

Limites des centralités de degré, de proximité, d'intermédiarité

- On peut avoir une **centralité de degré** élevée mais on ne tient pas compte de la qualité des liens, ni de l'importance des voisins.
- On peut avoir une **centralité de proximité** artificiellement élevée pour des nœuds isolés qui ne sont pas connectés au reste du réseau.
- On peut avoir une **centralité d'intermédiarité** faible car il peut exister de nombreux chemins redondants dans le réseau mais le nœud peut être toujours important pour la connectivité du réseau.

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Idée :
 - Donner du poids aux nœuds qui ont un degré élevé,
 - qui sont adjacents à des sommets ayant un degré élevé,
 - qui sont eux mêmes adjacents à des sommets qui ont un degré élevé,
 - ...
- C'est une centralité qui prend en compte l'importance de nos voisins, des voisins de nos voisins, ...
- Centralité globale : tient compte de la structure globale du réseau

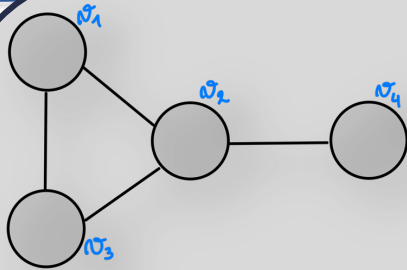
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Idée :
 - Donner du poids aux nœuds qui ont un degré élevé,
 - qui sont adjacents à des sommets ayant un degré élevé,
 - qui sont eux mêmes adjacents à des sommets qui ont un degré élevé,
 - ...
- C'est une centralité qui prend en compte l'importance de nos voisins, des voisins de nos voisins, ...
- Centralité globale : tient compte de la structure globale du réseau

$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

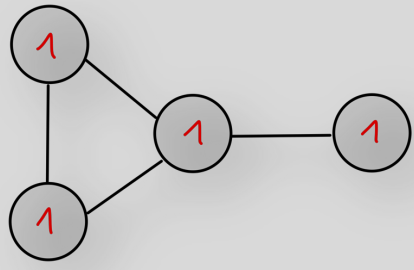
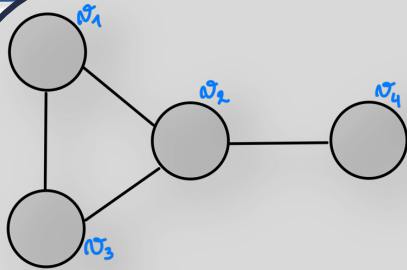
Centralité (Centrality)



-
-
-

$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

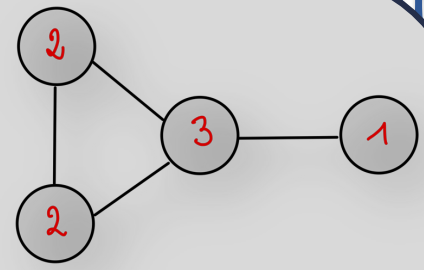
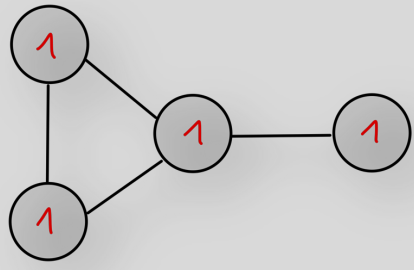
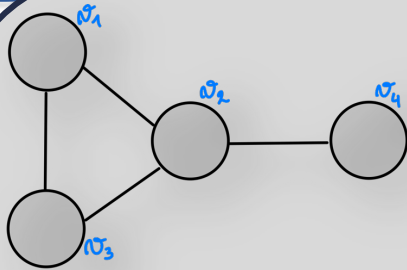
Centralité (Centrality)



-
-
-

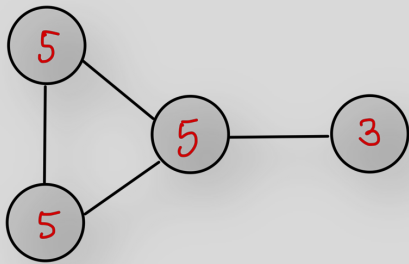
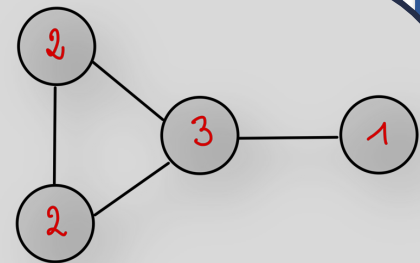
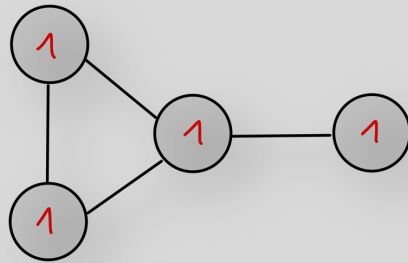
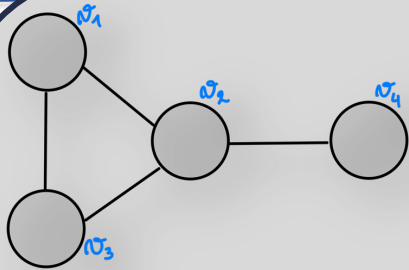
$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

Centralité (Centrality)

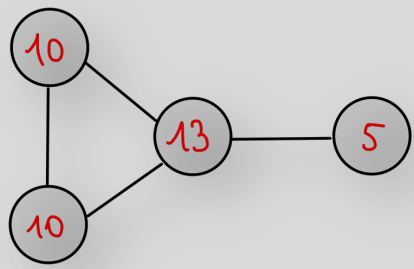
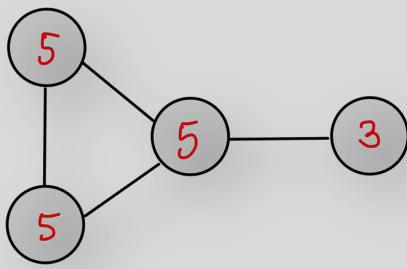
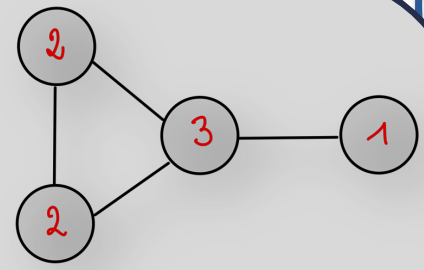
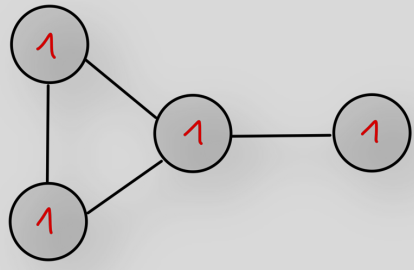
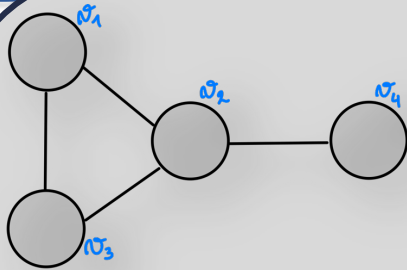


$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

Centralité (Continuation)

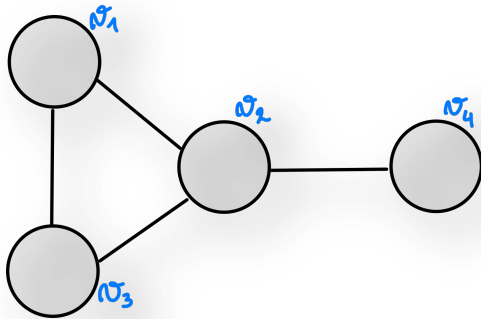


$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$



$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

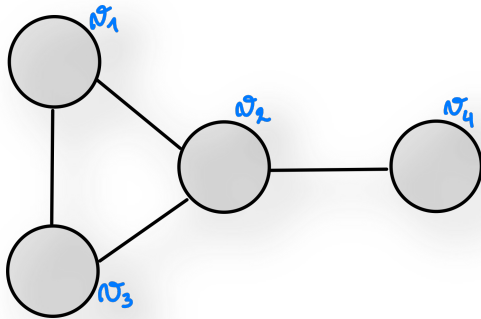
Centralité de vecteur propre (eigenvector) *Bonacich (1972)*



$$\begin{cases} C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)



$$\begin{cases} C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

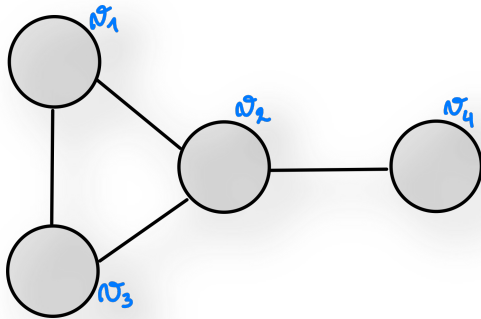


Solution unique et triviale :

$$\begin{cases} C_e(v_1) = 0 \\ C_e(v_2) = 0 \\ C_e(v_3) = 0 \\ C_e(v_4) = 0 \end{cases}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

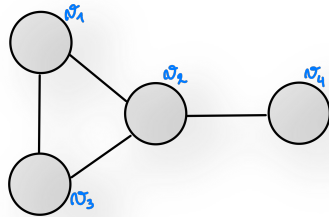
Bonacich (1972)



$$\begin{cases} C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)



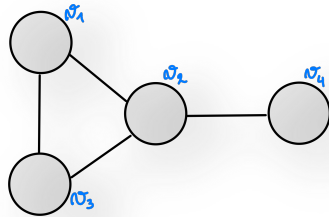
Nouvelle idée

Résoudre le système suivant :

$$\begin{cases} \lambda C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ \lambda C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ \lambda C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ \lambda C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)



Nouvelle idée

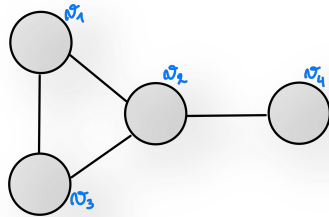
Résoudre le système suivant :

$$\begin{cases} \lambda C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ \lambda C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ \lambda C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ \lambda C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

- S'il existe un réel λ tel que le système possède une solution non nulle à ε près, on obtient une centralité pour chaque sommet qui dépend de la centralité de ses voisins à un facteur $1/\lambda$ près.

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)



Nouvelle idée

Résoudre le système suivant :

$$\begin{cases} \lambda C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ \lambda C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ \lambda C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ \lambda C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

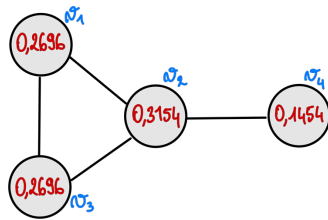
Bonne nouvelle !

$$\lambda = 2.1701, C_e(v_1) = 0.2696, C_e(v_2) = 0.3154, C_e(v_3) = 0.2696, C_e(v_4) = 0.1454$$

$$\begin{cases} 2.1701 \times 0.2696 = 0.3154 + 0.2696 \\ 2.1701 \times 0.3154 = 0.2696 + 0.2696 + 0.1454 \\ 2.1701 \times 0.2696 = 0.3154 + 0.2696 \\ 2.1701 \times 0.1454 = 0.3154 \end{cases} \quad \text{à } 10^{-3} \text{ près}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)



Nouvelle idée

Résoudre le système suivant :

$$\begin{cases} \lambda C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ \lambda C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ \lambda C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ \lambda C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

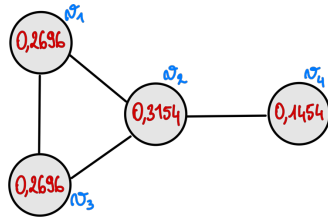
Bonne nouvelle !

$$\lambda = 2.1701, C_e(v_1) = 0.2696, C_e(v_2) = 0.3154, C_e(v_3) = 0.2696, C_e(v_4) = 0.1454$$

$$\begin{cases} 2.1701 \times 0.2696 = 0.3154 + 0.2696 \\ 2.1701 \times 0.3154 = 0.2696 + 0.2696 + 0.1454 \\ 2.1701 \times 0.2696 = 0.3154 + 0.2696 \\ 2.1701 \times 0.1454 = 0.3154 \end{cases} \quad \text{à } 10^{-3} \text{ près}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)



Nouvelle idée

Résoudre le système suivant :

$$\begin{cases} \lambda C_e(v_1) = C_e(v_2) + C_e(v_3) \\ \lambda C_e(v_2) = C_e(v_1) + C_e(v_3) + C_e(v_4) \\ \lambda C_e(v_3) = C_e(v_1) + C_e(v_2) \\ \lambda C_e(v_4) = C_e(v_2) \end{cases}$$

Bonne nouvelle !

$$\lambda = 2.1701, C_e(v_1) = 0.2696, C_e(v_2) = 0.3154, C_e(v_3) = 0.2696, C_e(v_4) = 0.1454$$

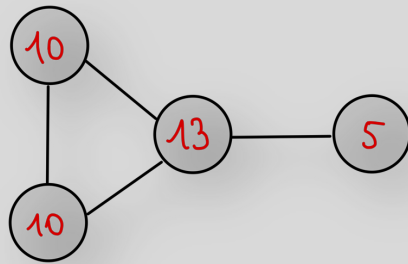
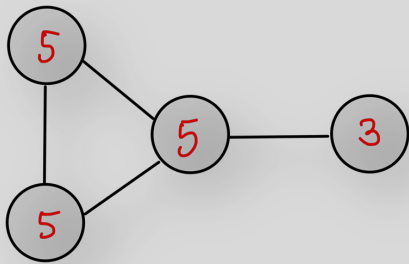
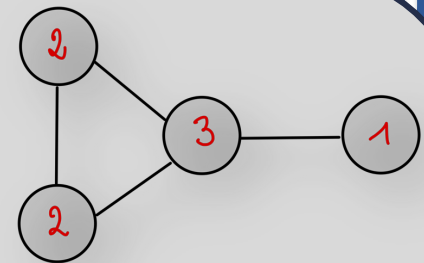
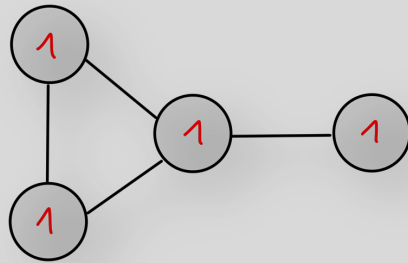
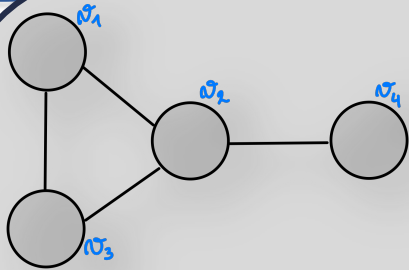
$$\begin{cases} 2.1701 \times 0.2696 = 0.3154 + 0.2696 \\ 2.1701 \times 0.3154 = 0.2696 + 0.2696 + 0.1454 \\ 2.1701 \times 0.2696 = 0.3154 + 0.2696 \\ 2.1701 \times 0.1454 = 0.3154 \end{cases}$$

à 10^{-3} près

Comment
obtenir ces
valeurs ?

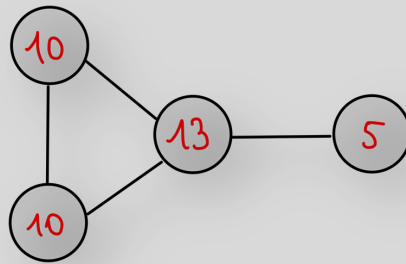
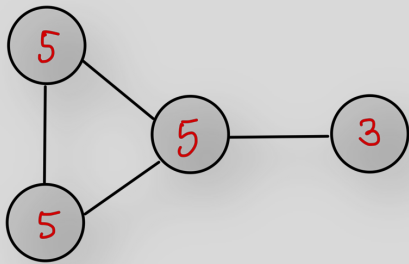
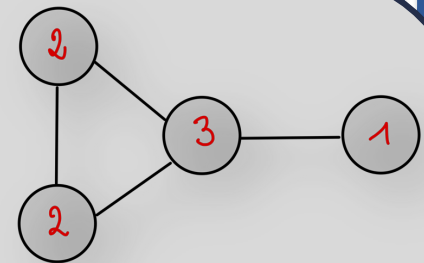
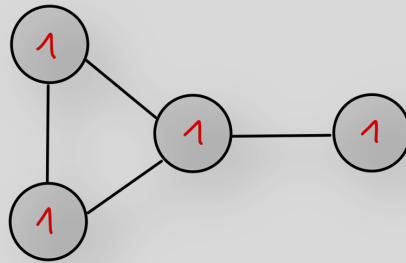
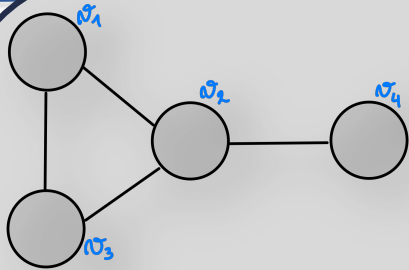


Centralité (Continuation)



$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

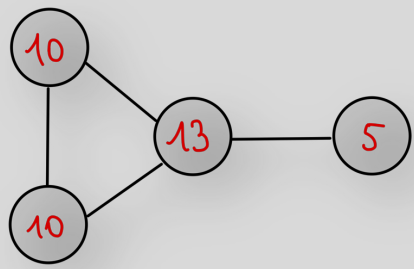
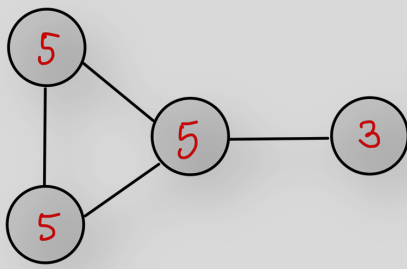
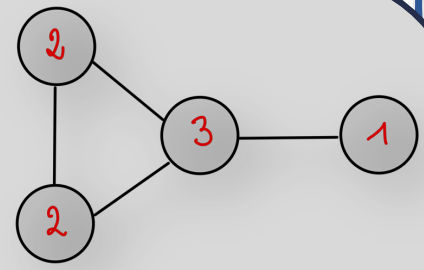
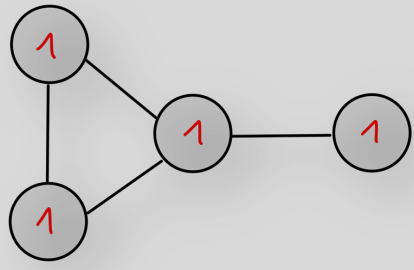
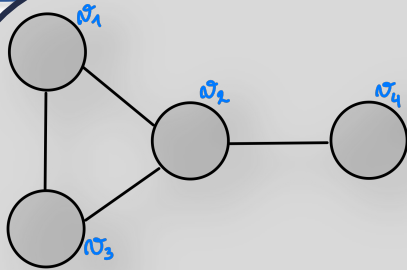
Centralité (Continuation)



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

Centralité (Continuation)

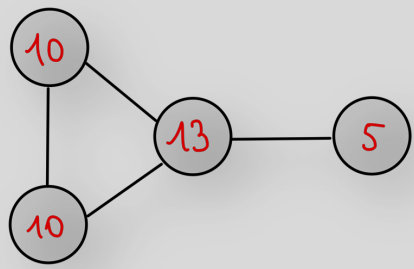
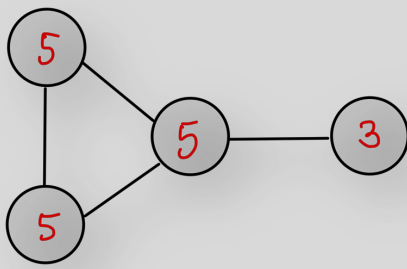
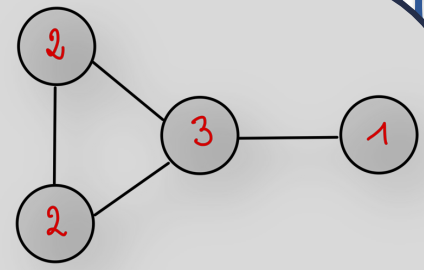
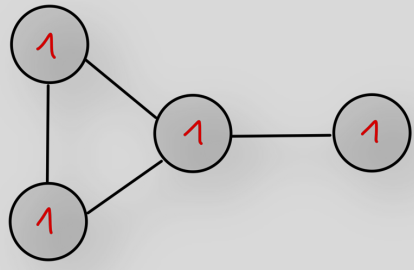
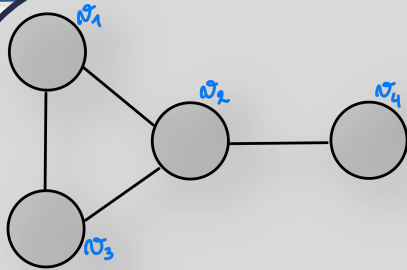


$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Centralité (Continuation)



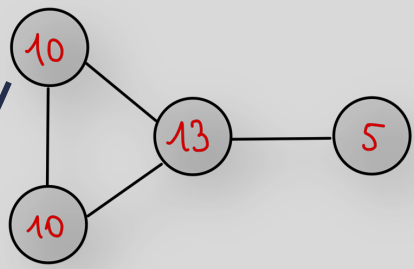
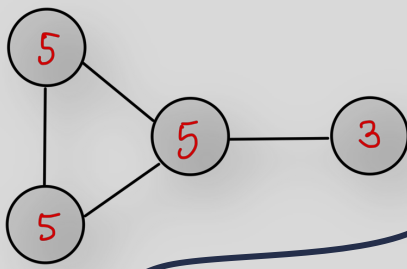
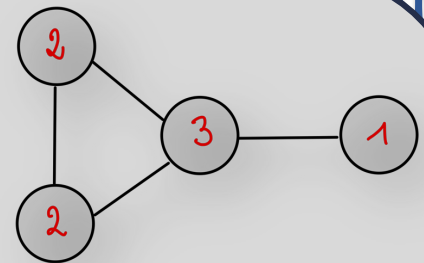
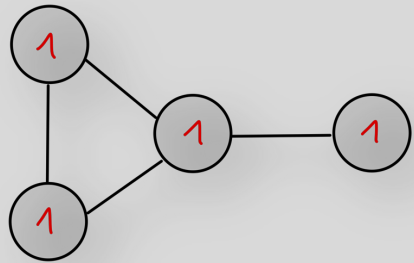
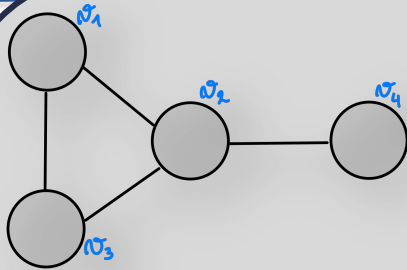
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

$$= \sum_{j=1}^n a_{ij} C_e(v_j)$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Centralité (Continuation)



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e(v_1) = a_{11}C_e(v_1) + a_{12}C_e(v_2) + a_{13}C_e(v_3) + a_{14}C_e(v_4)$$

$$= 0 \times 5 + 1 \times 5 + 1 \times 5 + 0 \times 3 = 10$$

$$C_e(v_i) = \sum_{v_j \text{ voisin de } v_i} C_e(v_j)$$

$$= \sum_{j=1}^n a_{ij} C_e(v_j)$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector) *Bonacich (1972)*

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow{\text{Normalisation}} \lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$

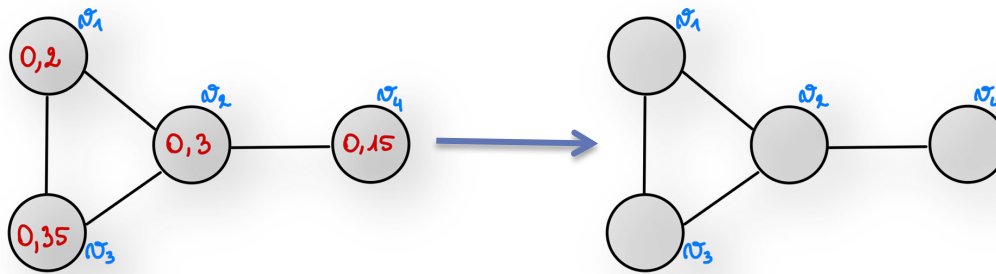
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$



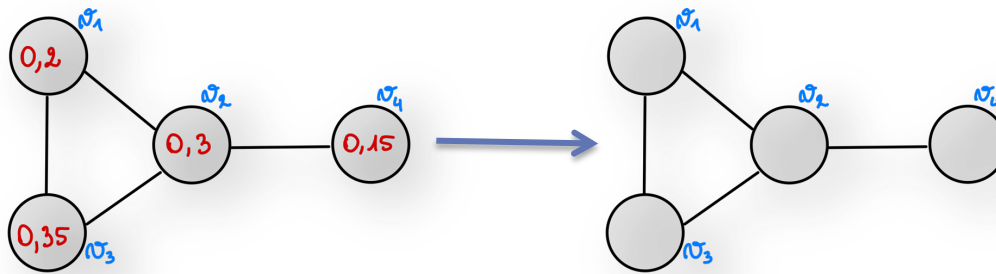
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} A C_e$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.3 \\ 0.35 \\ 0.15 \end{pmatrix}$$

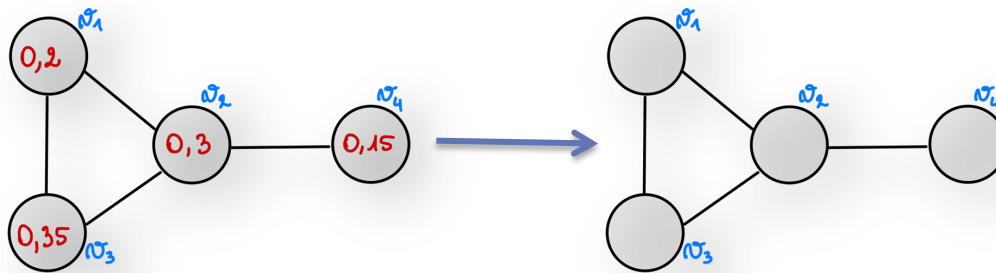
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} A C_e$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.3 \\ 0.35 \\ 0.15 \end{pmatrix} \quad A C_e = \begin{pmatrix} 0.65 \\ 0.7 \\ 0.65 \\ 0.3 \end{pmatrix}$$

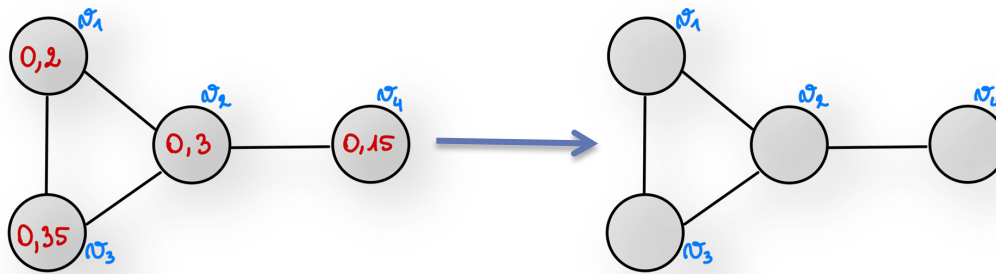
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} A C_e$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.3 \\ 0.35 \\ 0.15 \end{pmatrix}$$

$$A C_e = \begin{pmatrix} 0.65 \\ 0.7 \\ 0.65 \\ 0.3 \end{pmatrix}$$

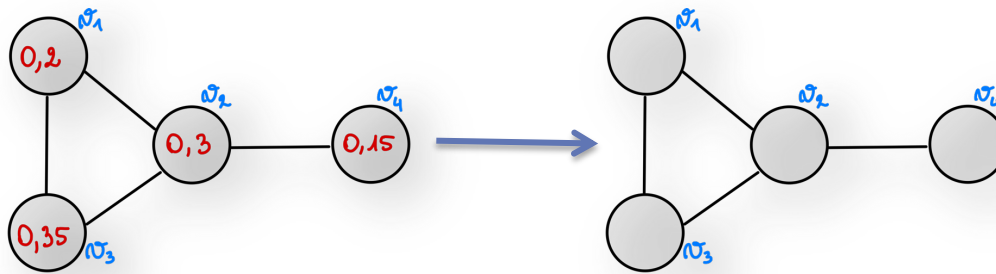
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.3 \\ 0.35 \\ 0.15 \end{pmatrix} \quad AC_e = \begin{pmatrix} 0.65 \\ 0.7 \\ 0.65 \\ 0.3 \end{pmatrix} \quad \frac{1}{\lambda} AC_e = \begin{pmatrix} 0.28 \\ 0.3 \\ 0.28 \\ 0.13 \end{pmatrix}$$

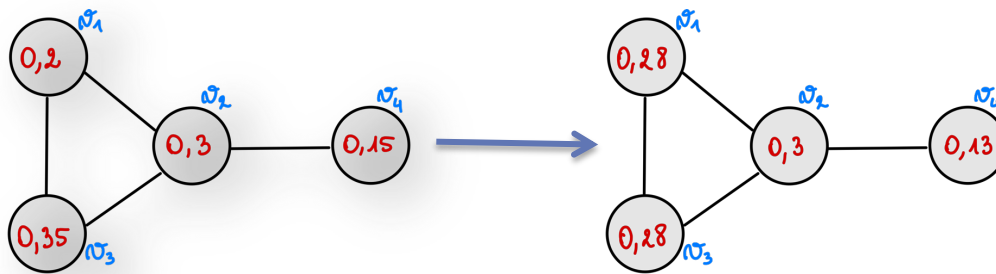
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.3 \\ 0.35 \\ 0.15 \end{pmatrix} \quad AC_e = \begin{pmatrix} 0.65 \\ 0.7 \\ 0.65 \\ 0.3 \end{pmatrix} \quad \frac{1}{\lambda} AC_e = \begin{pmatrix} 0.28 \\ 0.3 \\ 0.28 \\ 0.13 \end{pmatrix}$$

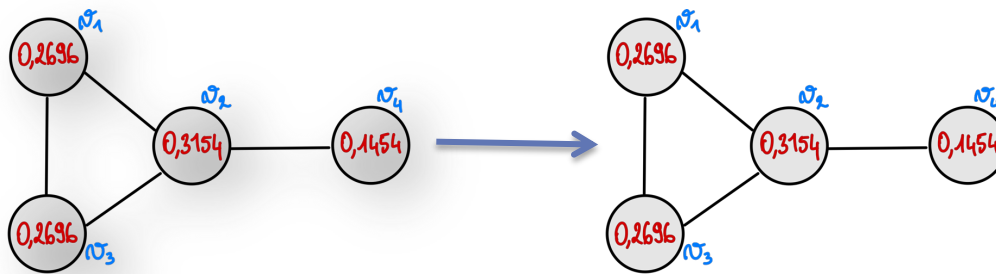
Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3154 \\ 0.2696 \\ 0.1454 \end{pmatrix} \quad AC_e = \begin{pmatrix} 0.585 \\ 0.6846 \\ 0.585 \\ 0.3154 \end{pmatrix} \quad \frac{1}{2.1701} AC_e = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3154 \\ 0.2696 \\ 0.1454 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Bonacich (1972)

- Facteur de normalisation :

$$C_e(v_i) = \sum_j a_{ij} C_e(v_j) \xrightarrow[\lambda = \sum_i \sum_j a_{ij} C_e(v_j)]{\text{Normalisation}} C_e(v_i) = \frac{1}{\lambda} \sum_j a_{ij} C_e(v_j)$$

- Notation matricielle : $C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$
- Algèbre matriciel :
 - Valeur propre de A : λ
 - Vecteur propre associé : X
$$\lambda X = AX$$
- Il existe n valeurs propres. Des théorèmes mathématiques assurent que la plus grande valeur propre donne un vecteur propre positif et unique.
- Méthode algorithmique pour déterminer une valeur approchée de la plus grande valeur propre et du vecteur propre associé :

Puissance itérée (power iteration)

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

- Permet d'approximer la plus grande valeur propre d'une matrice et un vecteur propre associé.
- Algorithme simple, mais qui ne converge pas très vite, à utiliser sur des matrices creuses.

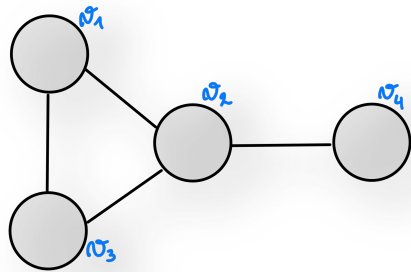
Algorithme de puissance itérée

1. Commencer par associer une centralité aléatoire C_e à tous les sommets telle que **toutes les valeurs somment à 1**.
2. Recalculer la centralité de chaque nœud comme la **somme des centralités de leurs voisins**, i.e. calculer AC_e et affecter le résultat dans C_e .
3. Normaliser le vecteur-colonne C_e **en divisant tous les éléments par la somme des valeurs**.
4. Recommencer les étapes 2 et 3 jusqu'à ce que les valeurs du vecteur-colonne ne varient plus (à ε près).

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



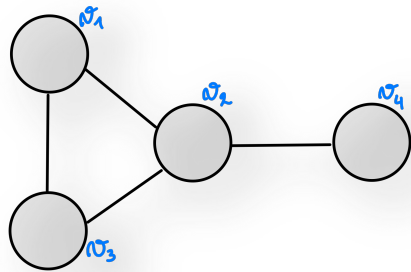
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

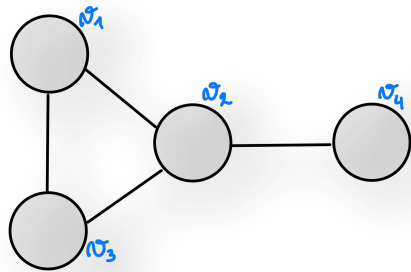
$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$C_e^1 = AC_e^0 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 3/4 \\ 1/2 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



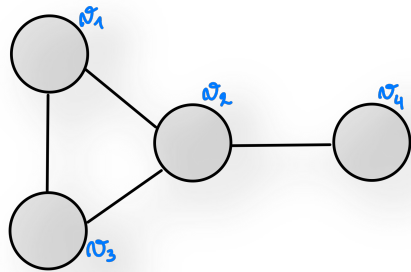
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$C_e^1 = AC_e^0 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 3/4 \\ 1/2 \\ 1/4 \end{pmatrix} \longrightarrow \bar{C}_e^1 = \frac{1}{2} C_e^1 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 3/8 \\ 1/4 \\ 1/8 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

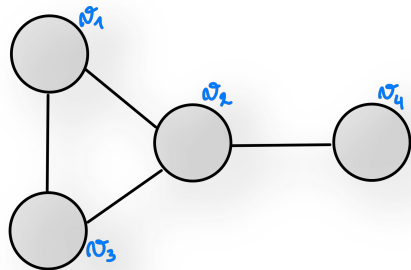
$$C_e^1 = AC_e^0 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 3/4 \\ 1/2 \\ 1/4 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^1} = \frac{1}{2} C_e^1 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 3/8 \\ 1/4 \\ 1/8 \end{pmatrix}$$

$$C_e^2 = A\overline{C_e^1} = \begin{pmatrix} 5/8 \\ 5/8 \\ 5/8 \\ 3/8 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

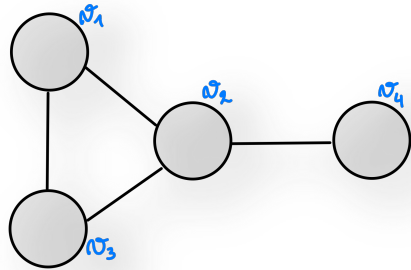
$$C_e^1 = AC_e^0 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 3/4 \\ 1/2 \\ 1/4 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^1} = \frac{1}{2} C_e^1 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 3/8 \\ 1/4 \\ 1/8 \end{pmatrix}$$

$$C_e^2 = A\overline{C_e^1} = \begin{pmatrix} 5/8 \\ 5/8 \\ 5/8 \\ 3/8 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^2} = \frac{4}{9} C_e^2 = \begin{pmatrix} 5/18 \\ 5/18 \\ 5/18 \\ 1/6 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

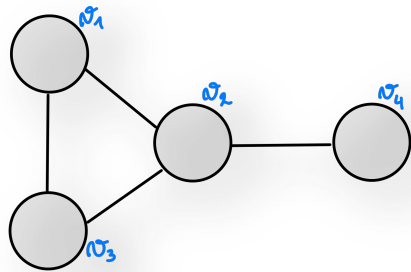
$$C_e^2 = AC_e^1 = \begin{pmatrix} 5/8 \\ 5/8 \\ 5/8 \\ 3/8 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^2} = \frac{4}{9} C_e^2 = \begin{pmatrix} 5/18 \\ 5/18 \\ 5/18 \\ 1/6 \end{pmatrix}$$

$$C_e^3 = AC_e^2 = \begin{pmatrix} 5/9 \\ 13/18 \\ 5/9 \\ 5/18 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^3} = \frac{9}{19} C_e^3 = \begin{pmatrix} 5/19 \\ 13/38 \\ 5/19 \\ 5/38 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

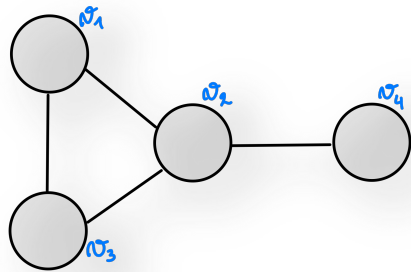
$$C_e^3 = AC_e^2 = \begin{pmatrix} 5/9 \\ 13/18 \\ 5/9 \\ 5/18 \end{pmatrix} \longrightarrow \bar{C}_e^3 = \frac{9}{19} C_e^3 = \begin{pmatrix} 5/19 \\ 13/38 \\ 5/19 \\ 5/38 \end{pmatrix}$$

$$C_e^4 = AC_e^3 = \begin{pmatrix} 23/38 \\ 25/38 \\ 23/38 \\ 13/38 \end{pmatrix} \longrightarrow \bar{C}_e^4 = \frac{19}{42} C_e^4 = \begin{pmatrix} 23/84 \\ 25/84 \\ 23/84 \\ 13/84 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

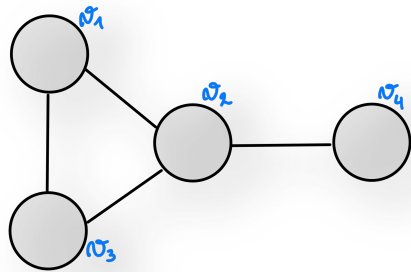
$$C_e^{20} = AC_e^{19} = \begin{pmatrix} 0.585 \\ 0.6846 \\ 0.585 \\ 0.3154 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^{20}} = \frac{1}{2.17} C_e^{20} = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3155 \\ 0.2696 \\ 0.1453 \end{pmatrix}$$

$$C_e^{21} = A\overline{C_e^{20}} = \begin{pmatrix} 0.5851 \\ 0.6845 \\ 0.5851 \\ 0.3155 \end{pmatrix} \longrightarrow \overline{C_e^{21}} = \frac{1}{2.1701} C_e^{21} = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3154 \\ 0.2696 \\ 0.1454 \end{pmatrix}$$

Centralité de vecteur propre (eigenvector)

Algorithme de puissance itérée

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$C_e^{20} = AC_e^{19} = \begin{pmatrix} 0.585 \\ 0.6846 \\ 0.585 \\ 0.3154 \end{pmatrix}$$



$$\overline{C_e^{20}} = \frac{1}{2.17} C_e^{20} = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3155 \\ 0.2696 \\ 0.1453 \end{pmatrix}$$

Valeurs égales à 10^{-2} près

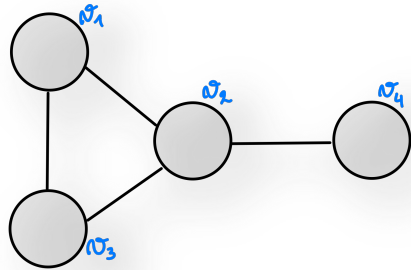
$$C_e^{21} = AC_e^{20} = \begin{pmatrix} 0.5851 \\ 0.6845 \\ 0.5851 \\ 0.3155 \end{pmatrix}$$



$$\overline{C_e^{21}} = \frac{1}{2.1701} C_e^{21} = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3154 \\ 0.2696 \\ 0.1454 \end{pmatrix}$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$

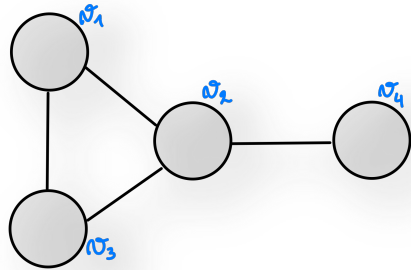


$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



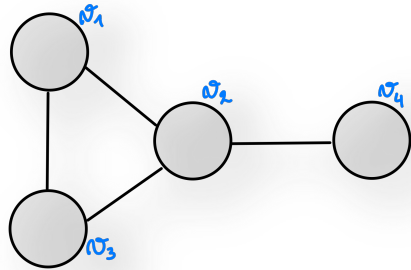
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



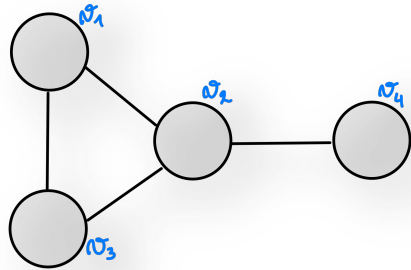
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



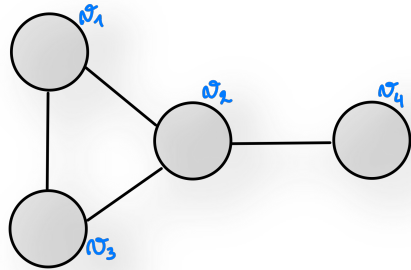
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \longrightarrow$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



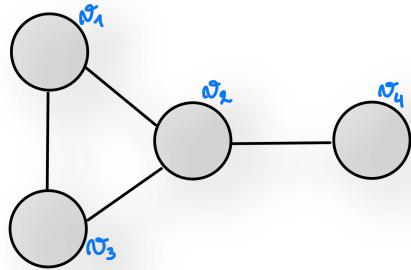
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_3} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

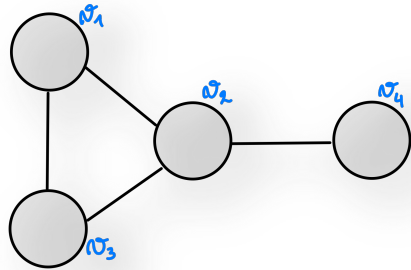
$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_3} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e$$



Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

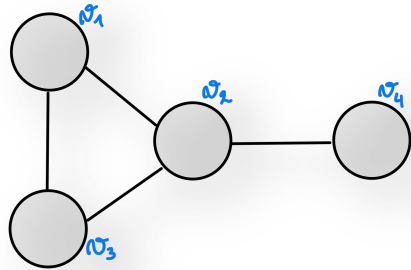
$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_3} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e$$

$$\longrightarrow \frac{1}{\lambda_4} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 \lambda_4} A^4 C_e$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

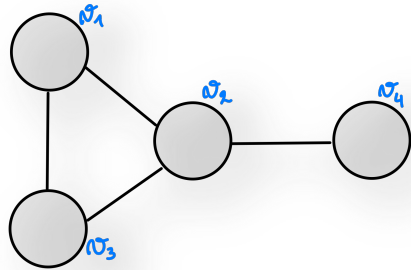
$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_3} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e$$

$$\longrightarrow \frac{1}{\lambda_4} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 \lambda_4} A^4 C_e \longrightarrow$$

Que calcule la centralité de vecteur propre ?

$$C_e = \frac{1}{\lambda} AC_e$$



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C_e^0 = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

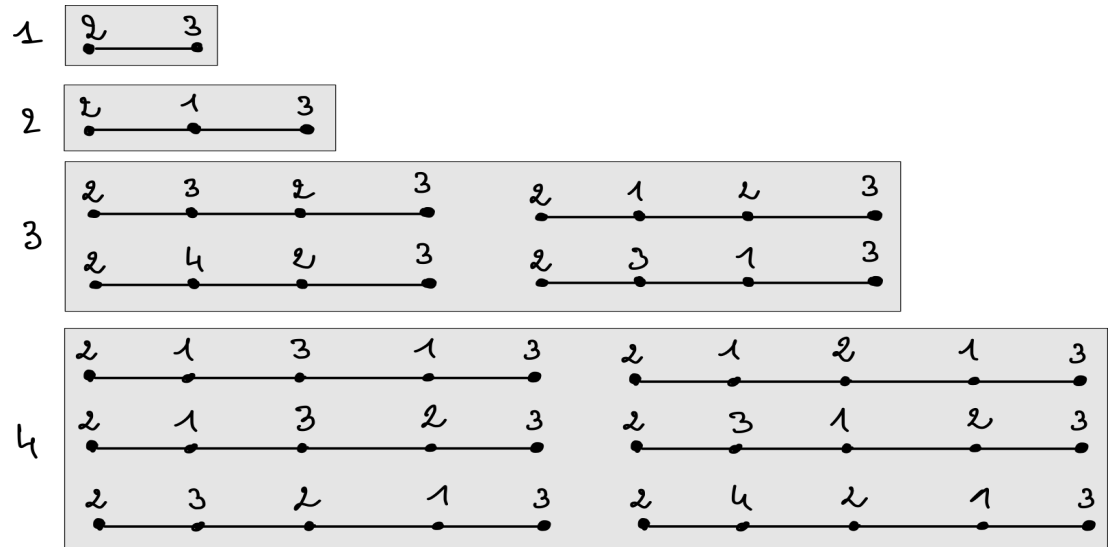
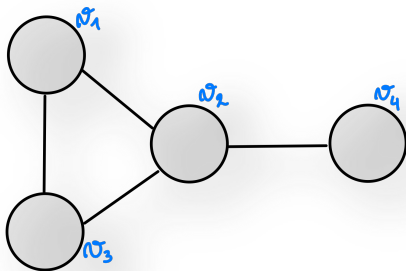
$$\frac{1}{\lambda_1} AC_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_2} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1} AC_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \longrightarrow \frac{1}{\lambda_3} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2} A^2 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e$$

$$\longrightarrow \frac{1}{\lambda_4} A \times \left(\frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3} A^3 C_e \right) = \frac{1}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 \lambda_4} A^4 C_e \longrightarrow \dots \longrightarrow \frac{1}{\prod_{i=1}^q \lambda_i} A^q C_e$$

À quoi correspond la puissance $q^{\text{ième}}$ de la matrice d'adjacence ?

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad A^2 = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad A^3 = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 3 & 1 \\ 4 & 2 & 4 & 3 \\ 3 & 4 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A^4 = \begin{pmatrix} 7 & 6 & 6 & 4 \\ 6 & 11 & 6 & 2 \\ 6 & 6 & 7 & 4 \\ 4 & 2 & 4 & 3 \end{pmatrix}$$

Ex. avec la valeur en ligne 2, colonne 3 de A^q :
 nombre de chemins de longueur q reliant le sommet v_2 au sommet v_3

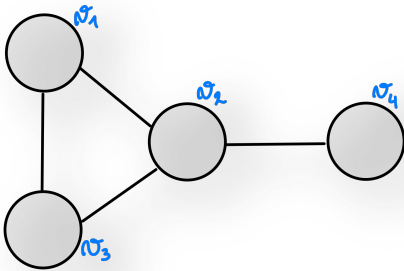


À quoi correspond la puissance $q^{\text{ième}}$ de la matrice d'adjacence ?

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad A^2 = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad A^3 = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 3 & 1 \\ 4 & 2 & 4 & 3 \\ 3 & 4 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A^4 = \begin{pmatrix} 7 & 6 & 6 & 4 \\ 6 & 11 & 6 & 2 \\ 6 & 6 & 7 & 4 \\ 4 & 2 & 4 & 3 \end{pmatrix}$$

Ex. avec la valeur en ligne 2, colonne 3 de A^q :
nombre de chemins de longueur q reliant le sommet v_2 au sommet v_3

Et $A^q C_e$?



$$A^4 C_e = \begin{pmatrix} 7 & 6 & 6 & 4 \\ 6 & 11 & 6 & 2 \\ 6 & 6 & 7 & 4 \\ 4 & 2 & 4 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 23/4 \\ 25/4 \\ 23/4 \\ 13/4 \end{pmatrix}$$

Nombre de chemins

Sachant que $C_e = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$ à l'initialisation, $A^q C_e$ calcule, le nombre moyen de chemins de longueur q qui atteignent chacun des sommets depuis chaque sommet v .

$$A^q C_e = \begin{pmatrix} \# \text{ moyen de chemins de longueur } q \text{ qui atteignent chacun des sommets depuis le sommet } v_1 \\ \# \text{ moyen de chemins de longueur } q \text{ qui atteignent chacun des sommets depuis le sommet } v_2 \\ \# \text{ moyen de chemins de longueur } q \text{ qui atteignent chacun des sommets depuis le sommet } v_3 \\ \# \text{ moyen de chemins de longueur } q \text{ qui atteignent chacun des sommets depuis le sommet } v_4 \end{pmatrix}$$

Nous avons :

$$A^{21} = \begin{pmatrix} 3180604 & 3722857 & 3180605 & 1714550 \\ 3722857 & 4352902 & 3722857 & 2008307 \\ 3180605 & 3722857 & 3180604 & 1714550 \\ 1714550 & 2008307 & 1714550 & 923802 \end{pmatrix}$$

Et donc :

$$A^{21} C_e = \begin{pmatrix} 2949654 \\ 3451730.75 \\ 2949654 \\ 1590302.25 \end{pmatrix}$$

Nombre de chemins

$$\Sigma = 10941341$$

Nous avons :

$$A^{21} = \begin{pmatrix} 3180604 & 3722857 & 3180605 & 1714550 \\ 3722857 & 4352902 & 3722857 & 2008307 \\ 3180605 & 3722857 & 3180604 & 1714550 \\ 1714550 & 2008307 & 1714550 & 923802 \end{pmatrix}$$

Et donc :

$$A^{21}C_e = \begin{pmatrix} 2949654 \\ 3451730.75 \\ 2949654 \\ 1590302.25 \end{pmatrix}$$

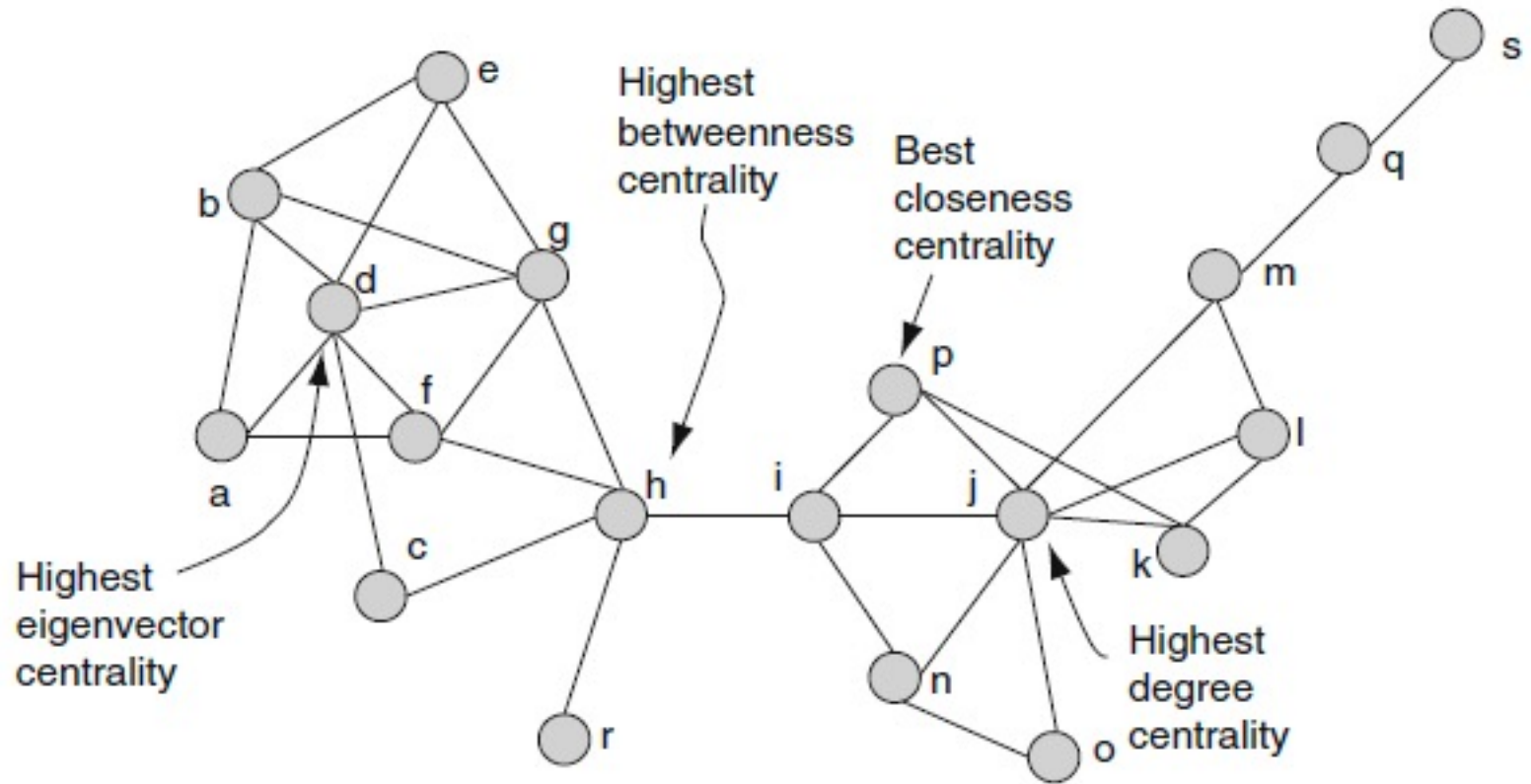
Après normalisation :

$$\frac{1}{10941341} A^{21}C_e = \begin{pmatrix} 0.2696 \\ 0.3154 \\ 0.2696 \\ 0.1454 \end{pmatrix}$$

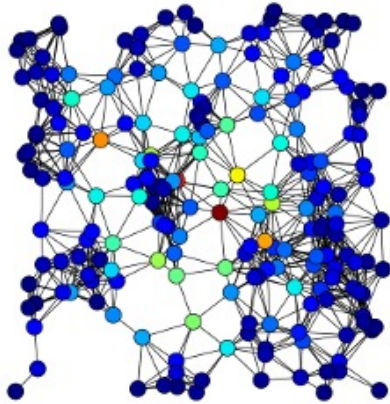
Centralité de vecteur propre : tient compte de l'importance des voisins, des voisins des voisins, ...

Un sommet est important si beaucoup de chemins arrivent jusqu'à lui, ce qui donne de l'importance à ses voisins qui sont atteignables à un pas de plus.

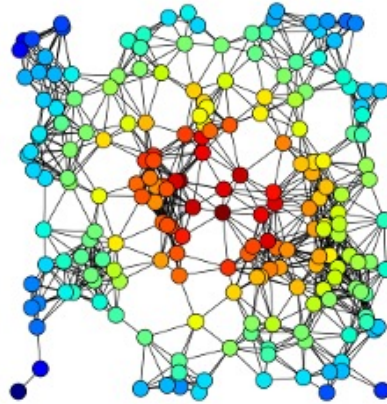
Comparaison des paramètres



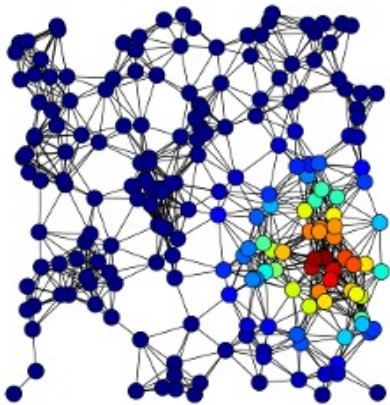
Comparaison des paramètres



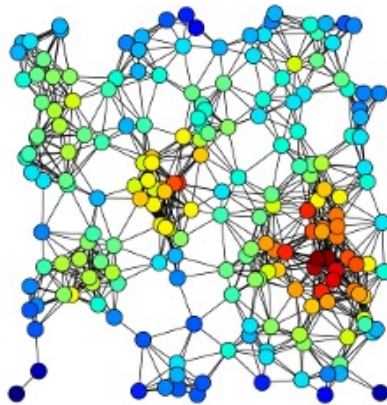
A



B



C



D

A. Intermédiarité

B. Proximité

C. Vecteur propre

D. Degré