



Bit Algo  
START



# Wstęp do grafów



## Pojęcia podstawowe

- **wierzchołek** - node, reprezentowany zwykle przez liczbę naturalną  $\geq 0$
- **krawędź** - edge, reprezentowana zwykle przez krawędź  $(u, v)$ ; w przypadku grafów skierowanych  $u \rightarrow v$
- **graf** - zbiór wierzchołków i krawędzi
- **stopień wierzchołka** - liczba krawędzi, które wchodzą lub wychodzą z wierzchołka (są do niego adjacentne, adjacent); dla grafu skierowanego wyróżnia się out-degree i in-degree
- $V$  lub  $|V|$  - liczba wierzchołków
- $E$  lub  $|E|$  - liczba krawędzi
- **graf gęsty** -  $|E| \sim |V|^2$ , **graf rzadki** -  $|E| \ll |V|^2$
- **multigraf** - dopuszczamy wielokrotne krawędzie między wierzchołkami, w tym pętle do siebie samego



## Sposoby reprezentacji grafów

Lista krawędzi:

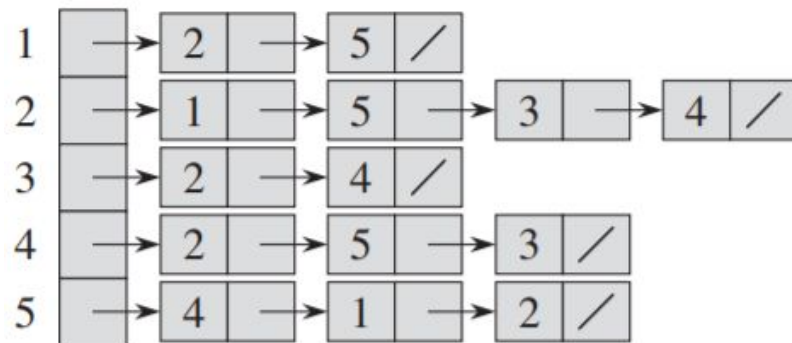
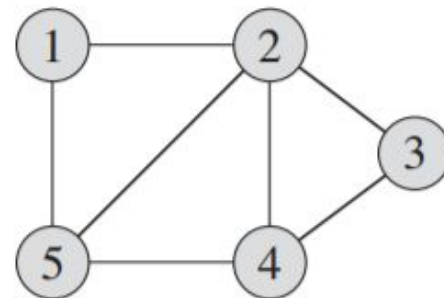
- lista np. [(0, 1), (2, 3), (4, 10), ...]
- zalety:
  - prostota
  - bardzo wygodne do zapisu/odczytu z plików
  - automatyczna eliminacja wierzchołków o stopniu 0
- wady:
  - niszczy graf, bo nie reprezentuje wierzchołków o stopniu 0
  - wolne, np. znalezienie konkretnego wierzchołka to  $O(E)$



## Sposoby reprezentacji grafów

### Listy adiacencji:

- dla każdego wierzchołka robimy listę jego sąsiadów, a same wierzchołki trzymamy w liście
- zalety:
  - dobre dla grafów rzadkich (stałe  $O(V+E)$  pamięci)
  - łatwe przeglądanie sąsiadów
- wady:
  - niewydajne dla grafów gęstych
  - przy operacjach na krawędziach trzeba pamiętać o zmianie stanu w listach obu wierzchołków
  - niewydajne dla operacji na krawędziach (np. sprawdzanie, czy krawędź jest w grafie)

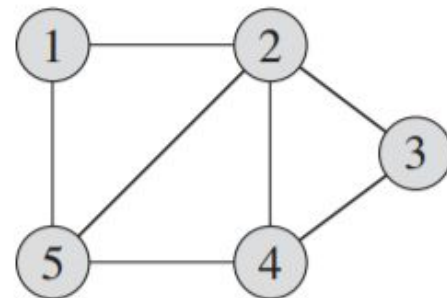




## Sposoby reprezentacji grafów

### Macierz adiacencji:

- robimy macierz każdy-z-każdym dla wierzchołków, gdzie  $[i, j]$  mówi, czy jest krawędź między tymi wierzchołkami (1 - jest, 0/None - nie ma)
- dla grafów nieskierowanych symetryczna, dla skierowanych nie
- zalety:
  - wydajne dla grafów gęstych (stałe  $O(V^2)$  pamięci)
  - łatwe sprawdzanie, czy krawędź istnieje
  - łatwa reprezentacja grafów ważonych (waga zamiast 1, jak jest krawędź)
  - dla grafów nieskierowanych można zrobić macierz trójkątną
- wady:
  - niewydajne dla grafów rzadkich
  - przeglądanie sąsiadów to zawsze  $O(V)$



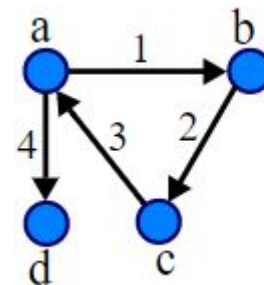
	1	2	3	4	5	6
1	0	1	0	1	0	0
2	0	0	0	0	1	0
3	0	0	0	0	1	1
4	0	1	0	0	0	0
5	0	0	0	1	0	0
6	0	0	0	0	0	1



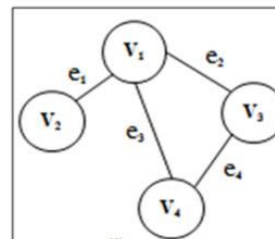
## Sposoby reprezentacji grafów

### Macierz incydencji:

- wiersze - wierzchołki, kolumny - krawędzie
- $[i, j] = 1$ , gdy i-ty wierzchołek jest incydentny z j-tą krawędzią, w przeciwnym przypadku 0
- dla grafów skierowanych 1, gdy krawędź wychodzi z wierzchołka, -1 gdy do niego wchodzi
- wymaga  $O(V+E)$  pamięci
- podobna w zaletach i wadach do macierzy adjacencji
- rzadko wykorzystywana



	1	2	3	4
a	1	0	-1	1
b	-1	1	0	0
c	0	-1	1	0
d	0	0	0	-1



	e <sub>1</sub>	e <sub>2</sub>	e <sub>3</sub>	e <sub>4</sub>
v <sub>1</sub>	1	1	1	0
v <sub>2</sub>	1	0	0	0
v <sub>3</sub>	0	1	0	1
v <sub>4</sub>	0	0	1	1



## Sposoby reprezentacji grafów

### Inne struktury sąsiedztwa:

- wygodne, wykorzystywane w praktyce, **przeciętnie** bardzo wydajne
- zamiast list sąsiadów dla każdego wierzchołka zbiory sąsiadów:
  - dodawanie i usuwanie sąsiadów średnio  $O(1)$
  - sprawdzanie, czy wierzchołek należy do sąsiadów średnio  $O(1)$
  - łatwe robienie sumy (unii), różnicy etc.
- zamiast listy wierzchołków słownik (mapa) wierzchołków:
  - wierzchołek -> zbiór sąsiadów
  - dostęp do wierzchołka i jego zbioru sąsiadów średnio  $O(1)$
  - łatwe stworzenie zbioru wierzchołków grafu (np. `graph.keys()`)
  - łatwe robienie sumy (unii), różnicy etc. grafów
- można też wykorzystać zrównoważone struktury drzewiaste



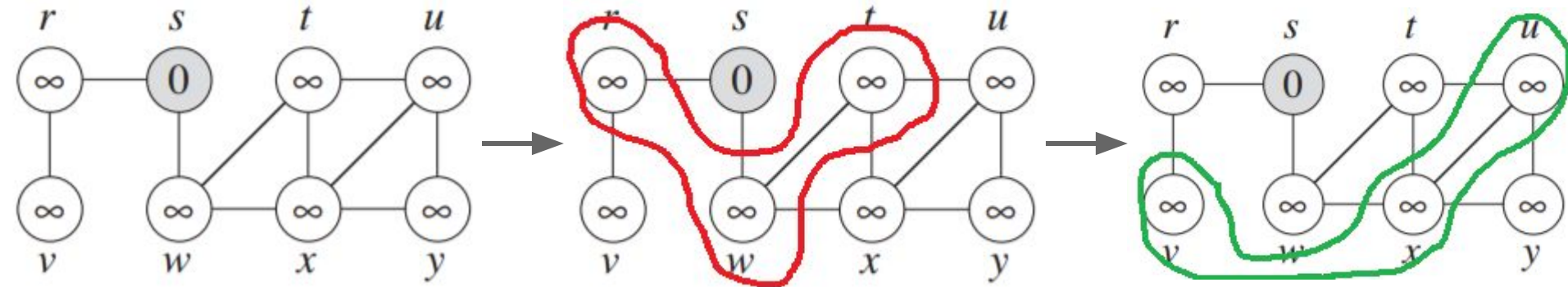


## Breadth-First Search (BFS)

- **problem:** na początku dostając graf jesteśmy “ślepi”, bo to dość nienaturalna dla komputera struktura, nie znamy jego kształtu, sąsiedztwa etc.
- **idea:** weźmy jakiś punkt początkowy (**źródło**), a później badajmy sukcesywnie najpierw swoich sąsiadów, później ich sąsiadów (kolejny “pierścień”), później jeszcze bardziej na zewnątrz ich sąsiadów itd.
- **breadth-first** - nazwa bierze się stąd, że najpierw “szeroko” sprawdzamy najbliższych sąsiadów (odległość 1), później “szerszy” zbiór dalszych sąsiadów (odległość 2) itd.
- **nadążanie za tym, co jest czym** - w wersji z Cormena nasze wierzchołki dostają atrybut color (white - nieodwiedzony, grey - w aktualnie zwiedzanym “pierścieniu” i jeszcze nieodwiedzony, black - już zbadany), w praktyce można też wykorzystywać zbiory (set)



## BFS - “pierścienie” kolejnych sąsiadów





## Algorytm BFS

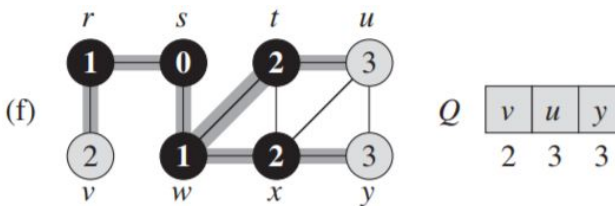
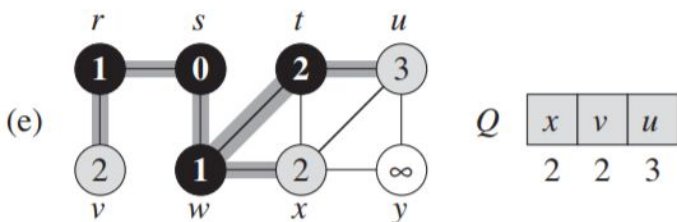
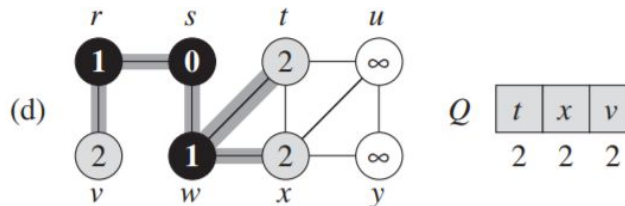
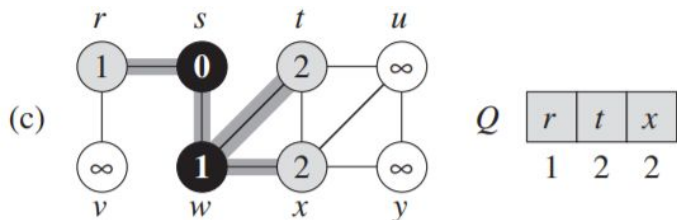
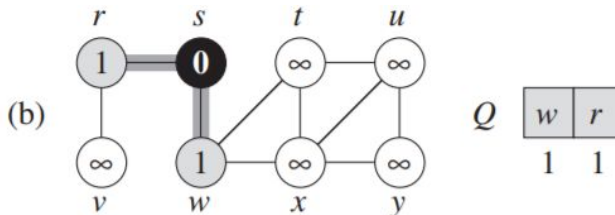
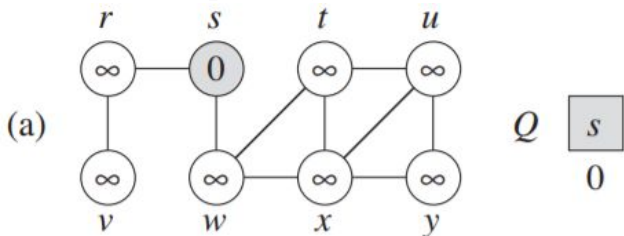
- zakładamy, że od razu liczymy **odległość** każdego wierzchołka od źródła  $s$  (liczbę krawędzi po drodze), czyli  $u.d$
- $u.\pi$  oznacza **poprzednika** wierzchołka, czyli wierzchołek, poprzez który go poznaliśmy (jego sąsiada z poprzedniego “pierścienia”)
- szare wierzchołki (odwiedzane w tej chwili) trzymamy w kolejce FIFO, dzięki czemu “automatycznie” najpierw przechodzimy po pierwszym pierścieniu, a później od razu zaczynamy kolejny
- odwiedzając dany wierzchołek (linie 14-17) dla każdego jego jeszcze **nie odwiedzonego** sąsiada zmieniamy mu kolor, obliczamy odległość, zapisujemy poprzednika i wrzucamy go na koniec kolejki

BFS( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V - \{s\}$ 
2       $u.color = \text{WHITE}$ 
3       $u.d = \infty$ 
4       $u.\pi = \text{NIL}$ 
5   $s.color = \text{GRAY}$ 
6   $s.d = 0$ 
7   $s.\pi = \text{NIL}$ 
8   $Q = \emptyset$ 
9  ENQUEUE( $Q, s$ )
10 while  $Q \neq \emptyset$ 
11      $u = \text{DEQUEUE}(Q)$ 
12     for each  $v \in G.Adj[u]$ 
13         if  $v.color == \text{WHITE}$ 
14              $v.color = \text{GRAY}$ 
15              $v.d = u.d + 1$ 
16              $v.\pi = u$ 
17             ENQUEUE( $Q, v$ )
18      $u.color = \text{BLACK}$ 
```



## BFS - przykład



BFS( $G, s$ )

```

1  for each vertex  $u \in G.V - \{s\}$ 
2       $u.color = \text{WHITE}$ 
3       $u.d = \infty$ 
4       $u.\pi = \text{NIL}$ 
5   $s.color = \text{GRAY}$ 
6   $s.d = 0$ 
7   $s.\pi = \text{NIL}$ 
8   $Q = \emptyset$ 
9  ENQUEUE( $Q, s$ )
10 while  $Q \neq \emptyset$ 
11      $u = \text{DEQUEUE}(Q)$ 
12     for each  $v \in G.Adj[u]$ 
13         if  $v.color == \text{WHITE}$ 
14              $v.color = \text{GRAY}$ 
15              $v.d = u.d + 1$ 
16              $v.\pi = u$ 
17             ENQUEUE( $Q, v$ )
18      $u.color = \text{BLACK}$ 
    
```



## BFS - spostrzeżenia

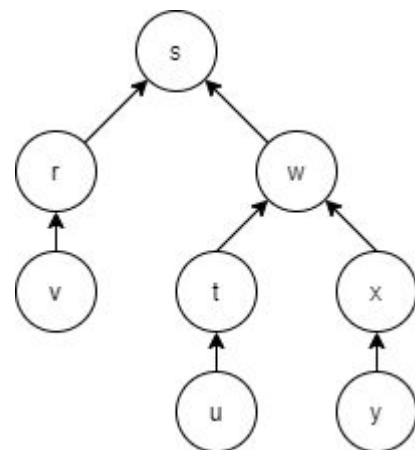
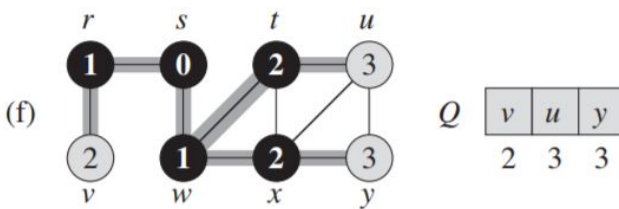
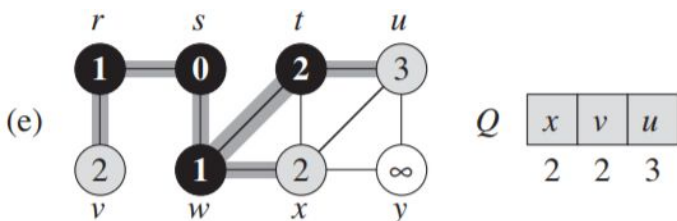
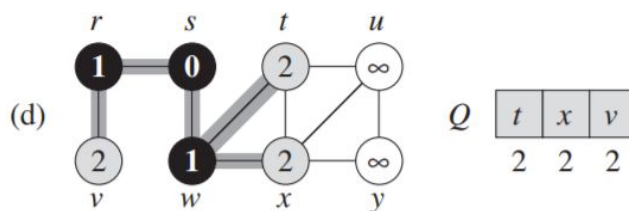
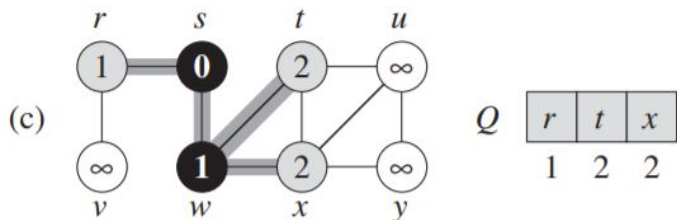
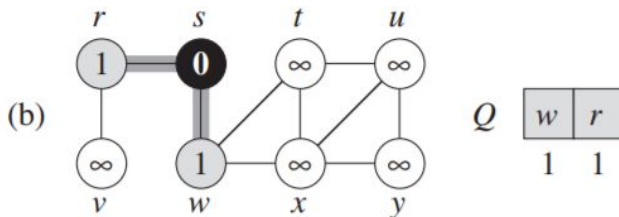
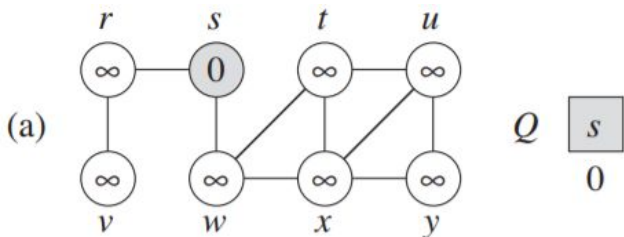
- szare wierzchołki są niepotrzebne (ale przydatne do nauki!)
- “za darmo” mamy **najkrótszą odległość** od  $s$  do każdego wierzchołka z grafu
- “za darmo” mamy **poprzednika** dla każdego wierzchołka z grafu
- z powyższych wynika, że mamy też **drzewo BFS (breadth-first tree)**, a także **najkrótszą ścieżkę** od  $s$  do każdego wierzchołka z grafu (po prostu przechodzimy drzewo)
- odległość **nie** zależy od kolejności w listach adiacencji, ale kształt drzewa już tak
- BFS faktycznie przegląda krok po kroku całą część grafu **osiągalną** z wierzchołka  $s$  (w szczególności wykryje, jak coś nie jest z nim połączone)

BFS( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V - \{s\}$ 
2       $u.color = \text{WHITE}$ 
3       $u.d = \infty$ 
4       $u.\pi = \text{NIL}$ 
5   $s.color = \text{GRAY}$ 
6   $s.d = 0$ 
7   $s.\pi = \text{NIL}$ 
8   $Q = \emptyset$ 
9  ENQUEUE( $Q, s$ )
10 while  $Q \neq \emptyset$ 
11      $u = \text{DEQUEUE}(Q)$ 
12     for each  $v \in G.Adj[u]$ 
13         if  $v.color == \text{WHITE}$ 
14              $v.color = \text{GRAY}$ 
15              $v.d = u.d + 1$ 
16              $v.\pi = u$ 
17             ENQUEUE( $Q, v$ )
18      $u.color = \text{BLACK}$ 
```



## Drzewo breadth-first





## BFS - złożoność

- 1-4:  $O(V)$
- 9-11: dla każdego wierzchołka będzie jedno ENQUEUE i jedno DEQUEUE, każda z tych operacji to  $O(1)$ , czyli razem  $O(V)$
- 12: suma długości wszystkich list adiacencji ma  $O(E)$ , przez każdą listę przechodzimy tylko raz
- alternatywne 12: dla każdego z wierzchołków trzeba przejść po jego potencjalnych sąsiadach (wierszu macierzy) i odwiedzić sąsiadów
- złożoność BFS dla listy adiacencji:  $O(V+E)$
- złożoność BFS dla macierzy adiacencji:  $O(V^2)$

BFS( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V - \{s\}$ 
2       $u.color = \text{WHITE}$ 
3       $u.d = \infty$ 
4       $u.\pi = \text{NIL}$ 
5   $s.color = \text{GRAY}$ 
6   $s.d = 0$ 
7   $s.\pi = \text{NIL}$ 
8   $Q = \emptyset$ 
9  ENQUEUE( $Q, s$ )
10 while  $Q \neq \emptyset$ 
11      $u = \text{DEQUEUE}(Q)$ 
12     for each  $v \in G.Adj[u]$ 
13         if  $v.color == \text{WHITE}$ 
14              $v.color = \text{GRAY}$ 
15              $v.d = u.d + 1$ 
16              $v.\pi = u$ 
17             ENQUEUE( $Q, v$ )
18      $u.color = \text{BLACK}$ 
```



## Depth-First Search (DFS)

- **problem:** często nie chcemy przeglądać całego grafu jak BFSem, zależy nam np. na szybkim dojściu do jakiegoś konkretnego wierzchołka
- **idea:** idźmy po kolejnych sąsiadach najdalej jak się da, w końcu dojdziemy do “rogu” (będziemy mieli odwiedzonych wszystkich sąsiadów aktualnego wierzchołka), później backtrackujemy
- **algorytm rekurencyjny:** wymaga rekurencji i stosu w przeciwieństwie do iteracyjnego BFSa
- **depth-first** - nazwa bierze się stąd, że najpierw idziemy “głęboko” w głąb grafu, eksplorujemy jego “głęboki koniec”, a później się cofamy coraz “płycej” (coraz bliżej źródła)





## Drzewa i lasy depth-first, kolorowanie

- **depth-first tree:** analogiczne do drzewa BFS, bo też będziemy mieli poprzedników
- **depth-first forest:** ze względu na backtracking może nastąpić utworzenie depth-first tree, a później cofnięcie się do jego korzenia i stworzenie innego drzewa z tego wierzchołka; tworzy to wiele równoległych drzew, które nazywamy lasem
- **kolorowanie:** także będziemy korzystać z kolorów biały-szary-czarny, aby każdy wierzchołek odwiedzić dokładnie raz (gwarantuje rozdzielną drzew w lesie depth-first); szary ponownie jest niepotrzebny, ale dobry do nauki



## Znaczniki czasowe (timestamps)

- jako **aktualny czas** traktujemy kolejne liczby naturalne
- **discovery** -  $v.d$  (nie distance!), zapisywany, gdy po raz pierwszy wchodzimy do wierzchołka (odkrywamy go) i zmieniamy kolor na szary
- **finish** -  $v.f$ , zapisywany, gdy odwiedzimy wszystkich sąsiadów danego wierzchołka i na pewno nigdy więcej go nie odwiedzimy (także backtrackingiem)
- znaczniki czasowe zapewniają informacje o grafie i działaniu w nim DFSa



## Algorytm DFS

- uwaga: DFS wywoła się dla **każdego** fragmentu grafu, nawet, jeżeli nie są połączone!
- po raz pierwszy wchodząc do wierzchołka w DFS-Visit zapisujemy jego czas i zmieniamy kolor
- dla każdego z sąsiadów wierzchołka, jeżeli jeszcze go nie odwiedziliśmy, zapisujemy poprzednika i od razu się dla niego wywołujemy (idziemy “głębiej”)
- po odwiedzeniu wszystkich sąsiadów kończymy wizytę, zapisujemy czas i zmieniamy kolor

DFS( $G$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.color = WHITE$ 
3       $u.\pi = NIL$ 
4   $time = 0$ 
5  for each vertex  $u \in G.V$ 
6      if  $u.color == WHITE$ 
7          DFS-VISIT( $G, u$ )
```

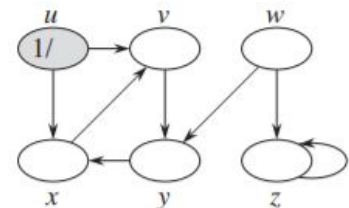
DFS-VISIT( $G, u$ )

```
1   $time = time + 1$                                 // white vertex  $u$  has just been discovered
2   $u.d = time$ 
3   $u.color = GRAY$ 
4  for each  $v \in G.Adj[u]$                             // explore edge  $(u, v)$ 
5      if  $v.color == WHITE$ 
6           $v.\pi = u$ 
7          DFS-VISIT( $G, v$ )
8   $u.color = BLACK$                                 // blacken  $u$ ; it is finished
9   $time = time + 1$ 
10  $u.f = time$ 
```

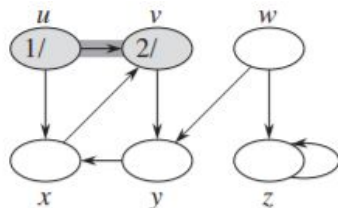


# Bit Algo START

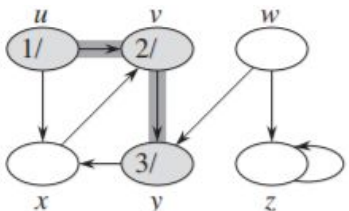
## DFS - przykład



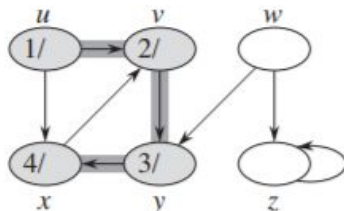
(a)



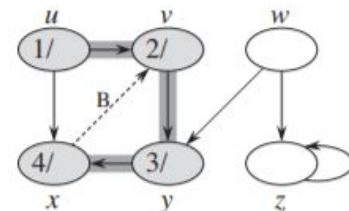
(b)



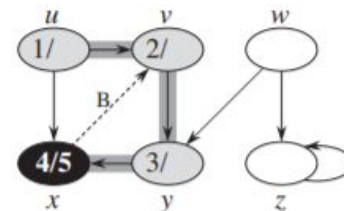
(c)



(d)



(e)



(f)

DFS( $G$ )

```

1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.color = \text{WHITE}$ 
3       $u.\pi = \text{NIL}$ 
4   $time = 0$ 
5  for each vertex  $u \in G.V$ 
6      if  $u.color == \text{WHITE}$ 
7          DFS-VISIT( $G, u$ )
    
```

DFS-VISIT( $G, u$ )

```

1   $time = time + 1$                                 // white vertex  $u$  has just been discovered
2   $u.d = time$ 
3   $u.color = \text{GRAY}$ 
4  for each  $v \in G.Adj[u]$                             // explore edge  $(u, v)$ 
5      if  $v.color == \text{WHITE}$ 
6           $v.\pi = u$ 
7          DFS-VISIT( $G, v$ )
8   $u.color = \text{BLACK}$                                 // blacken  $u$ ; it is finished
9   $time = time + 1$ 
10  $u.f = time$ 
    
```



# Bit Algo START

## DFS - przykład

DFS( $G$ )

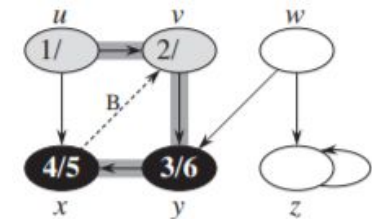
```

1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.color = WHITE$ 
3       $u.\pi = NIL$ 
4   $time = 0$ 
5  for each vertex  $u \in G.V$ 
6      if  $u.color == WHITE$ 
7          DFS-VISIT( $G, u$ )
    
```

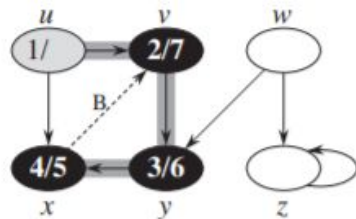
DFS-VISIT( $G, u$ )

```

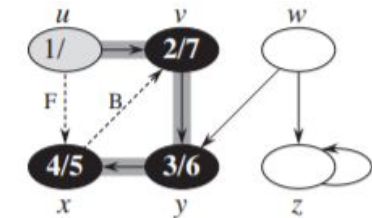
1   $time = time + 1$                                 // white vertex  $u$  has just been discovered
2   $u.d = time$ 
3   $u.color = GRAY$ 
4  for each  $v \in G.Adj[u]$                             // explore edge  $(u, v)$ 
5      if  $v.color == WHITE$ 
6           $v.\pi = u$ 
7          DFS-VISIT( $G, v$ )
8   $u.color = BLACK$                                 // blacken  $u$ ; it is finished
9   $time = time + 1$ 
10  $u.f = time$ 
    
```



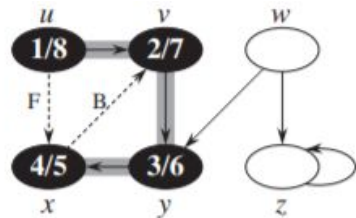
(g)



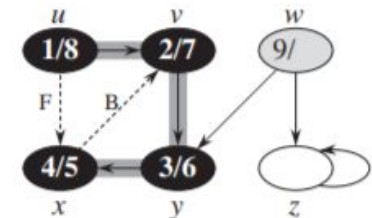
(h)



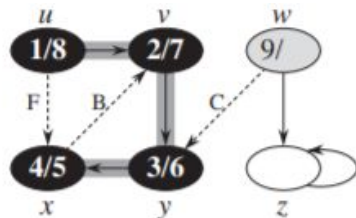
(i)



(j)



(k)

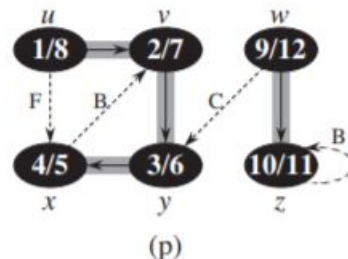
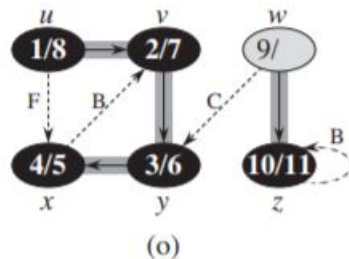
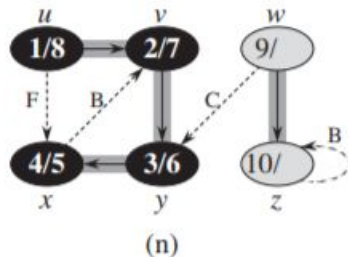
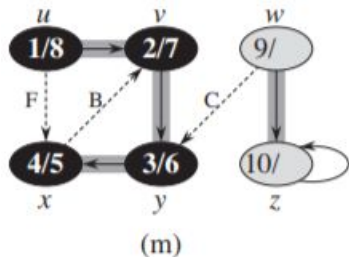


(l)



# Bit Algo START

## DFS - przykład



DFS( $G$ )

```

1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.color = WHITE$ 
3       $u.\pi = NIL$ 
4   $time = 0$ 
5  for each vertex  $u \in G.V$ 
6      if  $u.color == WHITE$ 
7          DFS-VISIT( $G, u$ )
    
```

DFS-VISIT( $G, u$ )

```

1   $time = time + 1$                                 // white vertex  $u$  has just been discovered
2   $u.d = time$ 
3   $u.color = GRAY$ 
4  for each  $v \in G.Adj[u]$                             // explore edge  $(u, v)$ 
5      if  $v.color == WHITE$ 
6           $v.\pi = u$ 
7          DFS-VISIT( $G, v$ )
8   $u.color = BLACK$                                 // blacken  $u$ ; it is finished
9   $time = time + 1$ 
10  $u.f = time$ 
    
```



## DFS - złożoność

- 1-3 i 5-7 w DFS:  $O(V)$
- DFS-Visit jest wywoływane tylko raz dla każdego wierzchołka (może się backtrackować, ale wywołanie jest tylko jedno)
- 4-7 w DFS-Visit: wywoła się zgodnie z powyższym tyle razy, ile mają w sumie listy adiacencji, czyli  $O(E)$
- złożoność DFS dla listy adiacencji:  $O(V+E)$
- złożoność DFS dla macierzy adiacencji:  $O(V^2)$

DFS( $G$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.color = WHITE$ 
3       $u.\pi = NIL$ 
4   $time = 0$ 
5  for each vertex  $u \in G.V$ 
6      if  $u.color == WHITE$ 
7          DFS-VISIT( $G, u$ )
```

DFS-VISIT( $G, u$ )

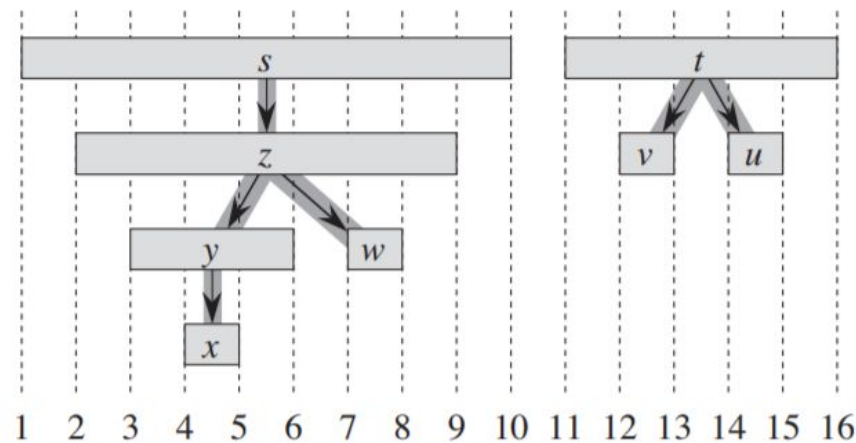
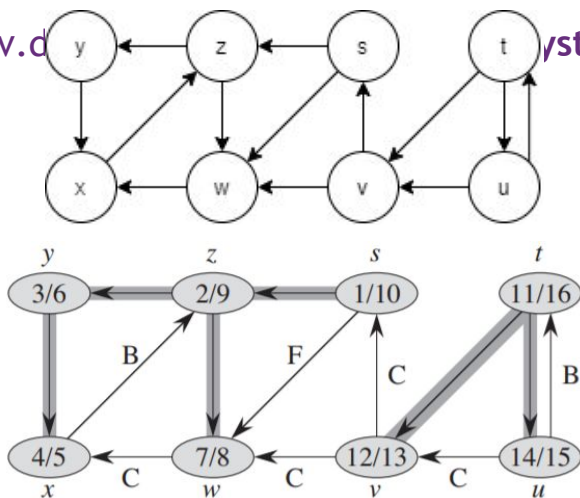
```
1   $time = time + 1$                                 // white vertex  $u$  has just been discovered
2   $u.d = time$ 
3   $u.color = GRAY$ 
4  for each  $v \in G.Adj[u]$                             // explore edge  $(u, v)$ 
5      if  $v.color == WHITE$ 
6           $v.\pi = u$ 
7          DFS-VISIT( $G, v$ )
8   $u.color = BLACK$                                 // blacken  $u$ ; it is finished
9   $time = time + 1$ 
10  $u.f = time$ 
```





## DFS - timestamps a drzewo depth-first

- z pewnego wierzchołka  $v$  idziemy w dół, “zagłębiając” się w graf, a później backtrackujemy
- mamy  $v.d$  (z chwili, kiedy weszliśmy) i  $v.f$  (kiedy zwiedziliśmy **wszystkie** poddrzewa i kończymy backtracking)
- pomiędzy  $v.d$  a  $v.f$  jest czas na odwiedzenie **wszystkich** dzieci







## Zastosowanie DFS - spójne składowe w grafie nieskierowanym

Cel: Mając na wejściu graf nieskierowany dany jako listy adiacencji przypisać każdemu wierzchołkowi etykietę spójnej składowej, do której należy.



## Zastosowanie DFS - spójne składowe w grafie nieskierowanym

Podejście: Należy utworzyć strukturę danych, przechowującą etykietę spójnej składowej każdego wierzchołka. Może to być odpowiednie pole w strukturze wierzchołka, lub tablica.

```
class Vertex:
```

```
    def _init_(self, visited, adj, componentIndex)
```



## Zastosowanie DFS - spójne składowe w grafie nieskierowanym

```
def findComponent(Graph):  
    for vertex in Graph:  
        vertex.visited = False  
    componentIndex = 0  
    for vertex in Graph:  
        if not vertex.visited:  
            DFSvisitcompnent(Graph, vertex, componentIndex)  
            componentIndex += 1
```



## Zastosowanie DFS - spójne składowe w grafie nieskierowanym

```
def DFSvisitcomponent(Graph, vertex, componentIndex):  
    vertex.visited = True  
    for v in vertex.adj:  
        if not Graph[v].visited:  
            Graph[v].componentIndex = componentIndex  
            DFSvisitcomponent(Graph, Graph[v], componentIndex)
```



## Zastosowanie DFS - cykl w grafie nieskierowanym

Cel: mając dany na wejściu graf reprezentowany jako listy adiacencji, sprawdź, czy graf zawiera cykl. Tutaj przyda się nam DFS w wersji z trzema kolorami.



## Zastosowanie DFS - cykl w grafie nieskierowanym

Rozwiązanie: zauważamy, że jeżeli wejdziemy w cykl w grafie nieskierowanym, to przeglądając poddrzewo pierwszego wierzchołka cyklu do którego weszliśmy, będziemy ponownie próbowali się do niego dostać, przed wyjściem z niego.



## Zastosowanie DFS - cykl w grafie nieskierowanym

```
def DFSvisit(Graph, vertex):  
    vertex.color = Gray  
    isCycle = False  
    for v in vertex.adj:  
        if Graph[v].color == WHITE:  
            isCycle = isCycle or DFSvisit(Graph, Graph[v])  
        elif Graph[v].color == GRAY:  
            isCycle = True  
    vertex.color = BLACK  
    return isCycle
```



## Zastosowanie DFS - cykl w grafie nieskierowanym

```
def detectCycle(Graph):  
    for vertex in Graph:  
        vertex.color = WHITE  
  
    isCycle = False  
  
    for vertex in Graph:  
        if vertex.color == WHITE:  
            isCycle = isCycle or DFSvisit(Graph, vertex)  
  
    return isCycle
```





## Warm up!

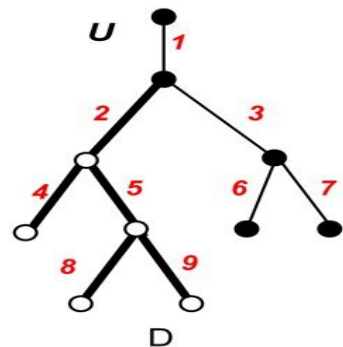
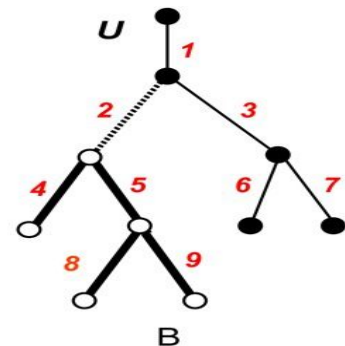
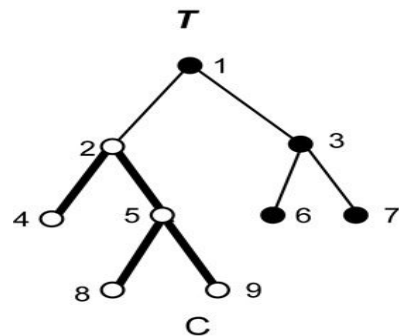
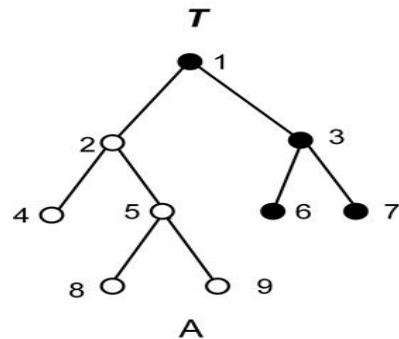
Dany jest spójny graf, potencjalnie bardzo gęsty. Podaj algorytm, który w czasie  $O(V)$ , sprawdzi, czy graf zawiera cykl.



## Zastosowanie timestamps z DFS

Dane jest nieskierowane drzewo, w postaci list adiacencji. Do zadanego drzewa zadajemy serię zapytań postaci  $i, j$ , gdzie  $i$  oraz  $j$  oznaczają indeksy wierzchołków.

Dla każdego zapytania chcemy informację, czy znajdują się na jednej ścieżce od roota, do jakiegoś liścia. Root jest dany. Przeprowadź liniowy ( $O(V + E)$ ) preprocessing grafu, tak aby dało się na każde z zapytań odpowiedzieć w czasie  $O(1)$ .





## Zastosowanie timestamps z DFS

Rozwiązanie: Przeprowadzamy klasyczny DFS z dodaniem znaczników czasowych, zaczynając od wyróżnionego roota. Jeżeli czas wejścia wierzchołka  $i$  jest mniejszy, od czasu wejścia wierzchołka  $j$ , a jego czas wyjścia jest większy od czasu wejścia wierzchołka  $j$ , to  $j$  znajduje się w poddrzewie o rootie  $i$ . Czyli istnieje ścieżka. Jest to WKW. I odpowiedź na pytanie dokonuje się w  $O(1)$ , ponieważ to tylko porównanie liczb.



## Zastosowanie reprezentacji macierzowej grafu

Mając dany graf w postaci macierzy, sprawdź, czy istnieje w nim cykl o długości  $k$ .

$$c_{11} = a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} + a_{14}b_{41}$$
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \\ b_{41} & b_{42} & b_{43} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \end{bmatrix}$$

$2 \times 4$                        $4 \times 3$                        $2 \times 3$

$$c_{22} = a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} + a_{24}b_{42}$$
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \\ b_{41} & b_{42} & b_{43} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \end{bmatrix}$$



## Zastosowanie reprezentacji macierzowej grafu

Podnosząc macierz adiacencji do potęgi  $k$ , otrzymuję w indeksie  $[i][j]$  liczbę marszrut o długości  $k$ , z wierzchołka  $i$  do  $j$ . Należy zatem podnieść macierz adiacencji do potęgi  $k$ , i sprawdzić czy gdzieś w  $[i][i]$  mamy 1. Złożoność  $O(V^3 \log(k))$ . W praktyce można osiągnąć złożoność  $O(V^{2.7} \log(k))$ . W teorii...  $O(V^{2.3} \log(k))$ .



Bit Algo  
START