

# Algorithmique des graphes

## 5 — Graphes orientés, la suite

Anthony Labarre

3 mars 2021

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :
  - le calcul d'ACPM et FCPM ;



# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :
  - le calcul d'ACPM et FCPM ;
  - le calcul de plus courts chemins (pour les poids  $\geq 0$ ) ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :
  - le calcul d'ACPM et FCPM ;
  - le calcul de plus courts chemins (pour les poids  $\geq 0$ ) ;
- des graphes orientés, et :

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :
  - le calcul d'ACPM et FCPM ;
  - le calcul de plus courts chemins (pour les poids  $\geq 0$ ) ;
- des graphes orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :
  - le calcul d'ACPM et FCPM ;
  - le calcul de plus courts chemins (pour les poids  $\geq 0$ ) ;
- des graphes orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - la détection de cycle ;

# Récapitulatif

Jusqu'ici, on a vu :

- des graphes non orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - le calcul des composantes connexes ;
  - la détection de cycle ;
  - la reconnaissance des graphes bipartis ;
- des graphes pondérés, et :
  - le calcul d'ACPM et FCPM ;
  - le calcul de plus courts chemins (pour les poids  $\geq 0$ ) ;
- des graphes orientés, et :
  - les parcours (largeur, profondeur) et les arbres associés ;
  - la détection de cycle ;
  - le calcul de fermeture transitive ;

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

- On a vu la fois passée l'algorithme de Dijkstra, qui construit les plus courts chemins d'un sommet donné vers les autres sommets du graphe ;
- Prouvons aujourd'hui que cet algorithme fonctionne (reprenez le pseudocode !);

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.



# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

- 1 **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;
- 2 **induction** :

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

- ① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;
- ② **induction** :
  - hypothèse d'induction (HI) :

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

- 1 **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;
- 2 **induction** :
  - hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \forall v \in T$ .

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \ \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

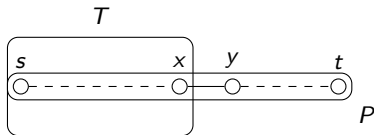
- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \quad \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

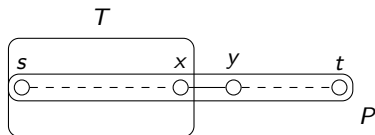
- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \quad \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



$$\delta(s, t) \geq \delta(s, y)$$

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

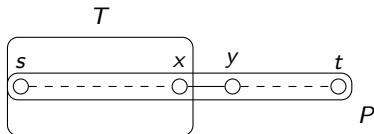
- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \quad \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



$$\begin{aligned} \delta(s, t) &\geq \delta(s, y) \\ &= \delta(s, x) + w(\{x, y\}) \end{aligned}$$



# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

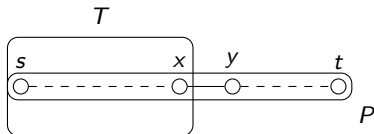
- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \quad \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



$$\begin{aligned}
 \delta(s, t) &\geq \delta(s, y) \\
 &= \delta(s, x) + w(\{x, y\}) \\
 &\geq \varepsilon(s, x) + w(\{x, y\})
 \end{aligned}$$

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

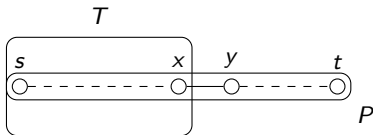
- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \quad \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



$$\begin{aligned}
 \delta(s, t) &\geq \delta(s, y) \\
 &= \delta(s, x) + w(\{x, y\}) \\
 &\geq \varepsilon(s, x) + w(\{x, y\}) \\
 &\geq \varepsilon(s, y)
 \end{aligned}$$

# Correction de l'algorithme de Dijkstra

Soit  $T$  l'ensemble des sommets déjà traités, et :

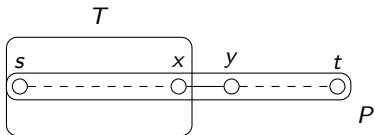
- $\delta(a, b)$  = la distance **réelle** entre  $a$  et  $b$  ;
- $\varepsilon(a, b)$  = la distance **estimée** (par l'algorithme) entre  $a$  et  $b$  ;

Montrons par **induction** sur  $|T|$  que les estimations sont correctes.

① **cas de base** :  $T = \{s\}$ , et  $\varepsilon(s, s) = 0 = \delta(s, s)$  ;

② **induction** :

- hypothèse d'induction (HI) :  $\varepsilon(s, v) \leq \delta(s, v) \forall v \in T$ .
- à prouver :  $\varepsilon(s, t) \leq \delta(s, t)$  ( $t$  est le prochain sommet à traiter) ;



$$\begin{aligned}
 \delta(s, t) &\geq \delta(s, y) \\
 &= \delta(s, x) + w(\{x, y\}) \\
 &\geq \varepsilon(s, x) + w(\{x, y\}) \\
 &\geq \varepsilon(s, y) \\
 &\geq \varepsilon(s, t).
 \end{aligned}$$



# Connexité dans les graphes orientés

## Définition 1

Une **composante fortement connexe**  $H$  d'un graphe orienté  $G$  est un ensemble maximal de sommets dont toute paire est reliée par un chemin orienté.

# Connexité dans les graphes orientés

## Définition 1

Une **composante fortement connexe**  $H$  d'un graphe orienté  $G$  est un ensemble maximal de sommets dont toute paire est reliée par un chemin orienté.  $H$  est **faiblement connexe** s'il s'agit d'une composante connexe de la version non-orientée de  $G$ , mais pas d'une composante fortement connexe de  $G$ .

# Connexité dans les graphes orientés

## Définition 1

Une **composante fortement connexe**  $H$  d'un graphe orienté  $G$  est un ensemble maximal de sommets dont toute paire est reliée par un chemin orienté.  $H$  est **faiblement connexe** s'il s'agit d'une composante connexe de la version non-orientée de  $G$ , mais pas d'une composante fortement connexe de  $G$ .

À cause de l'orientation, il n'est donc plus correct de dire qu'un graphe orienté **fortement connexe** est forcément "en un seul morceau".

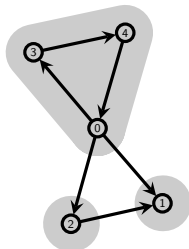
# Connexité dans les graphes orientés

## Définition 1

Une **composante fortement connexe**  $H$  d'un graphe orienté  $G$  est un ensemble maximal de sommets dont toute paire est reliée par un chemin orienté.  $H$  est **faiblement connexe** s'il s'agit d'une composante connexe de la version non-orientée de  $G$ , mais pas d'une composante fortement connexe de  $G$ .

À cause de l'orientation, il n'est donc plus correct de dire qu'un graphe orienté **fortement connexe** est forcément "en un seul morceau".

## Exemple 1



## Identification des CFC

- Sur base des algorithmes déjà vus, comment faire pour identifier les CFC ?



## Identification des CFC

- Sur base des algorithmes déjà vus, comment faire pour identifier les CFC ?
- On pourrait :

## Identification des CFC

- Sur base des algorithmes déjà vus, comment faire pour identifier les CFC ?
- On pourrait :
  - ① calculer les descendants de chaque sommet par un simple parcours ;

## Identification des CFC

- Sur base des algorithmes déjà vus, comment faire pour identifier les CFC ?
- On pourrait :
  - ① calculer les descendants de chaque sommet par un simple parcours ;
  - ② regrouper les paires de sommets mutuellement accessibles (donc dans les deux sens) ;

## Identification des CFC

- Sur base des algorithmes déjà vus, comment faire pour identifier les CFC ?
- On pourrait :
  - ① calculer les descendants de chaque sommet par un simple parcours ;
  - ② regrouper les paires de sommets mutuellement accessibles (donc dans les deux sens) ;
- Ça fonctionne, mais c'est lent : on doit faire  $|V|$  parcours ;

## Identification des CFC

- Sur base des algorithmes déjà vus, comment faire pour identifier les CFC ?
- On pourrait :
  - ① calculer les descendants de chaque sommet par un simple parcours ;
  - ② regrouper les paires de sommets mutuellement accessibles (donc dans les deux sens) ;
- Ça fonctionne, mais c'est lent : on doit faire  $|V|$  parcours ;
- L'algorithme de Kosaraju-Sharir qu'on va voir le fait en deux parcours ;

## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;

## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;

## Parcours en profondeur “daté”

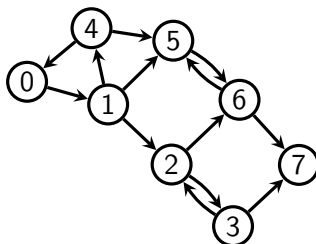
- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

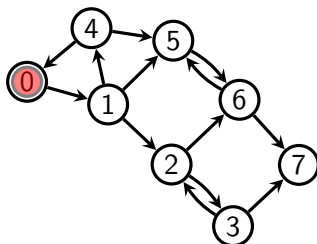
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

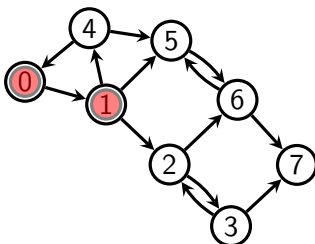
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

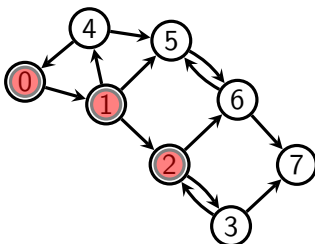
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

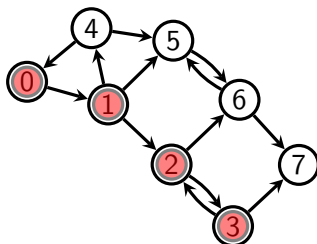
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

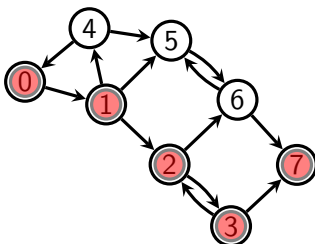
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

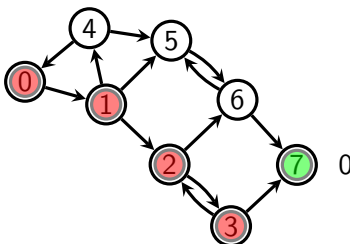
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

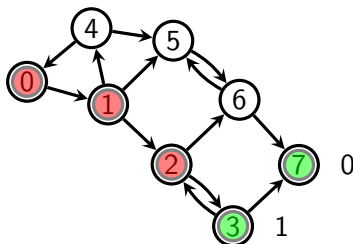
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

### Exemple 2

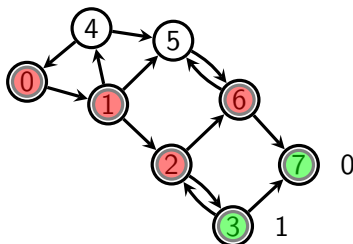




## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

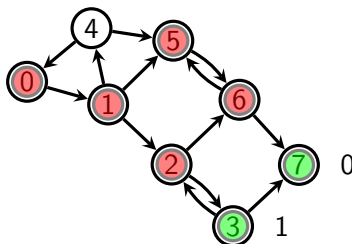
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

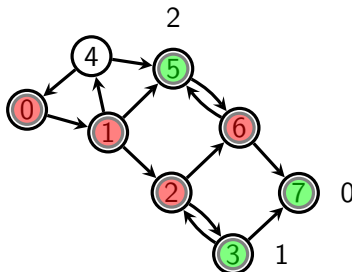
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

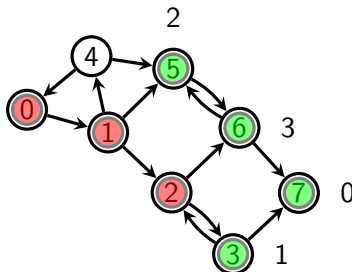
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

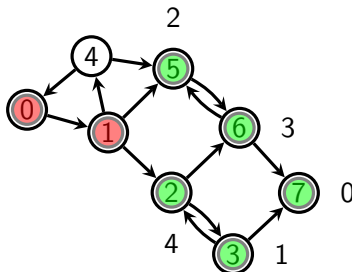
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

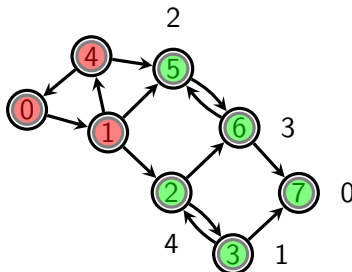
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

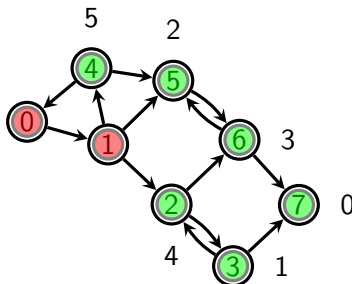
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

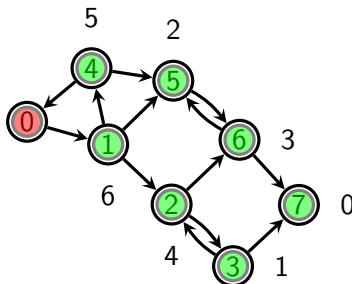
### Exemple 2



## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

### Exemple 2

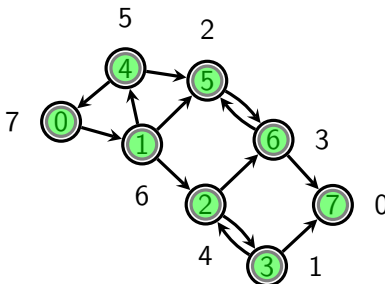




## Parcours en profondeur “daté”

- La première étape consiste à parcourir le graphe en profondeur ;
- Lors de ce parcours, on va “dater” les sommets en fonction du moment où leur exploration **se termine** ;
- À la fin du parcours, tous les sommets seront donc numérotés ;

### Exemple 2



# L'algorithme du parcours en profondeur daté

L'algorithme suivant doit être lancé sur tous les sommets du graphe (par exemple par un algorithme auxiliaire PROFONDEURDATESAUX) :

---

**Algorithme 1 : PROFONDEURDATES( $G$ , départ, dates, instant)**

---

**Entrées** : un graphe orienté  $G$ , un sommet de départ, un tableau de dates, et un instant.

**Résultat** : dates contient les dates de fin de visite des sommets de  $G$  accessibles à partir du sommet de départ dans l'ordre où le parcours en profondeur les a découverts.

```
1 dates[départ]  $\leftarrow$  0;    // marquer le début de l'exploration;
2 pour chaque  $v \in G.successeurs(départ)$  faire
3   |   si  $dates[v] = \text{NIL}$  alors PROFONDEURDATES( $G$ ,  $v$ , dates, instant) ;
4 dates[départ]  $\leftarrow$  instant; // marquer la fin de l'exploration;
5 instant  $\leftarrow$  instant + 1;
```

---

## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe “renversé” ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;

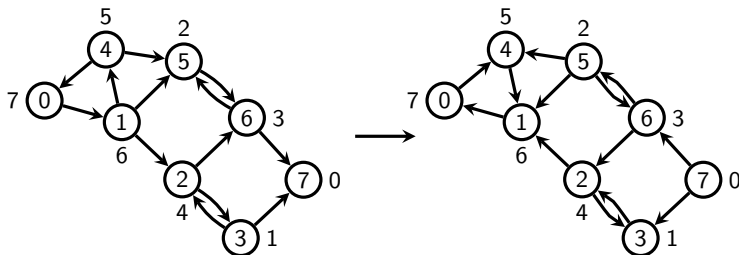
## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe “renversé” ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

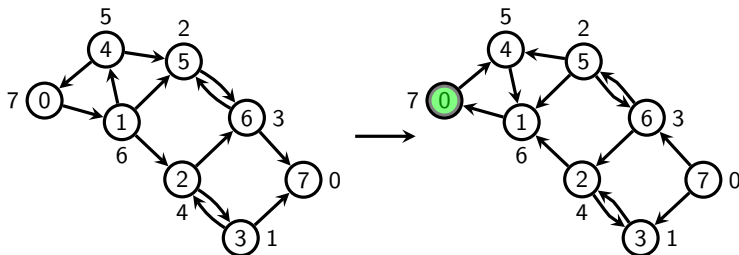
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

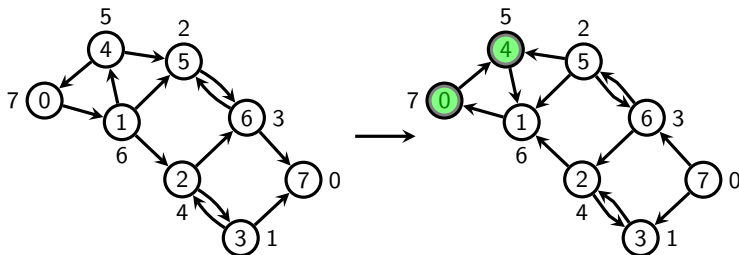
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

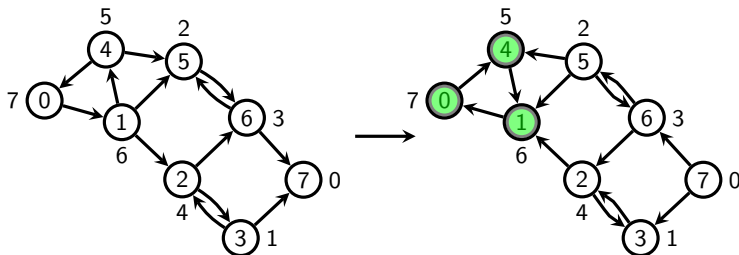
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

### Exemple 3

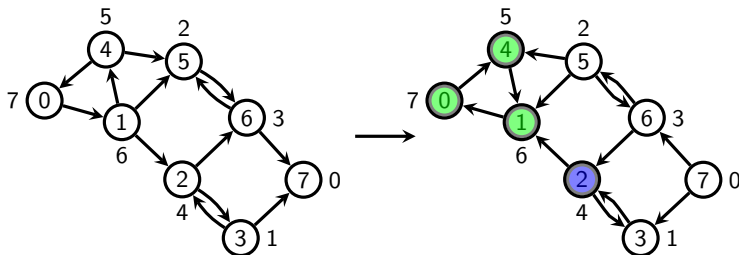




## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

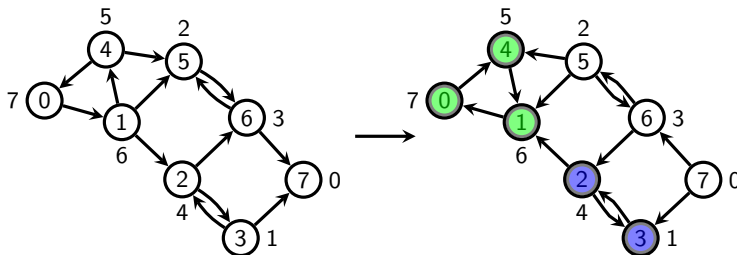
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

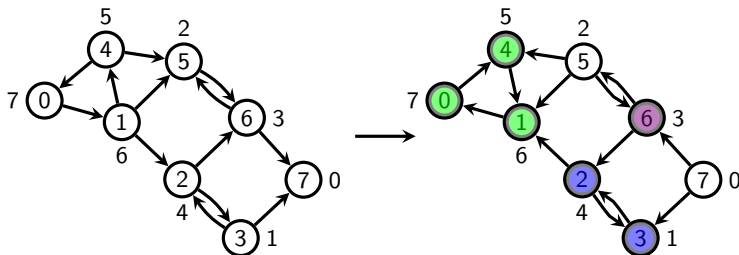
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

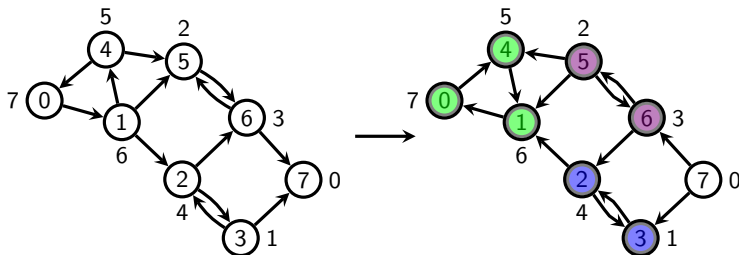
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

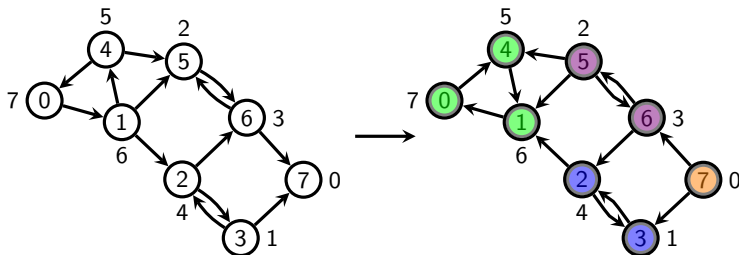
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

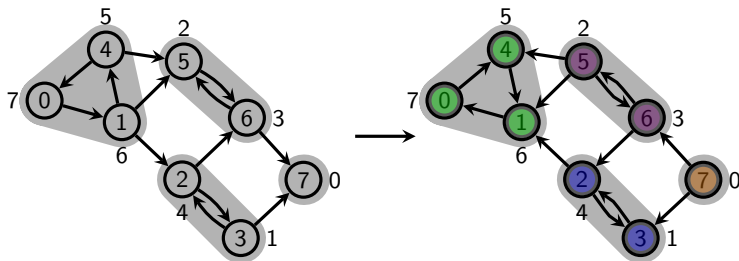
### Exemple 3



## Parcours renversé

- La deuxième étape de l'algorithme consiste à effectuer un parcours sur le graphe "renversé" ; c'est-à-dire le graphe  $G'$  tel que  $(u, v) \in A(G) \Leftrightarrow (v, u) \in A(G')$  ;
- Ce parcours s'effectue par date de fin décroissante ;

### Exemple 3



... et c'est fini !

# L'algorithme de Kosaraju-Sharir proprement dit

---

## Algorithme 2 : KOSARAJUSHARIR( $G$ )

---

**Entrées :** un graphe orienté  $G$ .

**Sortie :** les composantes fortement connexes de  $G$ .

```
1 CFC  $\leftarrow$  liste();
2 dates  $\leftarrow$  PROFONDEURDATESAUX( $G$ );
3  $G' \leftarrow$  renverser_arcs( $G$ );
4 visités  $\leftarrow$  tableau( $G$ .nombre_sommets(), FAUX);
5 pour chaque  $v \in$  renverser(trier_sommets_par_date( $G'$ .sommets(),
   dates)) faire
6   |   si  $\neg$  visités[ $v$ ] alors
7   |   |   CFC.ajouter_en_fin(PROFONDEURORIENTÉ( $G'$ ,  $v$ , visités));
8 renvoyer CFC;
```

---

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :



# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$  ;

## Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ③ tri :  $O(|V| \log |V|)$  ;

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ③ tri :  $O(|V| \log |V|)$  ;
  - ④ parcours de  $G'$  :  $O(|V| + |A'|) = O(|V| + |A|)$  ;

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ③ tri :  $O(|V| \log |V|)$  ;
  - ④ parcours de  $G'$  :  $O(|V| + |A'|) = O(|V| + |A|)$  ;
- $\Rightarrow$  total :  $O(|V| \log |V| + |A|)$  ;

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ③ tri :  $O(|V| \log |V|)$  ;
  - ④ parcours de  $G'$  :  $O(|V| + |A'|) = O(|V| + |A|)$  ;
- $\Rightarrow$  total :  $O(|V| \log |V| + |A|)$  ;
- Peut-on faire mieux ?

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$ ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$ ;
  - ③ tri :  $O(|V| \log |V|)$ ;
  - ④ parcours de  $G'$  :  $O(|V| + |A'|) = O(|V| + |A|)$ ;
- $\Rightarrow$  total :  $O(|V| \log |V| + |A|)$ ;
- Peut-on faire mieux ?
  - ① si le premier parcours empile les sommets au lieu de les numéroter, pas besoin de tri  $\Rightarrow O(|V| + |A|)$ ;

# Complexité

- La complexité de l'algorithme de Kosaraju-Sharir se calcule aisément :
  - ① parcours daté :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ② renversement :  $O(|V| + |A|)$  ;
  - ③ tri :  $O(|V| \log |V|)$  ;
  - ④ parcours de  $G'$  :  $O(|V| + |A'|) = O(|V| + |A|)$  ;
- $\Rightarrow$  total :  $O(|V| \log |V| + |A|)$  ;
- Peut-on faire mieux ?
  - ① si le premier parcours empile les sommets au lieu de les numéroter, pas besoin de tri  $\Rightarrow O(|V| + |A|)$  ;
  - ② il existe un algorithme ne réalisant qu'un seul parcours [2]  $\Rightarrow$  même complexité, mais plus rapide ;



## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Sans (pour l'instant) prouver sa correction, demandons-nous comment et pourquoi cet algorithme fonctionne ;

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Sans (pour l'instant) prouver sa correction, demandons-nous comment et pourquoi cet algorithme fonctionne ;
- Intuitivement, le premier parcours permet de savoir quels sommets sont accessibles à partir de chaque sommet du graphe ;

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Sans (pour l'instant) prouver sa correction, demandons-nous comment et pourquoi cet algorithme fonctionne ;
- Intuitivement, le premier parcours permet de savoir quels sommets sont accessibles à partir de chaque sommet du graphe ;
- La numérotation nous donne aussi des informations ; on constate que :

$$\forall u \in V(G) : \text{date\_fin}(u) = 1 + \max_{v \in \text{descendants}(u)} \text{date\_fin}(v).$$

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Sans (pour l'instant) prouver sa correction, demandons-nous comment et pourquoi cet algorithme fonctionne ;
- Intuitivement, le premier parcours permet de savoir quels sommets sont accessibles à partir de chaque sommet du graphe ;
- La numérotation nous donne aussi des informations ; on constate que :

$$\forall u \in V(G) : \text{date\_fin}(u) = 1 + \max_{v \in \text{descendants}(u)} \text{date\_fin}(v).$$

- Donc :  $v$  est un descendant de  $u \Rightarrow \text{date\_fin}(v) < \text{date\_fin}(u)$  ;

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Sans (pour l'instant) prouver sa correction, demandons-nous comment et pourquoi cet algorithme fonctionne ;
- Intuitivement, le premier parcours permet de savoir quels sommets sont accessibles à partir de chaque sommet du graphe ;
- La numérotation nous donne aussi des informations ; on constate que :

$$\forall u \in V(G) : \text{date\_fin}(u) = 1 + \max_{v \in \text{descendants}(u)} \text{date\_fin}(v).$$

- Donc :  $v$  est un descendant de  $u \Rightarrow \text{date\_fin}(v) < \text{date\_fin}(u)$  ;
- La réciproque est fausse ;

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Maintenant qu'on "sait" quels sommets sont accessibles au départ de chaque sommet  $u$ , il faut savoir à partir de quels sommets on peut atteindre chaque sommet  $u$  ;

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Maintenant qu'on "sait" quels sommets sont accessibles au départ de chaque sommet  $u$ , il faut savoir à partir de quels sommets on peut atteindre chaque sommet  $u$  ;
- Comme on parcourt le graphe renversé  $G'$ ,  $x$  est un descendant de  $y$  dans  $G' \Leftrightarrow y$  est un descendant de  $x$  dans  $G$  ;

## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Maintenant qu'on "sait" quels sommets sont accessibles au départ de chaque sommet  $u$ , il faut savoir à partir de quels sommets on peut atteindre chaque sommet  $u$  ;
- Comme on parcourt le graphe renversé  $G'$ ,  $x$  est un descendant de  $y$  dans  $G' \Leftrightarrow y$  est un descendant de  $x$  dans  $G$  ;
- On démarre toujours d'un sommet  $u$  de date maximale dans  $G'$ , pour atteindre des descendants  $D_u \dots$



## Quelques intuitions sur l'algorithme de Kosaraju-Sharir

- Maintenant qu'on "sait" quels sommets sont accessibles au départ de chaque sommet  $u$ , il faut savoir à partir de quels sommets on peut atteindre chaque sommet  $u$  ;
- Comme on parcourt le graphe renversé  $G'$ ,  $x$  est un descendant de  $y$  dans  $G' \Leftrightarrow y$  est un descendant de  $x$  dans  $G$  ;
- On démarre toujours d'un sommet  $u$  de date maximale dans  $G'$ , pour atteindre des descendants  $D_u \dots$
- Et donc dans  $G$ ,  $D_u$  est l'ensemble des sommets à partir desquels on peut atteindre  $u$  ;

## Le graphe des composantes fortement connexes

### Définition 2

Soit  $G$  un graphe orienté. Le **graphe des composantes fortement connexes** de  $G$  est le graphe orienté  $H$  défini par :

## Le graphe des composantes fortement connexes

### Définition 2

Soit  $G$  un graphe orienté. Le **graphe des composantes fortement connexes** de  $G$  est le graphe orienté  $H$  défini par :

- $V(H)$  est l'ensemble  $\{C_1, C_2, \dots, C_p\}$  des composantes fortement connexes de  $G$  ;

# Le graphe des composantes fortement connexes

## Définition 2

Soit  $G$  un graphe orienté. Le **graphe des composantes fortement connexes** de  $G$  est le graphe orienté  $H$  défini par :

- $V(H)$  est l'ensemble  $\{C_1, C_2, \dots, C_p\}$  des composantes fortement connexes de  $G$  ;
- $A(H) = \{(C_i, C_j) \mid \exists u \in C_i, v \in C_j : (u, v) \in A(G)\}$ .

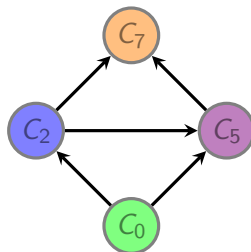
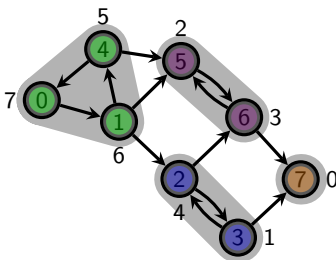
# Le graphe des composantes fortement connexes

## Définition 2

Soit  $G$  un graphe orienté. Le **graphe des composantes fortement connexes** de  $G$  est le graphe orienté  $H$  défini par :

- $V(H)$  est l'ensemble  $\{C_1, C_2, \dots, C_p\}$  des composantes fortement connexes de  $G$  ;
- $A(H) = \{(C_i, C_j) \mid \exists u \in C_i, v \in C_j : (u, v) \in A(G)\}$ .

## Exemple 4



## Graphes orientés acycliques

- Le graphe des composantes fortement connexes est acyclique ;

# Graphes orientés acycliques

- Le graphe des composantes fortement connexes est acyclique ;
- En effet, s'il contenait un cycle  $C$ , alors toutes les composantes reliées par  $C$  seraient mutuellement accessibles et ne devraient donc former qu'une seule composante fortement connexe ;

## Graphes orientés acycliques

- Le graphe des composantes fortement connexes est acyclique ;
- En effet, s'il contenait un cycle  $C$ , alors toutes les composantes reliées par  $C$  seraient mutuellement accessibles et ne devraient donc former qu'une seule composante fortement connexe ;
- De nombreux problèmes deviennent plus simples sur les graphes orientés acycliques (ou DAG (pour **d**irected **a**cyclic **g**raphs)) ;



## Tri topologique

- On est déjà capables de reconnaître les DAG ;

# Tri topologique

- On est déjà capables de reconnaître les DAG ;
- Si un graphe est un DAG, on peut ordonner ses sommets de manière à rencontrer tous les prédécesseurs d'un sommet avant lui ; c'est ce qu'on appelle un *ordre topologique* ;

# Tri topologique

- On est déjà capables de reconnaître les DAG ;
- Si un graphe est un DAG, on peut ordonner ses sommets de manière à rencontrer tous les prédécesseurs d'un sommet avant lui ; c'est ce qu'on appelle un *ordre topologique* ;
- Applications :

# Tri topologique

- On est déjà capables de reconnaître les DAG ;
- Si un graphe est un DAG, on peut ordonner ses sommets de manière à rencontrer tous les prédécesseurs d'un sommet avant lui ; c'est ce qu'on appelle un *ordre topologique* ;
- Applications :
  - dans quel ordre réaliser les tâches d'un projet ?

# Tri topologique

- On est déjà capables de reconnaître les DAG ;
- Si un graphe est un DAG, on peut ordonner ses sommets de manière à rencontrer tous les prédécesseurs d'un sommet avant lui ; c'est ce qu'on appelle un *ordre topologique* ;
- Applications :
  - dans quel ordre réaliser les tâches d'un projet ?
  - combien de temps le projet va-t-il durer au minimum ?

# Tri topologique

- On est déjà capables de reconnaître les DAG ;
- Si un graphe est un DAG, on peut ordonner ses sommets de manière à rencontrer tous les prédécesseurs d'un sommet avant lui ; c'est ce qu'on appelle un *ordre topologique* ;
- Applications :
  - dans quel ordre réaliser les tâches d'un projet ?
  - combien de temps le projet va-t-il durer au minimum ?
  - ...

# Ordres topologiques

## Définition 3

Un **ordre topologique** pour un graphe orienté acyclique  $G$  est un ordonnancement  $L$  de ses sommets dans lequel tout sommet apparaît après ses prédécesseurs.

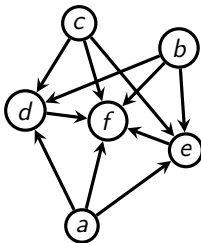
# Ordres topologiques

## Définition 3

Un **ordre topologique** pour un graphe orienté acyclique  $G$  est un ordonnancement  $L$  de ses sommets dans lequel tout sommet apparaît après ses prédécesseurs.

## Exemple 5

Voici un DAG pour lequel l'ordre  $(a, b, c, d, e, f)$  est un ordre topologique :





# Algorithme de Kahn

- Un algorithme simple et intuitif dû à Kahn [1] nous permet de produire un ordre topologique comme suit :

# Algorithme de Kahn

- Un algorithme simple et intuitif dû à Kahn [1] nous permet de produire un ordre topologique comme suit :
  - ① placer les **sources** (sommets de degré entrant nul) en premier lieu ;

# Algorithme de Kahn

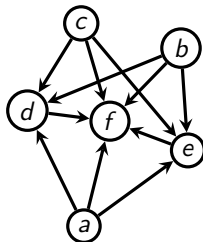
- Un algorithme simple et intuitif dû à Kahn [1] nous permet de produire un ordre topologique comme suit :
  - ① placer les **sources** (sommets de degré entrant nul) en premier lieu ;
  - ② retirer les sources du graphe et recommencer ;

# Algorithme de Kahn

- Un algorithme simple et intuitif dû à Kahn [1] nous permet de produire un ordre topologique comme suit :
  - ① placer les **sources** (sommets de degré entrant nul) en premier lieu ;
  - ② retirer les sources du graphe et recommencer ;
- Si l'on arrive à “vider” le graphe de cette manière, le résultat est un ordre topologique ; sinon le graphe possède un cycle.

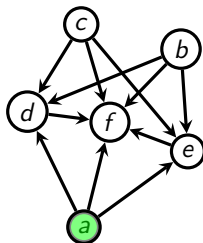
# Déroulement de l'algorithme de Kahn

## Exemple 6



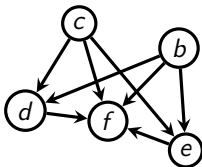
# Déroulement de l'algorithme de Kahn

## Exemple 6



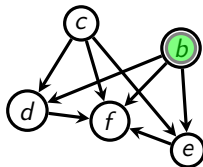
## Déroulement de l'algorithme de Kahn

### Exemple 6



## Déroulement de l'algorithme de Kahn

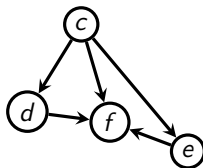
### Exemple 6





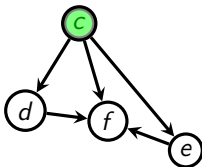
## Déroulement de l'algorithme de Kahn

### Exemple 6



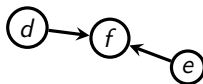
## Déroulement de l'algorithme de Kahn

### Exemple 6



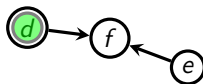
# Déroulement de l'algorithme de Kahn

## Exemple 6



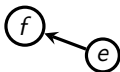
# Déroulement de l'algorithme de Kahn

## Exemple 6



## Déroulement de l'algorithme de Kahn

### Exemple 6



## Déroulement de l'algorithme de Kahn

### Exemple 6



# Déroulement de l'algorithme de Kahn

## Exemple 6



# Déroulement de l'algorithme de Kahn

## Exemple 6





# Implémentation de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn est simple à implémenter, mais il faut faire attention à sa complexité ;

# Implémentation de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn est simple à implémenter, mais il faut faire attention à sa complexité ;
- La suppression répétée de sommets et d'arcs coûte cher ;

# Implémentation de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn est simple à implémenter, mais il faut faire attention à sa complexité ;
- La suppression répétée de sommets et d'arcs coûte cher ;
- Au lieu de faire ça, on va stocker les degrés entrants à part et les décrémenter ;

# L'algorithme de Kahn proprement dit

---

## Algorithme 3 : KAHN( $G$ )

---

**Entrées** : un graphe orienté acyclique  $G$ .

**Sortie** : les sommets de  $G$  ordonnés topologiquement.

```
/* stocker les degrés entrants et les sources */
1 résultat ← liste();
2 sources ← pile();
3 degrés_entrants ← tableau( $G$ .nombre_sommets(), 0);
4 pour chaque  $v \in G$ .sommets() faire
5   | degrés_entrants[ $v$ ] ←  $G$ .degré_entrant( $v$ );
6   | si degrés_entrants[ $v$ ] = 0 alors sources.empiler( $v$ );
/* dépiler les sources, les ajouter au résultat, et empiler
   les nouvelles sources */
7 tant que sources.pas_vide() faire
8   |  $u$  ← sources.dépiler();
9   | résultat.ajouter_en_fin( $u$ );
10  pour chaque  $v \in G$ .successeurs( $u$ ) faire
11    | degrés_entrants[ $v$ ] ← degrés_entrants[ $v$ ] - 1;
12    | si degrés_entrants[ $v$ ] = 0 alors sources.empiler( $v$ );
13 renvoyer résultat;
```

---

## Complexité de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn se contente de parcourir le graphe, en maintenant le tableau `degrés_entrants` en  $O(1)$  par opération ;

## Complexité de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn se contente de parcourir le graphe, en maintenant le tableau `degrés_entrants` en  $O(1)$  par opération ;
- Donc sa complexité dépend directement de l'implémentation du graphe :

## Complexité de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn se contente de parcourir le graphe, en maintenant le tableau `degrés_entrants` en  $O(1)$  par opération ;
- Donc sa complexité dépend directement de l'implémentation du graphe :
  - si l'on choisit une matrice d'adjacence, on a du  $O(|V|^2)$ .

## Complexité de l'algorithme de Kahn

- L'algorithme de Kahn se contente de parcourir le graphe, en maintenant le tableau `degrés_entrants` en  $O(1)$  par opération ;
- Donc sa complexité dépend directement de l'implémentation du graphe :
  - si l'on choisit une matrice d'adjacence, on a du  $O(|V|^2)$ .
  - si l'on choisit une liste d'adjacence, on a du  $O(|V| + |A|)$ .



# Bibliographie

[1] A. B. Kahn.

Topological sorting of large networks.

*Communications of the ACM*, 5(11) :558–562, November 1962.

[2] Robert Endre Tarjan.

Depth-first search and linear graph algorithms.

*SIAM Journal on Computing*, 1(2) :146–160, 1972.