }

**else if**  $dt[u] < dt[v]$  **and**  $ft[v] \neq 0$  **then**

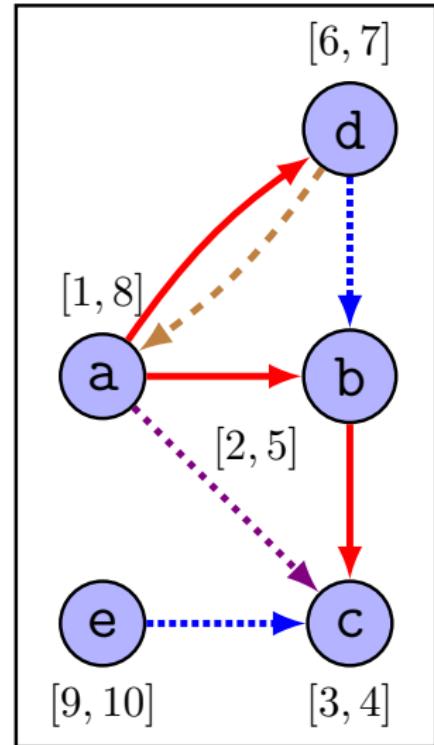
        { visita l'arco  $(u, v)$  (avanti) }

**else**

        { visita l'arco  $(u, v)$  (attraversamento) }

*time = time + 1;    ft[u] = time*

---



# Classificazione degli archi

## Perchè classificare gli archi?

Possiamo dimostrare proprietà sul tipo degli archi e usare queste proprietà per costruire algoritmi migliori

## Teorema

Data una visita DFS di un grafo  $G = (V, E)$ , per ogni coppia di nodi  $u, v \in V$ , solo una delle condizioni seguenti è vera:

- Gli intervalli  $[dt[u], ft[u]]$  e  $[dt[v], ft[v]]$  sono non-sovrapposti;  
*u, v non sono discendenti l'uno dell'altro* nella foresta DF
- L'intervallo  $[dt[u], ft[u]]$  è contenuto in  $[dt[v], ft[v]]$ ;  
*u è un discendente di v* in un albero DF
- L'intervallo  $[dt[v], ft[v]]$  è contenuto in  $[dt[u], ft[u]]$ ;  
*v è un discendente di u* in un albero DF

# Teoria

## Teorema

Un grafo orientato è aciclico  $\Leftrightarrow$  non esistono archi all'indietro nel grafo.

## Dimostrazione

- **se:** Se esiste un ciclo, sia  $u$  il primo nodo del ciclo che viene visitato e sia  $(v, u)$  un arco del ciclo. Il cammino che connette  $u$  ad  $v$  verrà prima o poi visitato, e da  $v$  verrà scoperto l'arco all'indietro  $(v, u)$ .
- **solo se:** Se esiste un arco all'indietro  $(u, v)$ , dove  $v$  è un antenato di  $u$ , allora esiste un cammino da  $v$  a  $u$  e un arco da  $u$  a  $v$ , ovvero un ciclo.

# Applicazione DFS: DAG

---

**boolean hasCycle(GRAPH  $G$ , NODE  $u$ , int &time, int[] dt, int[] ft)**

---

$time = time + 1; \quad dt[u] = time$

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

**if**  $dt[v] == 0$  **then**

**if**  $\text{hasCycle}(G, v, time, dt, ft)$  **then**  
        └ **return true**

**else if**  $dt[u] > dt[v]$  **and**  $ft[v] == 0$  **then**

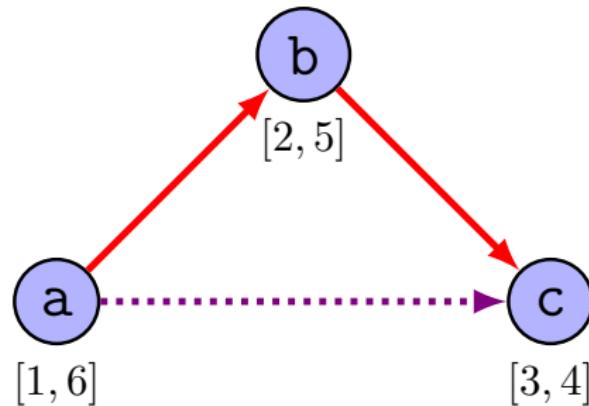
        └ **return true**

$time = time + 1; \quad ft[u] = time$

**return false**

---

# Applicazione DFS: DAG



Arco dell'albero  $dt[v] == 0$

Arco all'indietro:  $dt[u] > dt[v]$  and  $ft[v] = 0$

Arco in avanti:  $dt[u] < dt[v]$  and  $ft[v] \neq 0$

Arco attraversamento: altrimenti

## Applicazione DFS: DAG

Non viene individuato nessun arco all'indietro, quindi tutte le chiamate ricorsive arriveranno al termine e ritorneranno **false**.

---

**boolean hasCycle(GRAPH  $G$ , NODE  $u$ , int &time, int[] dt, int[] ft)**

---

$time = time + 1; \quad dt[u] = time$

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

**if**  $dt[v] == 0$  **then**

**if**  $\text{hasCycle}(G, v, time, dt, ft)$  **then**

$\sqcup$  **return true**

**else if**  $dt[u] > dt[v]$  **and**  $ft[v] == 0$  **then**

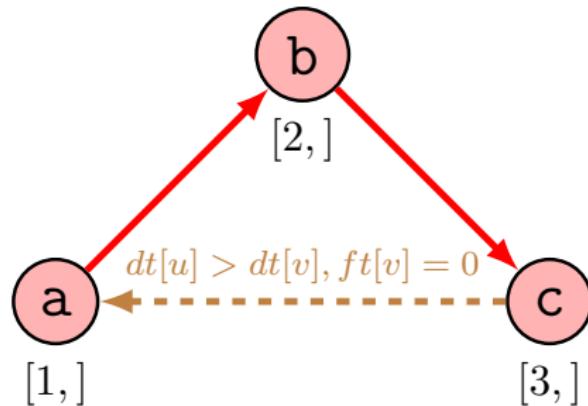
$\sqcup$  **return true**

$time = time + 1; \quad ft[u] = time$

**return false**

---

# Applicazione DFS: DAG



Arco dell'albero  $dt[v] == 0$

Arco all'indietro:  $dt[u] > dt[v]$  and  $ft[v] = 0$

Arco in avanti:  $dt[u] < dt[v]$  and  $ft[v] \neq 0$

Arco attraversamento: altrimenti

## Applicazione DFS: DAG

Viene individuato un arco all'indietro, che causa la restituzione di **true** in una chiamata e la conseguente restituzione di **true** da parte di tutte le chiamate ricorsive precedenti.

---

**boolean hasCycle(GRAPH  $G$ , NODE  $u$ , int &time, int[] dt, int[] ft)**

---

$time = time + 1;$     $dt[u] = time$

**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**

**if**  $dt[v] == 0$  **then**

**if**  $\text{hasCycle}(G, v, time, dt, ft)$  **then**  
         └ **return true**

**else if**  $dt[u] > dt[v]$  **and**  $ft[v] == 0$  **then**

        └ **return true**

$time = time + 1;$     $ft[u] = time$

**return false**

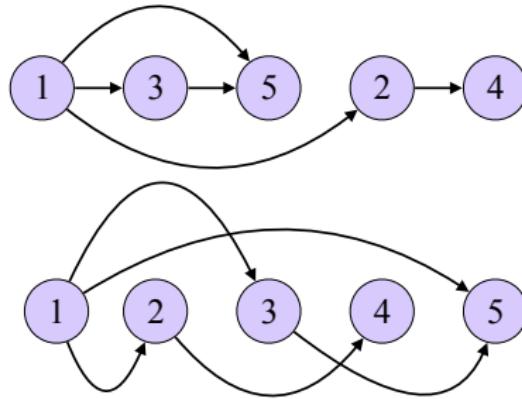
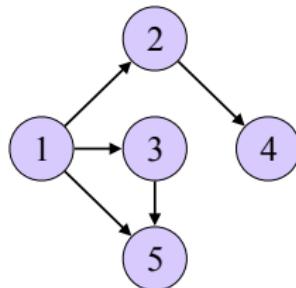
---

# Ordinamento topologico

## Definizione

Dato un DAG  $G$ , un **ordinamento topologico** di  $G$  è un ordinamento lineare dei suoi nodi tale che se  $(u, v) \in E$ , allora  $u$  appare prima di  $v$  nell'ordinamento.

- Esistono più ordinamenti topologici
- Se il grafo contiene un ciclo, non esiste un ordinamento topologico.



# Ordinamento topologico

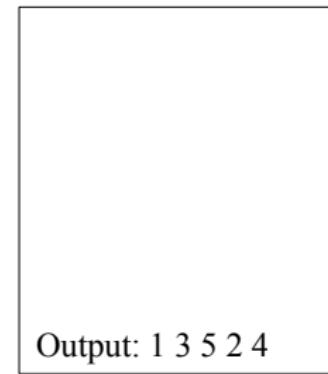
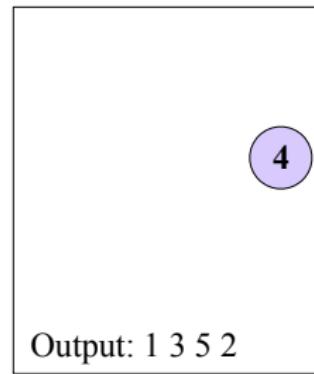
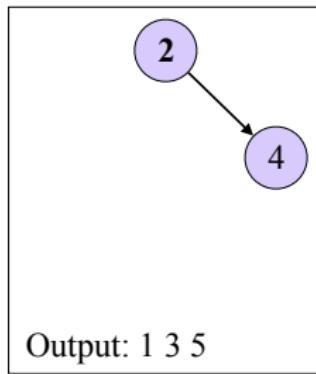
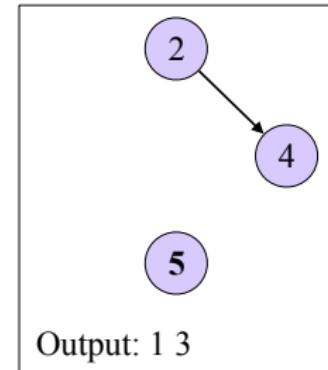
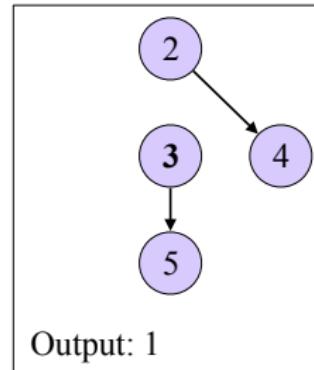
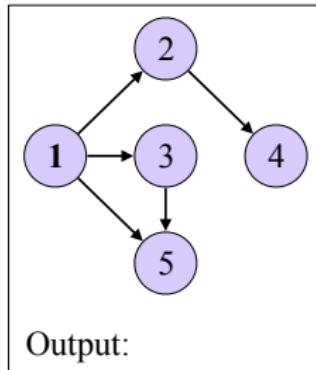
## Problema

Scrivere un algoritmo che prende in input un DAG e ritorna un ordinamento topologico per esso.

## Naive solution

- Trovare un nodo senza archi entranti
- Aggiungere questo nodo nell'ordinamento e rimuoverlo, insieme a tutti i suoi archi
- Ripetere questa procedura fino a quando tutti i nodi sono stati rimossi

# Ordinamento topologico - Algoritmi naive



# Ordinamento topologico basato su DFS

## Algoritmo

- Eseguire una DFS nel quale l'operazione di visita consiste nell'aggiungere il nodo in testa ad una lista, "at finish time" (post-ordine)
- Restituire la lista così ottenuta.

## Output

- La sequenza dei nodi, ordinati per tempo decrescente di fine.

## Perchè funziona?

- Quando un nodo è "finito", tutti i suoi discendenti sono stati scoperti e aggiunti alla lista. Aggiungendolo in testa alla lista, il nodo è in ordine corretto.

# Ordinamento topologico - L'algoritmo

---

```
STACK topSort(GRAPH G)
```

---

```
STACK S = Stack()
```

```
boolean[] visited = boolean[1 ... G.size()]
```

```
foreach u ∈ G.V() do visited[u] = false
```

```
foreach u ∈ G.V() do
```

```
    if not visited[u] then
```

```
        ts-dfs(G, u, visited, S)
```

---

```
return S
```

---

---

```
ts-dfs(GRAPH G, NODE u, boolean[] visited, STACK S)
```

---

```
visited[u] = true
```

```
foreach v ∈ G.adj(u) do
```

```
    if not visited[v] then
```

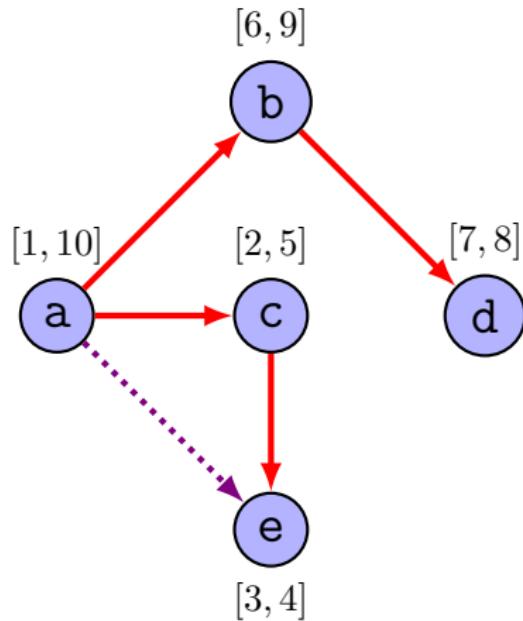
```
        ts-dfs(G, v, visited, S)
```

---

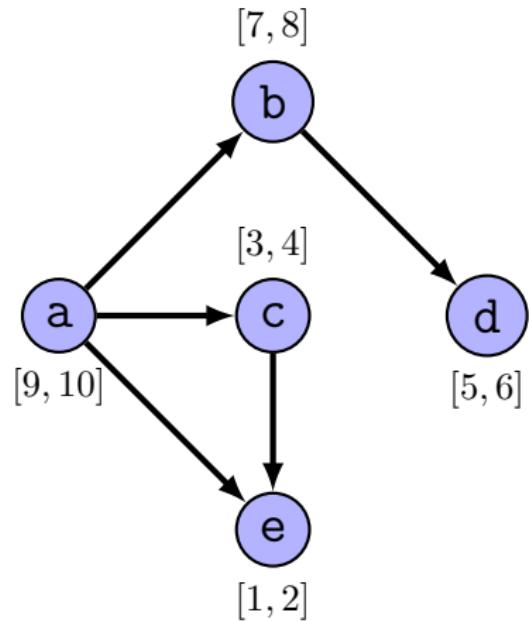
```
S.push(u)
```

---

## Ordinamento topologico – Esempio



Stack = { a, b, d, c, e }



Stack = { a, b, d, c, e }

# Reality check

## Applicazioni dell'ordinamento topologico

- Ordine di valutazione delle celle in uno spreadsheet
- Ordine di compilazione in un **Makefile**
- Risoluzione delle dipendenze nei linker
- Risoluzione delle dipendenze nei gestori di pacchetti software

# Grafi e componenti fortemente connessi

## Definizioni

- Un grafo orientato  $G = (V, E)$  è **fortemente connesso**  $\Leftrightarrow$  ogni suo nodo è raggiungibile da ogni altro suo nodo
- Un grafo  $G' = (V', E')$  è una **componente fortemente connessa** di  $G \Leftrightarrow G'$  è un sottografo connesso e massimale di  $G$

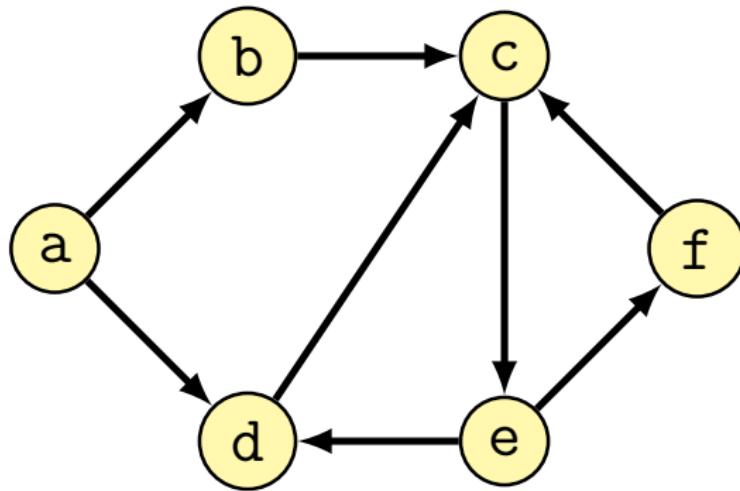
## Repetita iuvant

- $G'$  è un **sottografo** di  $G$  ( $G' \subseteq G$ )  $\Leftrightarrow V' \subseteq V$  e  $E' \subseteq E$
- $G'$  è **massimale**  $\Leftrightarrow$  non esiste un altro sottografo  $G''$  di  $G$  tale che:
  - $G''$  è connesso
  - $G''$  è più grande di  $G'$  (i.e.  $G' \subseteq G'' \subseteq G$ )

# Connessione forte

## Domanda

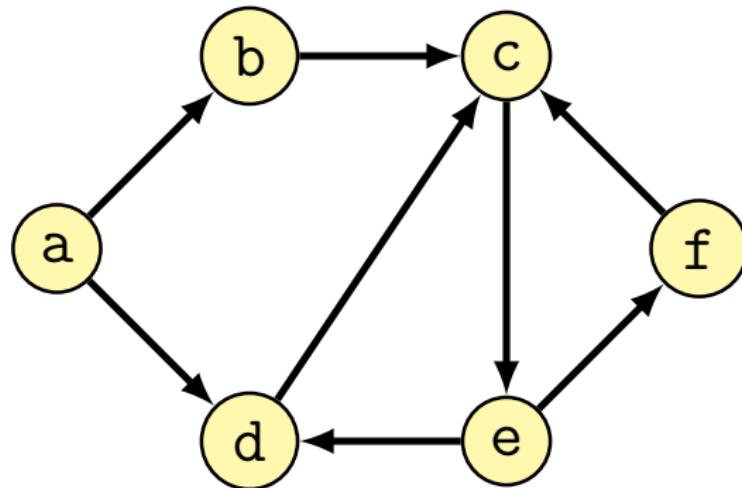
Questo grafo è fortemente connesso? No



# Componenti fortemente connesse

## Domanda

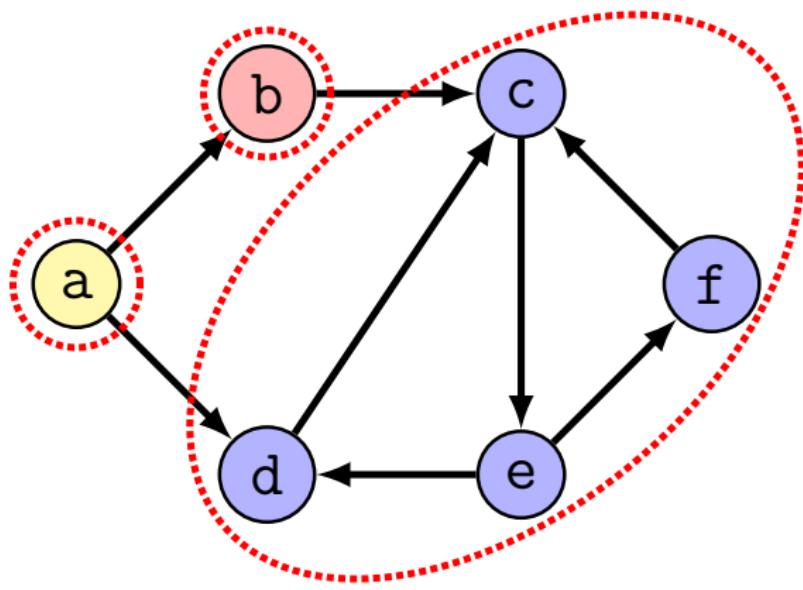
Quali sono le componenti fortemente connesse di questo grafo?



# Componenti fortemente connesse

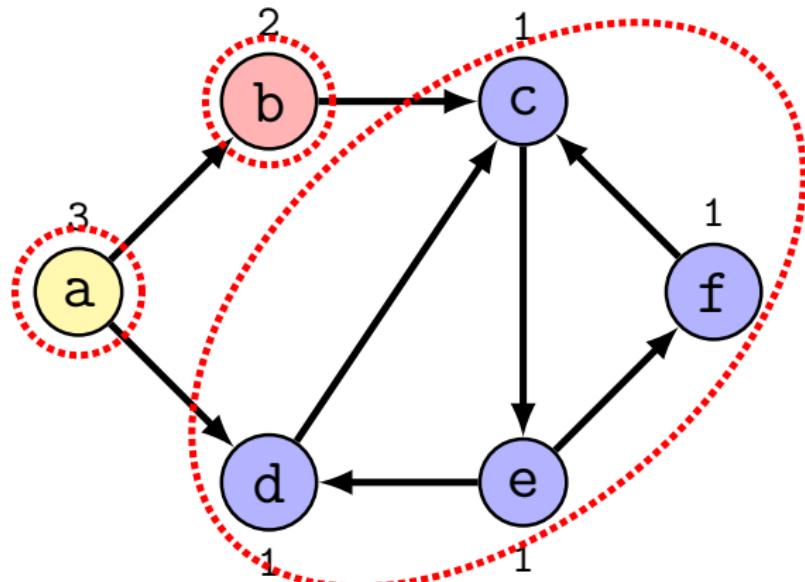
## Domanda

Quali sono le componenti fortemente connesse di questo grafo?



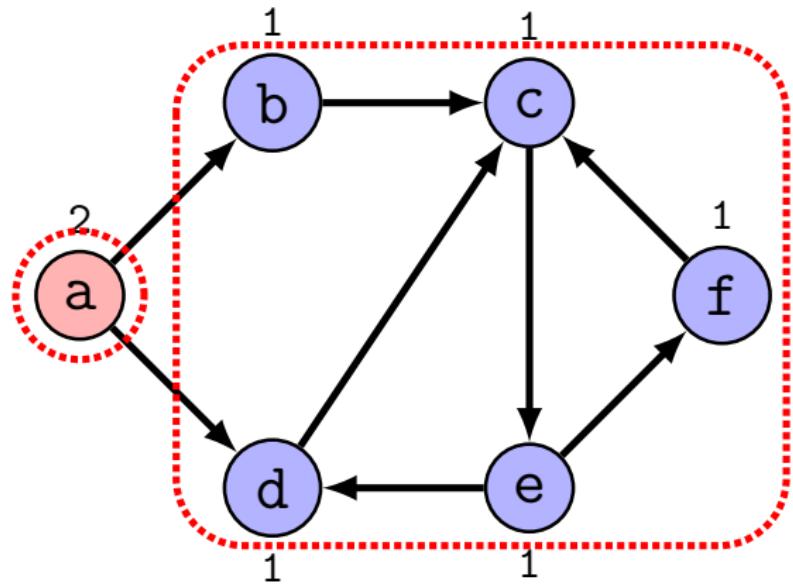
## Soluzione "ingenua" (e non corretta)

- Si applica l'algoritmo `cc()` al grafo
- Purtroppo, il risultato dipende dal nodo di partenza



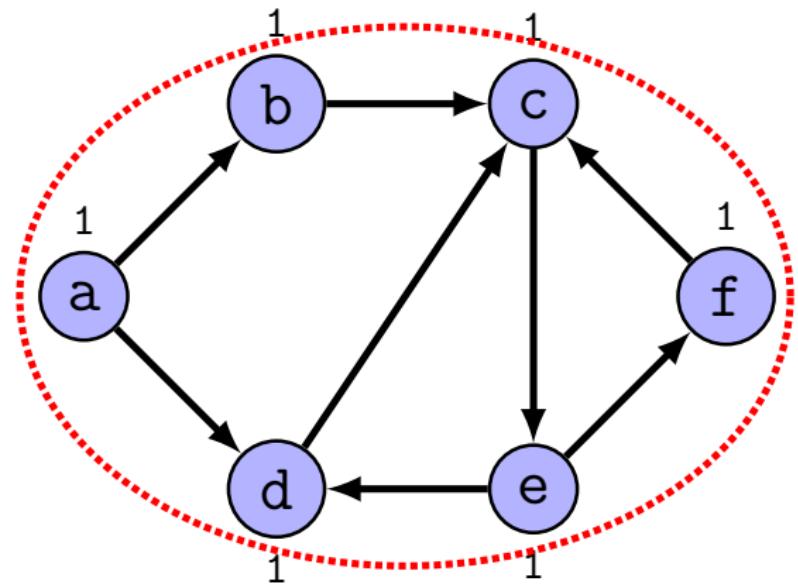
## Soluzione "ingenua" (e non corretta)

- Si applica l'algoritmo `cc()` al grafo
- Purtroppo, il risultato dipende dal nodo di partenza



## Soluzione "ingenua" (e non corretta)

- Si applica l'algoritmo `cc()` al grafo
- Purtroppo, il risultato dipende dal nodo di partenza



# Algoritmo di Kosaraju

## Kosaraju Algorithm (1978)

- Effettua una visita DFS del grafo  $G$
- Calcola il grafo trasposto  $G_t$
- Esegui una visita DFS sul grafo  $G_t$  utilizzando cc, esaminando i nodi nell'ordine inverso di tempo di fine della prima visita
- Le componenti connesse (e i relativi alberi DF) rappresentano le componenti fortemente connesse di  $G$

---

```
int[] scc(GRAPH G)
```

---

STACK  $S = \text{topSort}(G)$

% First visit

$G^T = \text{transpose}(G)$

% Graph transposal

**return** cc( $G^T, S$ )

% Second visit

---

# Ordinamento topologico su grafi generali

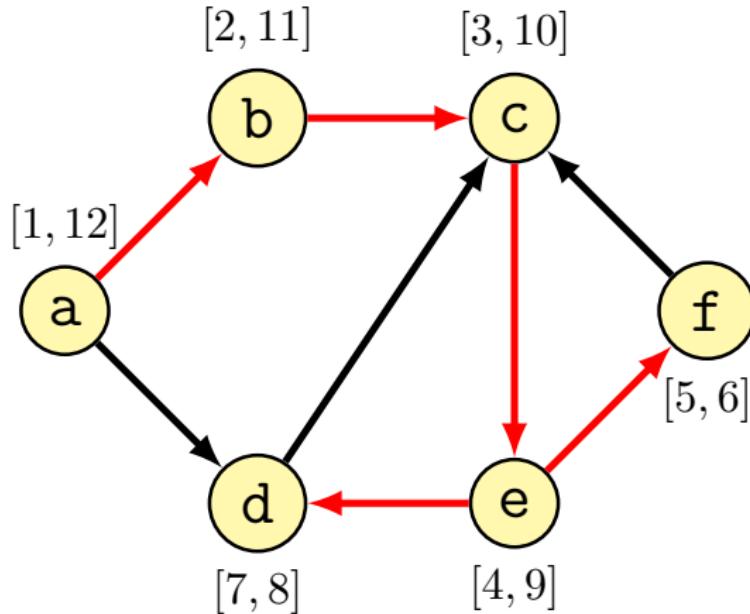
## Idea generale

Applicando l'algoritmo di ordinamento topologico su un grafo generale, siamo sicuri che:

- se un arco  $(u, v)$  non appartiene ad un ciclo, allora  $u$  viene listato prima di  $v$  nella sequenza ordinata
- gli archi di un ciclo vengono listati in qualche ordine, ininfluente

Utilizziamo quindi `topsort()` per ottenere i nodi in ordine decrescente di tempo di fine

## Esecuzione 1: Ordinamento topologico



Stack = { a, b, c, e, d, f }

# Calcolo del grafo trasposto

## Grafo trasposto (Transpose graph)

Dato un grafo orientato  $G = (V, E)$ , il **grafo trasposto**  $G_t = (V, E_T)$  ha gli stessi nodi e gli archi orientati in senso opposto.:

$$E_T = \{(u, v) \mid (v, u) \in E\}$$

---

**int[] transpose(GRAPH G)**


---

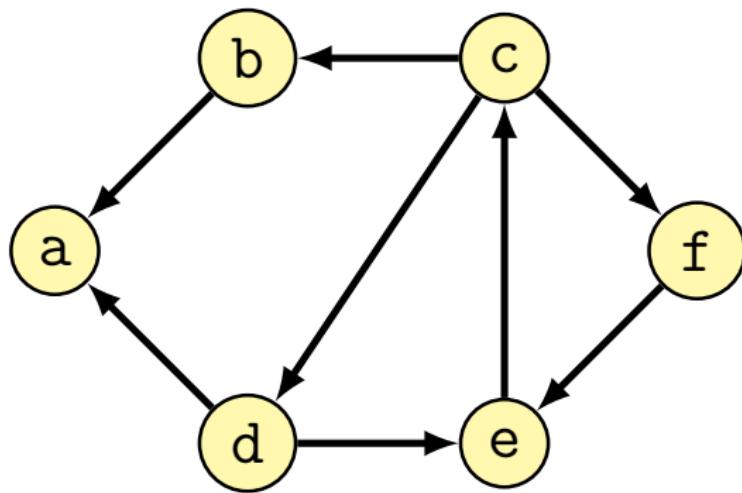
**GRAPH  $G^T = \text{Graph}()$** 
**foreach**  $u \in G.V()$  **do**
 $G^T.\text{insertNode}(u)$ 
**foreach**  $u \in G.V()$  **do**
**foreach**  $v \in G.\text{adj}(u)$  **do**
 $G^T.\text{insertEdge}(v, u)$ 
**return**  $G^T$ 


---

**Costo computazionale:  $O(m+n)$** 

- $O(n)$  nodi aggiunti
- $O(m)$  archi aggiunti
- Ogni operazione costa  $O(1)$

## Esecuzione 1: Grafo trasposto



# Calcolo delle componenti connesse

Invece di esaminare i nodi in ordine arbitrario, questa versione di `cc()` li esamina nell'ordine LIFO memorizzato nello stack.

---

`cc(GRAPH G, STACK S)`

---

`int[] id =  
new int[1...G.size()]`  
**foreach**  $u \in G.V()$  **do**  
    $| id[u] = 0$   
`int counter = 0`  
**while** **not** `S.isEmpty()` **do**

$u = S.pop()$

**if**  $id[u] == 0$  **then**  
    $| counter = counter + 1$   
    $| ccdfs(G, counter, u, id)$

---

`ccdfs(GRAPH G, int counter,`

---

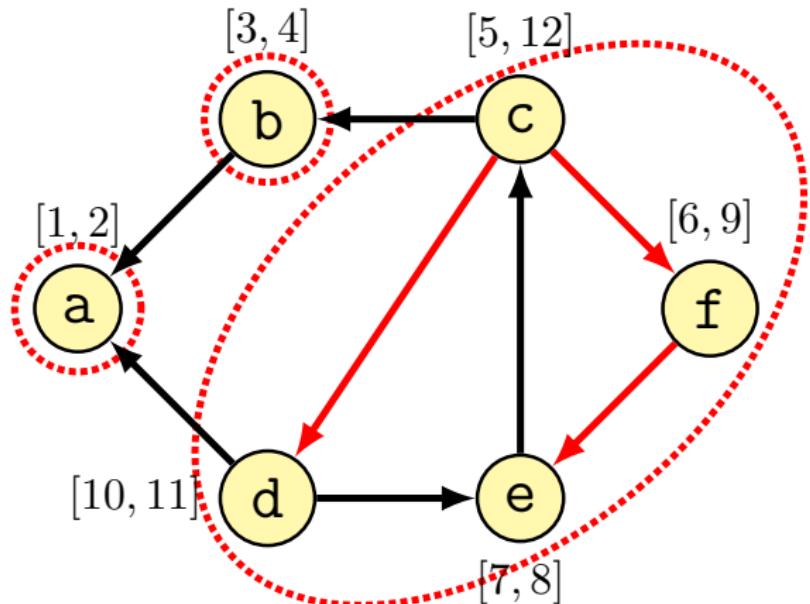
`NODE u, int[] id)`

---

$id[u] = counter$   
**foreach**  $v \in G.adj(u)$  **do**  
    $|$  **if**  $id[v] == 0$  **then**  
      $| | ccdfs(G, counter, v, id)$

---

## Esecuzione 1: Componenti connesse



Stack = { a, b, c, e, d, f }

## SCC: The algorithm

---

**int[] scc(GRAPH G)**

---

STACK  $S = \text{topSort}(G)$ 

% First visit

 $G^T = \text{transpose}(G)$ 

% Graph transposal

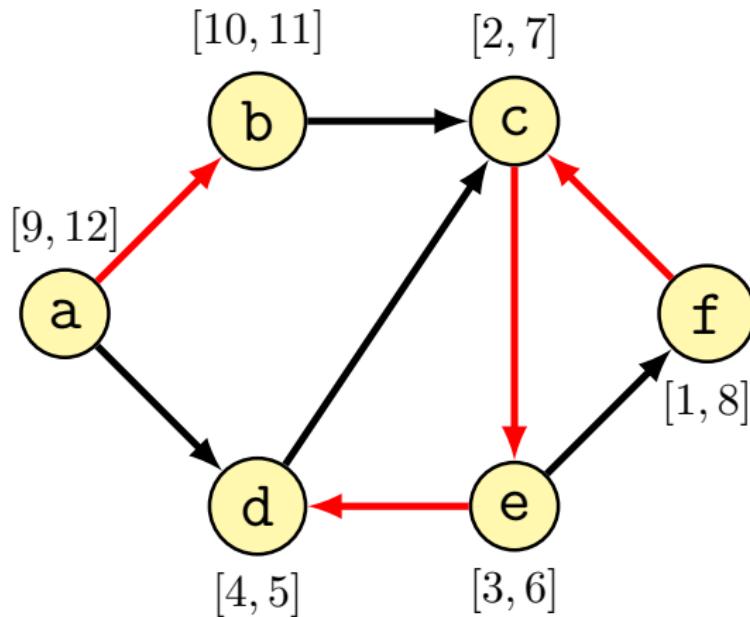
**return cc( $G^T, S$ )**% Second visit

---

Costo computazionale:  $O(m + n)$

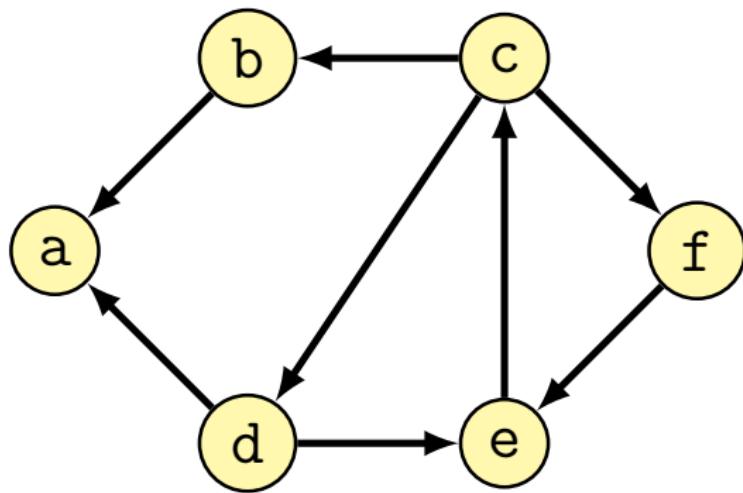
- Ogni fase richiede  $O(m + n)$

## Esecuzione 2: Ordinamento topologico

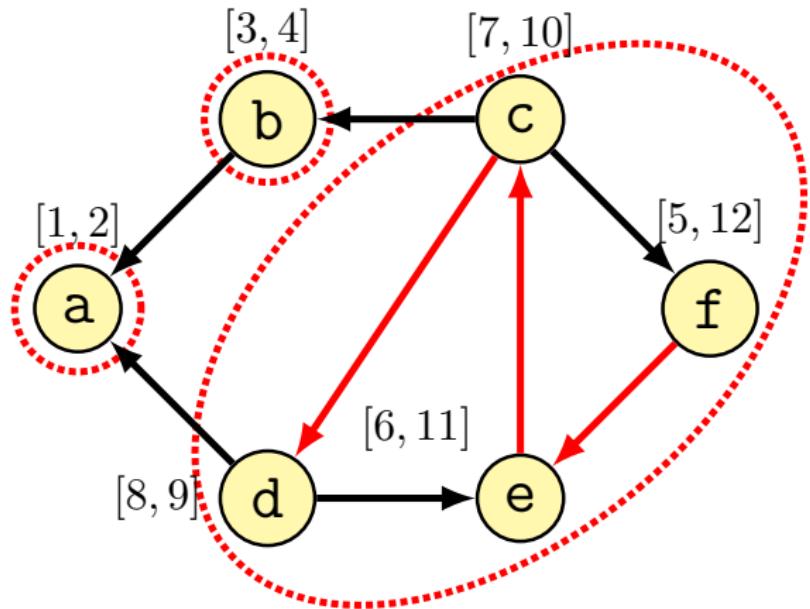


Stack = { a, b, f, c, e, d }

## Esecuzione 2: Grafo trasposto



## Esecuzione 2: Componenti connesse



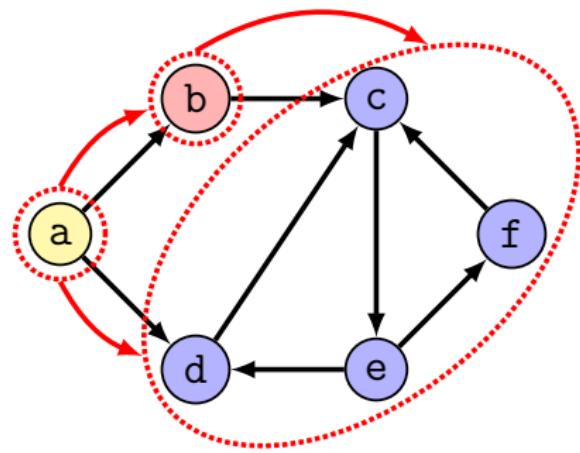
Stack = { a, b, f, c, e, d }

# Dimostrazione di correttezza

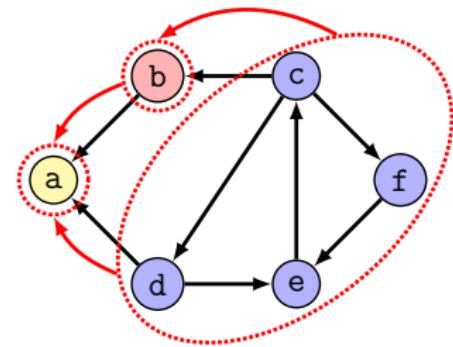
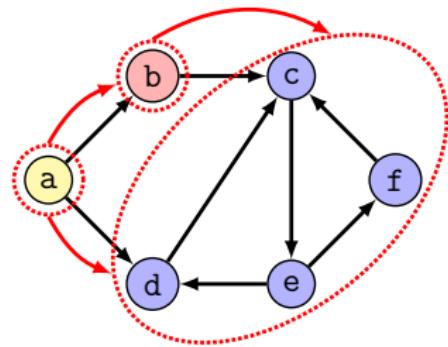
## Grafo delle componenti

$$C(G) = (V_c, E_c)$$

- $V_c = \{C_1, C_2, \dots, C_k\}$ , dove  $C_i$  è la  $i$ -esima SCC of  $G$
- $E_c = \{(C_i, C_j) | \exists (u_i, v_i) \in E : u_i \in C_i \wedge v_i \in C_j\}$



## Dimostrazione di correttezza



Qual è la relazione fra il grafo delle componenti di  $G$  e il grafo delle componenti di  $G^T$ ?

$$C(G^T) = [C(G)]^T$$

Il grafo delle componenti è aciclico?

SI

## Dimostrazione di correttezza

### Discovery time e finish time del grafo delle componenti

$$dt(C) = \min\{dt(u)|u \in C\}$$

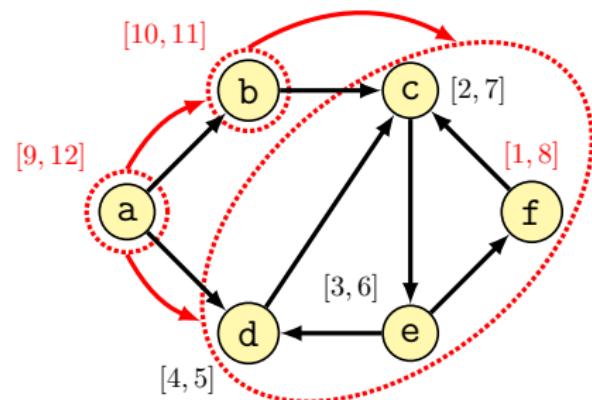
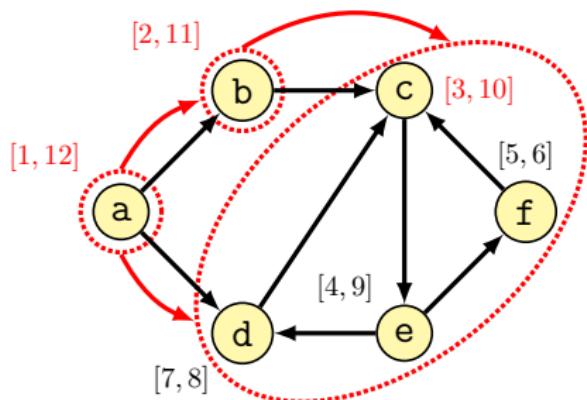
$$ft(C) = \max\{ft(u)|u \in C\}$$

Questi discovery/finish time corrispondono a i discovery/finish time del primo nodo visitato in  $C$

# Dimostrazione di correttezza

## Teorema

Siano  $C$  e  $C'$  due distinte SCCs nel grafo orientato  $G = (V, E)$ .  
Se c'è un arco  $(C, C') \in E_c$ , allora  $ft(C) > ft(C')$ .

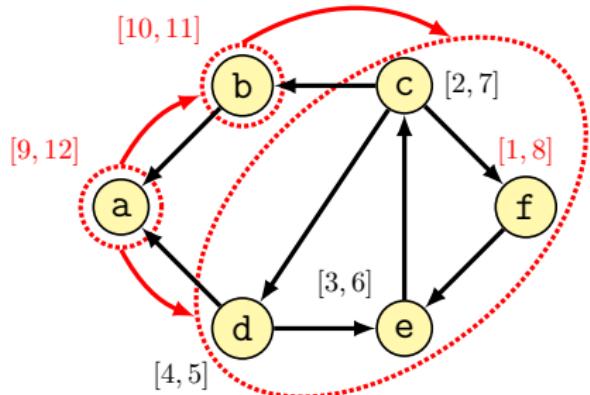


# Dimostrazione di correttezza

## Corollario

Siano  $C_u$  e  $C_v$  due SCC distinte nel grafo orientato  $G = (V, E)$ . Se c'è un arco  $(u, v) \in E_t$  tale che  $u \in C_u$  e  $v \in C_v$ , allora  $ft(C_u) < ft(C_v)$ .

$$\begin{aligned}
 (u, v) \in E_t &\Rightarrow \\
 (v, u) \in E &\Rightarrow \\
 (C_v, C_u) \in E_c &\Rightarrow \\
 ft(C_v) > ft(C_u) &\Rightarrow \\
 ft(C_u) &< ft(C_v)
 \end{aligned}$$



# Dimostrazione di correttezza

## Corollario

Siano  $C_u$  e  $C_v$  due SCC distinte nel grafo orientato  $G = (V, E)$ . Se c'è un arco  $(u, v) \in E_t$  tale che  $u \in C_u$  e  $v \in C_v$ , allora  $ft(C_u) < ft(C_v)$ .

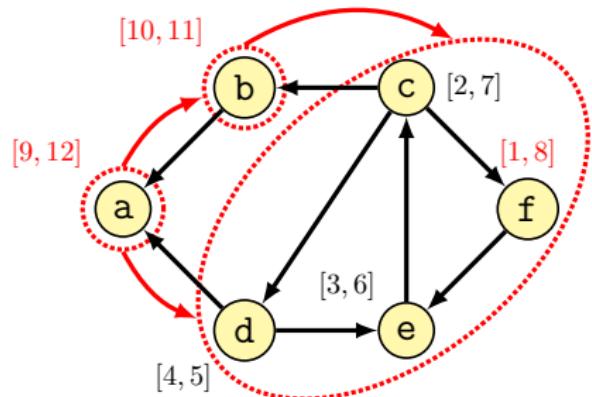
$$(b, a) \in E_t \Rightarrow$$

$$(a, b) \in E \Rightarrow$$

$$(C_a, C_b) \in E_c \Rightarrow$$

$$12 = ft(C_a) > ft(C_b) = 11 \Rightarrow$$

$$11 = ft(C_b) < ft(C_a) = 12$$



## Dimostrazione di correttezza

- Se la componente  $C_u$  e la componente  $C_v$  sono connesse da un arco  $(u, v) \in E_t$ , allora:
  - Dal corollario,  $ft(C_u) < ft(C_v)$
  - Dall'algoritmo, la visita di  $C_v$  inizierà prima della visita di  $C_u$
- Non esistono cammini tra  $C_v$  e  $C_u$  in  $G_t$  (altrimenti il grafo sarebbe ciclico)
  - Dall'algoritmo, la visita di  $C_v$  non raggiungerà  $C_u$ ,

In altre parole, `cc()` assegnerà correttamente gli identificatori delle componenti ai nodi.

# Reality check

## Algoritmo di Tarjan (1972)

- Tarjan, R. E. "Depth-first search and linear graph algorithms", SIAM Journal on Computing 1(2): 146–160 (1972)
- Algoritmo con costo  $O(m + n)$  come Kosaraju
- È preferito a Kosaraju in quanto necessita di una sola visita e non richiede il grafo trasposto

## Applicazioni

Gli algoritmi per SCC possono essere utilizzati per risolvere il problema **2-satisfiability (2-SAT)**, un problema di soddisfacibilità booleana con clausole composte da coppie di letterali.

# Conclusioni

## 113 Pages in category "Graph algorithms"

### A

- A\* search algorithm
- Algorithmic version for Szemerédi regularity partition
- Alpha-beta pruning
- Aperiodic graph

### B

- B\*
- Barabási–Albert model
- Belief propagation
- Bellman–Ford algorithm
- Bianconi–Barabási model
- Bidirectional search
- Borůvka's algorithm
- Bottleneck traveling salesman problem
- Breadth-first search
- Bron–Kerbosch algorithm
- Buly algorithm

### C

- Centrality
- Chaitin's algorithm
- Christofides algorithm
- Clique percolation method
- Closure problem
- Color-coding
- Contraction hierarchies
- Courcelle's theorem
- Cuthill–McKee algorithm

### D

- D\*
- Degeneracy (graph theory)
- Depth-first search
- Djikstra–Scholten algorithm
- Djikstra's algorithm
- Dinic's algorithm

- Disparity filter algorithm of weighted network
- Double pushout graph rewriting
- Dulmage–Mendelsohn decomposition
- Dynamic connectivity
- Dynamic link matching

### E

- Edmonds–Karp algorithm
- Edmonds' algorithm
- Blossom algorithm
- Euler tour technique

### F

- FKT algorithm
- Flooding algorithm
- Floyd–Warshall algorithm
- Force-directed graph drawing
- Ford–Fulkerson algorithm
- Fringe search

### G

- Girvan–Newman algorithm
- Goal node (computer science)
- Gomory–Hu tree
- Graph bandwidth
- Graph edit distance
- Graph embedding
- Graph isomorphism
- Graph isomorphism problem
- Graph kernel
- Graph reduction
- Graph traversal

### H

- Havel–Hakimi algorithm
- Hierarchical closeness
- Hierarchical clustering of networks
- Hopcroft–Karp algorithm

### I

- Iterative deepening A\*
- Initial attractiveness
- Iterative compression
- Iterative deepening depth-first search

### J

- Johnson's algorithm
- Journal of Graph Algorithms and Applications
- Jump point search
- Junction tree algorithm

### K

- K shortest path routing
- Karger's algorithm
- Kleiman–Wang algorithms
- Knight's tour
- Knuth's Simpath algorithm
- Kosaraju's algorithm
- Kruskal's algorithm

### L

- Lexicographic breadth-first search
- Longest path problem

### M

- MaxCliqueDyn maximum clique algorithm
- Minimax
- Minimum bottleneck spanning tree
- Misra & Gries edge coloring algorithm

### N

- Nearest neighbour algorithm
- Network flow problem
- Network simplex algorithm
- Nonblocking minimal spanning switch

### P

- PageRank

- Parallel all-pairs shortest path algorithm
- Path-based strong component algorithm
- Pre-topological order
- Prim's algorithm
- Proof-number search
- Push-relabel maximum flow algorithm

### R

- Reverse-delete algorithm
- Rocha–Thame cycle detection algorithm

### S

- Sethi–Ullman algorithm
- Shortest Path Faster Algorithm
- SMA\*
- Spectral layout
- Spreading activation
- Stoer–Wagner algorithm
- Subgraph isomorphism problem
- Suurballe's algorithm

### T

- Tarian's off-line lowest common ancestors algorithm
- Tarian's strongly connected components algorithm
- Theta\*
- Topological sorting
- Transitive closure
- Transitive reduction
- Travelling salesmen problem
- Tree traversal

### W

- Widest path problem
- Wiener connector

### Y

- Yen's algorithm