

La théorie des graphes

Présentation et exercices

Martial Foegel

Laboratoire de Linguistique Formelle

Théorie des graphes et réseaux complexes

Exemple d'un phénomène complexe



1. **Mesure:** observe un phénomène dans la nature

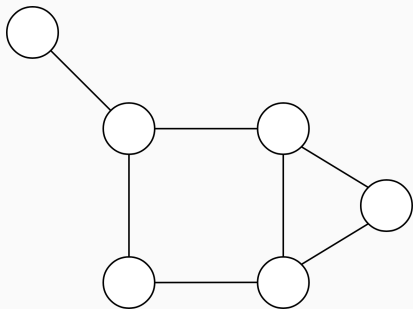
Analyse d'un réseau complexe

1. **Mesure:** observe un phénomène dans la nature
2. **Modèle:** essaye d'expliquer ses observations
 - 2.1 choisissant le bon niveau de grainage pour les sommets et les arrêtes
 - 2.2 réduit le problème à sa forme la plus simple
 - 2.3 formule le problème en terme mathématique

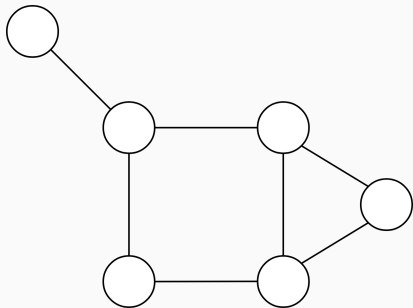
Analyse d'un réseau complexe

1. **Mesure:** observe un phénomène dans la nature
2. **Modèle:** essaye d'expliquer ses observations
 - 2.1 choisissant le bon niveau de grainage pour les sommets et les arrêtes
 - 2.2 réduit le problème à sa forme la plus simple
 - 2.3 formule le problème en terme mathématique
3. **Validation:** vérifie si les observations sont valides ou reproductibles

Exemple d'un graphe



Exemple d'un graphe



Vocabulary / vocabulaire:

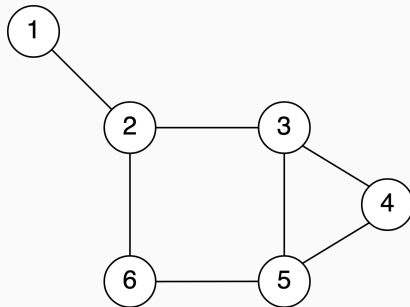
- Graph or network / graphe ou réseau
- Vertices, nodes or points / sommets, noeuds ou points
- Edges, links or lines / arrêtes, liens ou lignes

Mesures pour caractériser un graphe

Représentation d'un graphe

$$G = (V, E),$$

avec V un set de N sommets (vertices) $V = \{v_1, \dots, v_n\}$ et E un set d'arrêtes (edges) v_i, v_j avec $v_i, v_j \in V$ et $v_i \neq v_j$.



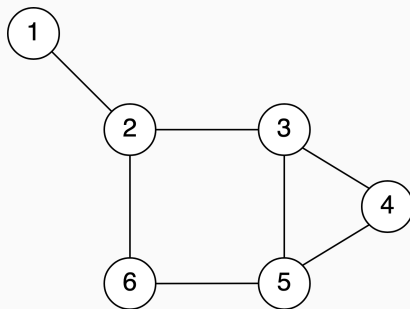
Représentation d'un graphe

$$G = (V, E),$$

avec V un set de N sommets (vertices) $V = \{v_1, \dots, v_n\}$ et E un set d'arrêtes (edges) v_i, v_j avec $v_i, v_j \in V$ et $v_i \neq v_j$.

Matrice d'adjacence $A = a_{ij}$:

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |



Distribution des degrés

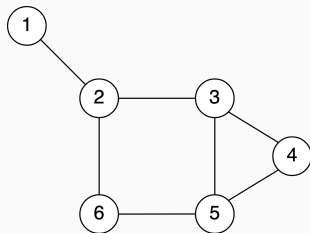
Le degré d'un sommet et le nombre de connections de ce sommet

$$k_i = a_{i1} + a_{i2} + \dots + a_{in} = \sum_j^N a_{ij},$$

où k_i est le degré du sommet i dans la matrice d'adjacence A .

De plus, $m = \frac{\sum_i k_i}{2}$ où m est le nombre de sommets.

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |



Distribution des degrés

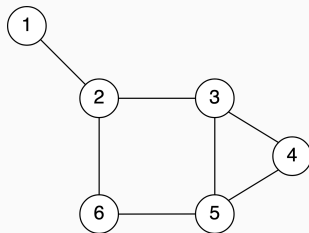
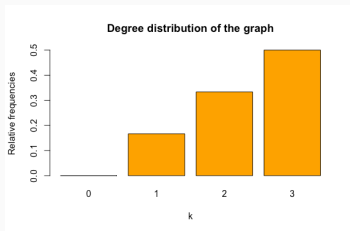
Le degré d'un sommet et le nombre de connections de ce sommet

$$k_i = a_{i1} + a_{i2} + \dots + a_{in} = \sum_j^N a_{ij},$$

où k_i est le degré du sommet i dans la matrice d'adjacence A .

De plus, $m = \frac{\sum_i k_i}{2}$ où m est le nombre de sommets.

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |



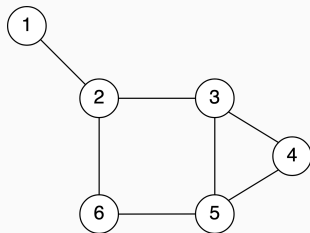
Moyenne du coefficient de clustering local

Quel portion des voisins d'un sommet sont connectés entre eux ?
Coefficient de clustering local:

$$C_u = \frac{2e_u}{k_u(k_u - 1)},$$

où e_u est le nombre de lien entre voisins
et k_u est le nombre de voisin du sommet
 u , avec $C_u = 0$ si $k_u \in \{0, 1\}$.

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |



Moyenne du coefficient de clustering local

Quel portion des voisins d'un sommet sont connectés entre eux ?
Coefficient de clustering local:

$$C_u = \frac{2e_u}{k_u(k_u - 1)},$$

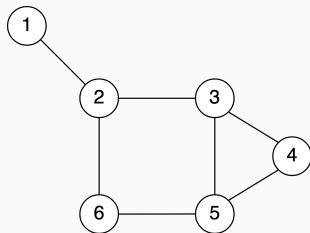
où e_u est le nombre de lien entre voisins
et k_u est le nombre de voisin du sommet
 u , avec $C_u = 0$ si $k_u \in \{0, 1\}$.

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |

Moyenne du coefficient de clustering
local:

$$C = \frac{1}{N} \sum_u C_u$$

$$\text{Here, } C = \frac{1}{6} \left(0 + 0 + \frac{1}{3} + 1 + \frac{1}{3} + 0 \right) = \frac{5}{18}$$



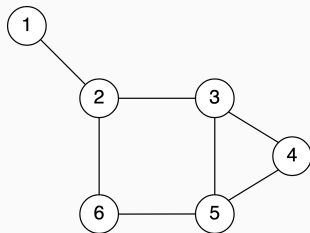
Distance moyenne minimum entre paires de sommets

Moyenne sur toutes les paires de sommets, du nombre de sommets se trouvant sur le chemin le plus court les séparants.

$$\bar{d} = \frac{2}{N(N-1)} \sum_{i < j} d_{ij},$$

où d_{ij} est la distance la plus courte entre i et j .

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |



Distance moyenne minimum entre paires de sommets

Moyenne sur toutes les paires de sommets, du nombre de sommets se trouvant sur le chemin le plus court les séparants.

$$\bar{d} = \frac{2}{N(N-1)} \sum_{i < j} d_{ij},$$

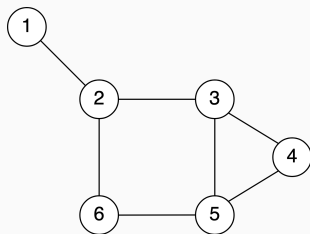
où d_{ij} est la distance la plus courte entre i et j .

La matrices de distance :

| | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 1 | 2 | 3 | 3 | 2 |
| 2 | | 1 | 2 | 2 | 1 |
| 3 | | | 1 | 1 | 2 |
| 4 | | | | 1 | 2 |
| 5 | | | | | 1 |

Nous finissons avec $\bar{d} = \frac{5}{3}$

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
|---|---|---|---|---|---|---|
| 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 4 | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 5 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |



Passons à la pratique avec le package *igraph*
sur R