

Intérêt: modéliser des réseaux, des interactions.

### I. Divers types de graphes

Déf 1 (Graphe orienté). Un graphe  $G$  est un couple  $(\mathcal{V}, \mathcal{A})$  où  $\mathcal{V}$  est un ensemble fini de sommets, et  $\mathcal{A} \subset \mathcal{V}^2$  est l'ensemble d'arêtes.

Ex 1  $\mathcal{V} = \{1, 2, 3, 4\}$ ,  $\mathcal{A} = \{(1, 2), (1, 3), (2, 4), (4, 1)\}$  (Fig. 1).

Déf 2 (Graphe triangulé) Soit  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$ . On définit  $TG = (\mathcal{V}, \mathcal{T}\mathcal{A})$  avec  $\mathcal{T}\mathcal{A} = \{(v, u), (u, v) \in \mathcal{A}\}$

Ex  $TG = \{(1, 2, 3), (2, 1), (3, 1), (3, 2), (1, 4)\}$

Déf 3 (Graphe inversé)  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$  est un orienté si  $\mathcal{A} = {}^T G$ .

Notations: pour  $(u, v) \in \mathcal{A}$ , on note  $u \xrightarrow{\mathcal{A}} v$ . Si il existe  $x_1 = u, x_2, \dots, x_n, x_n = v$  ( $x_i, x_{i+1}$ ) est  $\xrightarrow{\mathcal{A}} (x_1, x_n)$

Représentation: soit  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$ , supposons  $\mathcal{V} = \{1, n\}$ . Il en existe deux principales:

1) Par matrice d'adjacence:  $M_G = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$  où  $a_{ij} = \mathbb{1}_{\mathcal{A}}((i, j))$  Ex:  $M_G = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $M_G = {}^T M_G$ .

pbre en mémoire:  $\Theta(n^2)$

2) Avec un tableau  $T$  où  $T[i] = \{j \in \mathcal{V} / i \xrightarrow{\mathcal{A}} j\}$  (mémoire: Ex:  $T[1] = [2; 3]$ ,  $T[2] = [4]$ ,  $T[3] = []$ ,  $T[4] = [1]\}$   $O(|\mathcal{V}| + |\mathcal{A}|)$ )

Déf 4 (Graphe pondéré): Soit  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$  et  $w: \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}$ . Alors  $G_w = (\mathcal{V}, \mathcal{A}_w)$  est un graphe pondéré par  $w$ .

Ex  $G_w$  (fig. 2)  $\mathcal{V} = \{b_1, b_2, b_3, b_4, b_5\}$ ,  $w: \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}$ , ...

Déf 5 (Graphe connexe):  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$  est connexe si  $\forall (i, j) \in \mathcal{V}^2$

$$\xrightarrow{i} j \text{ ou } \xrightarrow{j} i$$

- fortement connexe si  $\forall (i, j)$ ,  $i \xrightarrow{\mathcal{A}} j$  et  $j \xrightarrow{\mathcal{A}} i$

Déf 6 (Cycle) si  $x_1 \xrightarrow{\mathcal{A}} x_2 \xrightarrow{\mathcal{A}} \dots \xrightarrow{\mathcal{A}} x_k \xrightarrow{\mathcal{A}} x_1$ , on dit que  $G$  possède un cycle

Déf 7 (Arbre). Un arbre est un graphe connexe acyclique (pas de cycles) Ex: Fig 3

Déf 8 (Graphe d'une chaîne de Markov) Soit  $(\Omega, \mathcal{P})$  une tribu probabilisée,  $X_n$  une variable aléatoire à valeurs dans  $\Omega$ ,  $\mathcal{F}_n$  l'ensemble des événements réalisables à l'instant  $n$ .

$$\mathbb{E}(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \mathbb{E}(X_{n+1} | \sigma(X_n))$$

On définit  $M(X) = (m_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$  où  $m_{ij} = \mathbb{P}(X_{n+1} = j | X_n = i)$

$$\text{Ex Fig 4: } M(X) = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 0 & 2/3 \\ 1/2 & 2/3 & 4/5 \end{pmatrix}$$

### II. Algorithmes de parcours.

Déf 1 (profondeur) Soit  $a \in \mathcal{V}$ ,  $x \in \mathcal{V}$ . La profondeur de  $x$  depuis  $a$  est le plus petit entier  $n$  /  $a \xrightarrow{\mathcal{A}} x \xrightarrow{\mathcal{A}} \dots \xrightarrow{\mathcal{A}} x_n = x$  (ou si  $a \not\sim x$ )

Déf 2 (parcours en -)

- Largeur Entrée  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$ ,  $a \in \mathcal{V}$

Sortie : liste des sommets accessibles depuis  $a$ , par profondeur croissante

- Profondeur Entrée  $G = (\mathcal{V}, \mathcal{A})$ ,  $a \in \mathcal{V}$

Sortie : liste des sommets accessibles sur les branches issues de  $a$ .

PL( $G, a$ )

Pour tout  $v \in \mathcal{V}$ , faire  $\text{color}[v] \leftarrow \text{blanc}$   
 $d[v] \leftarrow +\infty$   
 $\text{pred}[v] \in \emptyset$

color  $a \in \text{gris}$

$d[a] \leftarrow 0$

$\text{pred}[a] \leftarrow \emptyset$

$F \leftarrow \{a\}$

(on enfile  $a$ )

Tant que  $F \neq \emptyset$  faire

$v \in \text{tete}(F)$

Pour tout  $u / u \xrightarrow{\mathcal{A}} v$

| Si  $\text{color}[u] = \text{blanc}$   
| alors  $\text{color}[u] \leftarrow \text{gris}$

$d[v] \leftarrow d[w] + 1$   
 père[v]  $\leftarrow w$   
 Enfile(F, v)

Défiler F

Couleur(u)  $\leftarrow$  noir

Complexité:  $\Theta(|V|+|E|)$  avec liste d'adjacence,  $\Theta(|V|^2)$  avec matrice

Application: plus court chemin en terme de nombre d'arêtes.

Visiter PP(u): couleur(u)  $\leftarrow$  gris

$d[u] \leftarrow d[u] + 1$   
 $d[u] \leftarrow \text{date}$   
 Pour tout  $v / v \rightarrow u$   
 Si couleur(v) = blanc alors  
 père(v)  $\leftarrow u$   
 Visiter - PP(v)  
 couleur(u)  $\leftarrow$  noir

Application: tri-topologique, lorsque G est acyclique (DVPT)

Composantes fortement connexes

### III : Recherche du plus court chemin

Problème: étant donné un graphe  $G_v = (V, A, w)$ , un couple  $(u, v) \in V^2$ , trouver un chemin  $u \rightarrow x_1 \rightarrow \dots \rightarrow x_n = v$   $\sum_{i=0}^{n-1} w(x_i, x_{i+1})$  soit minimal (si cela est possible).

#### 1) Algorithme de Dijkstra

Entrée:  $G \in \mathcal{G}$   $w: A \rightarrow \mathbb{R}^+$   
Sortie: un tableau  $d$  /  $d(u) = \inf \left\{ \sum_{i=0}^{n-1} w(x_i, x_{i+1}) / u \rightarrow x_1 \rightarrow \dots \rightarrow x_n = v \right\}$

$E \leftarrow \emptyset$   
 $F \leftarrow V$   
 tant que  $F \neq \emptyset$  faire  
 $u = \text{extraire-min}(F)$   
 $E \leftarrow E \cup u$   
 Pour chaque  $v / u \rightarrow v$   
 [ relâcher  $(u, v, w)$ ]

Ex: Fig 5

Où relation  $(u, v, w) =$  si  $d(v) > d(u) + w(u, v)$   
 alors  $d(v) \leftarrow d(u) + w(u, v)$   
 père(v)  $\leftarrow u$

Complexité: a priori  $\Theta(|V|^2 + |E|) = \Theta(|V|^2)$ , mais si le graphe est peu dense, on peut affiner.

#### 2) Algorithme de Bellman-Ford

[prog linéaire]  
voir corner

Entrée:  $G = (V, A, w)$   $w: A \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $A \in \mathcal{G}$ .

Sortie: vrai ssi il n'existe pas de cycle contenant  $a$  de poids strictement négatif. Dans ce cas, on connaît  $d(v)$  la distance de  $a$  à  $v \forall v \in V$ .

Principe: on applique |V| fois le relâchement à tous les sommets (en initialisant si  $d(v) = \infty$ , père(v) = Nil.)

- Si l'on peut encore effectuer un relâchement, alors il y a un cycle de poids négatif faisant dans ce cycle.

- Sinon : il n'y a pas et la table d donne les distances depuis  $a$ .

Complexité:  $\Theta(|V| |A|)$  (avec listes d'adjacence)

#### 3) Algorithme de Floyd-Warshall (DVPT)

Entrée:  $G = (V, A, w)$

Sortie: matrice  $(d_{ij})_{i,j \in V}$  où  $d_{ij}$  est la distance minimal entre  $i$  et  $j$ .

Principe: on réalise |V| étapes avec la propriété suivante:

À l'étape  $k$ ,  $d_{ij}$  correspond au poids minimal d'un chemin  $i \rightarrow j$  n'empruntant que les premiers sommets de  $V$ .

Complexité:  $O(|V|^3)$

#### IV. Arbres courants minimaux

Déf.1 (Arbre courant)  $G = (V, A)$  connexe.

$T \subseteq G$  est courant si:  $\forall x \in V, \exists y \in V / (x, y) \in E \wedge (y, x) \in T$ .

Ex: Fig 6:  $T$  est un arbre courant.

Déf.2 (Poids d'un sous-ensemble) Pour  $T \subseteq A$  on note

$$W(T) = \sum_{e \in T} w(e)$$

Déf.3 (Arbre courant minimal): il s'agit d'un arbre courant de poids minimal.

Algorithm de Kruskal: (glouton) ajouter des arêtes de poids minimaux qui ne créent pas de cycles, jusqu'à obtenir un arbre courant.

Généralisation: si:  $V \subseteq V$ , un arbre de Steiner est un ensemble  $T \subseteq A / T$  recouvre  $V$ .

#### V. Maximisation de flots

Déf.1 (Réseau de transport).  $G = (V, A)$  on note  $c$  ( $(u, v) \notin A, c(u, v)=0$ )  $V$  contient deux sommets particuliers

-  $s$ : la source.

-  $t$ : le puit.

Déf.2 (Flot). C'est une fonction  $f: V^2 \rightarrow \mathbb{R} / \forall (u, v) \in V^2$

$$- f(u, v) \leq c(u, v) \quad (\text{capacité})$$

$$- \forall u \notin \{s, t\}, \sum_{v \in V} f(u, v) = 0$$

$$- \forall (u, v) f(u, v) = -f(v, u) \cdot \text{Ex Fig 7}$$

Prop: tout réseau à puits et sources multiples est équivalent à un réseau à puit et source unique.

Déf (Réseau résiduel).  $G_f = (V, A_f)$  où  $f$  est un flot.

$$c_f(u, v) = c(u, v) - f(u, v) \quad A_f = \{(u, v) / c_f(u, v) > 0\}$$

Algorithm de Ford-Fulkerson

$$\text{faire } f(u, v) = 0$$

tant qu'il existe un chemin  $p / s \rightarrow t$  faire

$$c_f(p) \leftarrow \min \{c_f(u, v), (u, v) \in p\}$$

pour chaque arc  $(u, v) \in p$

$$\text{faire } f(u, v) \leftarrow f(u, v) + c_f(p)$$

$$(f(v, u) \leftarrow -f(u, v))$$

Prop (admis) L'algorithme termine pour des capacités entières.

#### VI. Problèmes N.P-complets

Déf (Clique) Soit  $G = (V, A)$  et  $k \in \mathbb{N}$ . Une clique de taille  $k$  est un sous-ensemble  $V \subseteq V / |\text{Card } V| = k$  et  $\forall (u, v) \in V^2, (u, v) \in A$ .

Ex: Fig 8 : clique de taille 4.

Déf (Ensemble indépendant) un ensemble indépendant de taille  $k$  est un sous-ensemble  $V \subseteq V / \text{Card } V = k$  et  $\forall (u, v) \in V^2, (u, v) \notin A$ .

Prop:  $V$  est un ensemble indépendant de taille  $k \Leftrightarrow V$  est une clique de taille  $|V|-k$  dans  $TG$ .

Prop: ensemble indépendant et clique sont N.P complets.

Problème de coloriage: si:  $G = (V, A)$  un  $k$ -coloriage de  $G$  est une fonction  $f: V \rightarrow \{1, 2, \dots, k\} / \forall (u, v) \in A, f(u) \neq f(v)$

Prop: - pour k=2 le problème "existe-t-il un 2-coloriage" est simple  
- pour k>3: il est N.P-complet

Thm (4 couleurs) si  $G$  est un graphe planaire, alors il existe un 4-coloriage de  $G$ .

