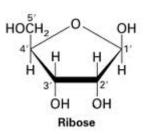
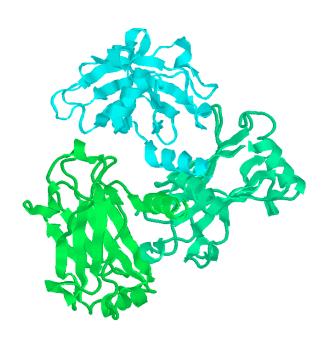
Traitement des graphes et réseaux biologiques

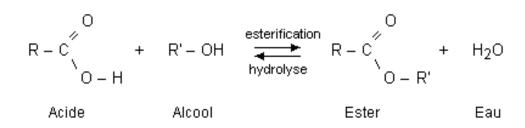
Master 1 MABS

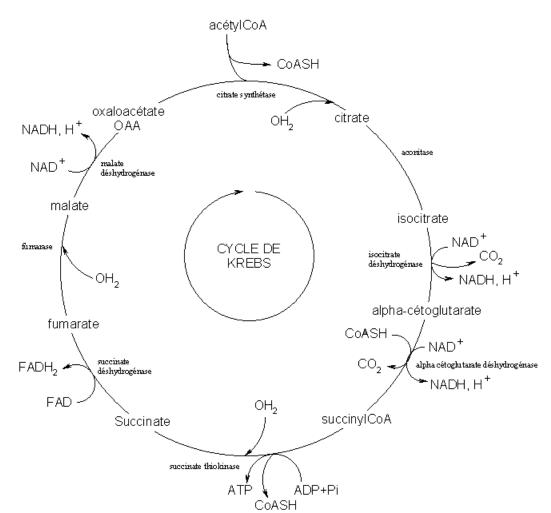




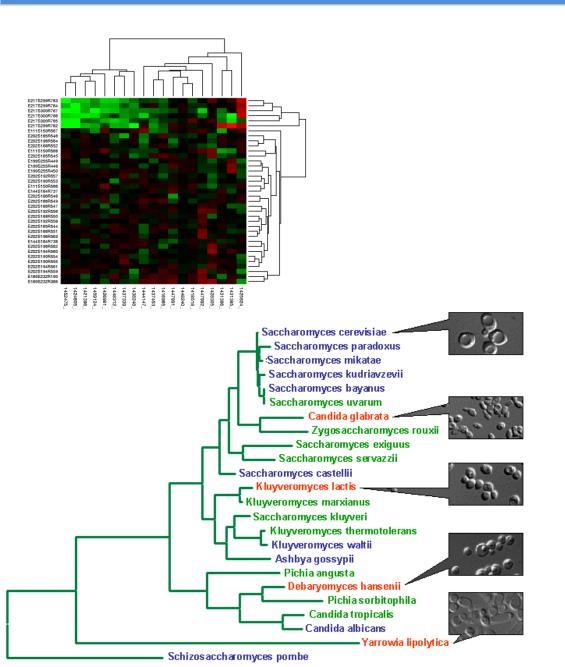


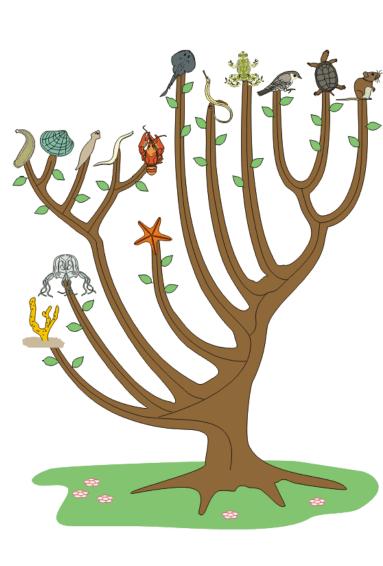




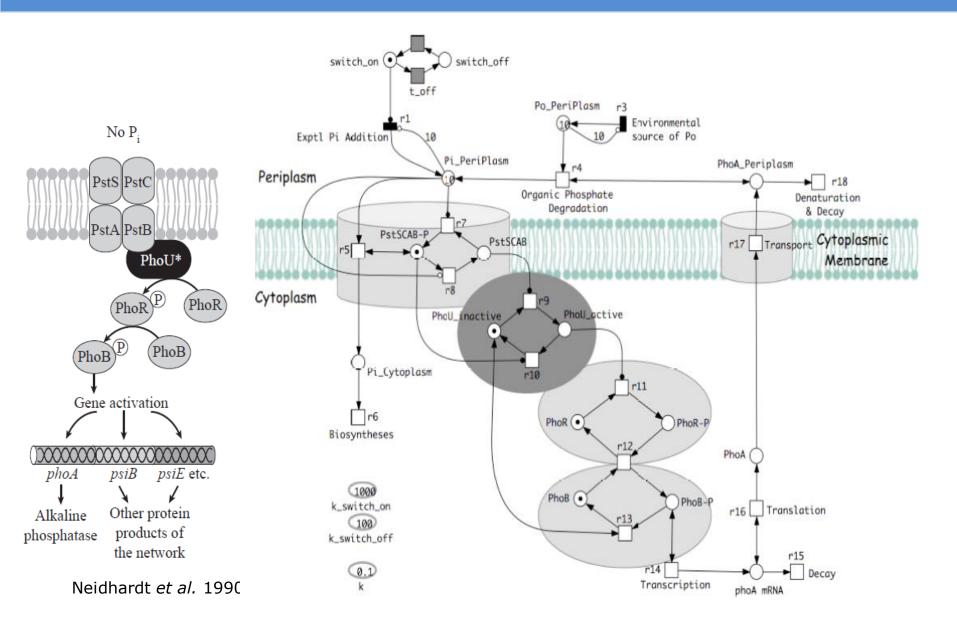


Graphes et réseaux biologiques





from string-db.org



Traitement des graphes et réseaux biologiques

- Historique
 - 1736 Euler



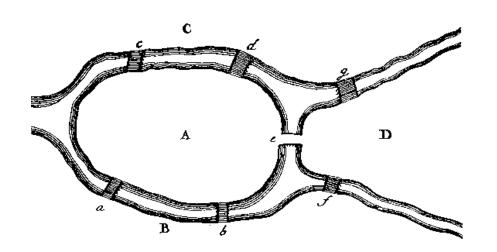
Cayley, arbres: isomères hydrocarbures C_nH_{2n+2}

Conjecture des 4 couleurs (Möbius, Morgan, Cayley)

(théorème de Appel et Haken en 1976)

Chemin Hamiltonien

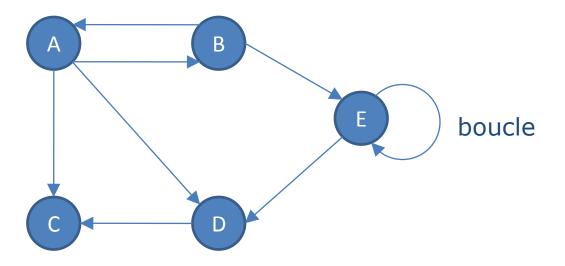
- 1936 König 1^{er} ouvrage sur Théorie des graphes
- 1946 –
 Kuhn, Ford et Fulkerson, Roy, Claude Berge, ...



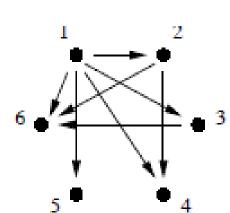
- tournées de distribution, ramassage d'ordure, inspection de réseaux de distribution
- Recherche de chemins, GPS
- tracé automatique (voies métaboliques, circuit imprimé)
- ordonnancement (chantier de construction, processus)
- maximisation de flux (FBA, routier, internet)
- minimisation du coût d'un flot (routage, métabolisme)
- Réseau métabolique, de régulation de l'expression des gènes
- Graphe d'interactions, d'associations
- Arbre phylogénétique, de parenté
- Clustering (hiérarchique)
- Ontologies, ex : Gene Ontology
- •

- Définition
 - G = (V, E)
 - Ensemble V de **sommets**. Ils peuvent porter des **étiquettes** (nombre entier, couleur, ... peu importe)
 - Ensemble *E* d'**arête**s ou **arcs** de la forme (v1,v2). Les arêtes peuvent être étiquetées (nombre, mot, ...).
 - Le nombre de sommets est appelé ordre du graphe
- Types de graphes
 - Graphe non orienté
 - arêtes : (v1,v2) ↔ (v2,v1)
 - Graphe orienté
 - arcs : $(v1,v2) \neq (v2,v1)$
 - multigraphe : possibilité d'avoir plusieurs arêtes reliant les 2 mêmes sommets
 - hypergraphe : une hyperarête peut relier plus de 2 sommets

- G = (V, E)
- V = {A, B, C, D, E}
- E = { (A,B), (B,A), (A,C), (A,D), (B,E), (D,C), (E,D), (E,E) }
- Représentation sagittale :



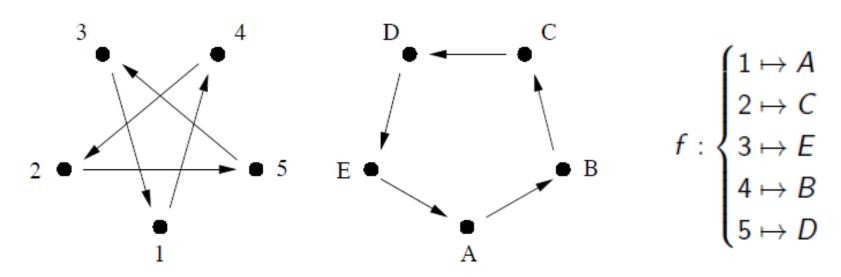
- G = (V, E)
- un arc $a = (x,y) \in E$ peut être noté $x \rightarrow y$
- x et y sont les extrémités de a
- x est le début ou origine ou extrémité initiale de a. y est la fin ou l'extrémité finale de a.
- a est sortant en x et incident en y.
- x et y sont adjacents.
- y est un successeur de x.
 x est un prédécesseur de y.
- propriété caractéristique d'un graphe
 - ex: $\forall x,y \in V$, $(x,y) \in E \longleftrightarrow x$ divise y



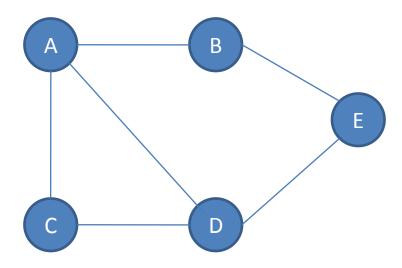
 2 graphes orientés G1 = (V1,E1) et G2 = (V2,E2) sont isomorphes s'il existe une application bijective f : V1 → V2 telle que

$$\forall x, y \in V1/(x, y) \in E1 \Leftrightarrow (f(x), f(y)) \in E2$$

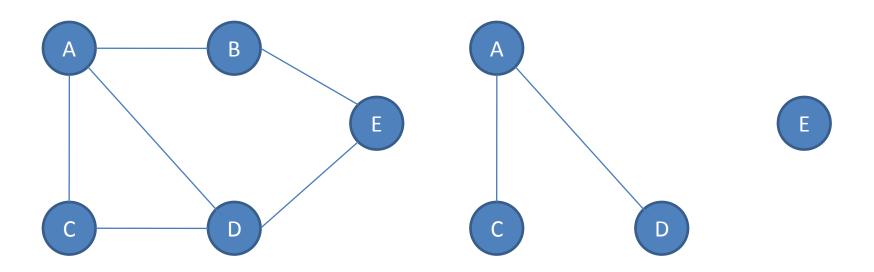
Exemple :



- G = (V, E)
- V = {A, B, C, D, E}
- E = { (A,B), (A,C), (A,D), (B,E), (C,D), (D,E) }
- Représentation sagittale :

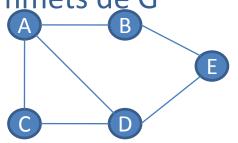


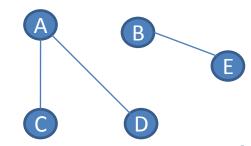
 On peut associer à un graphe orienté un graphe non orienté appelé graphe non orienté associé ou sousjacent Soit G = (V,E) un graphe (orienté ou non). Un sous-graphe de G est un graphe G' = (V',E') tel que V'⊆V et E'⊆ E



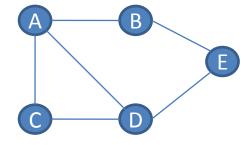
• Exemple : voie métabolique ⊂ réseau métabolique

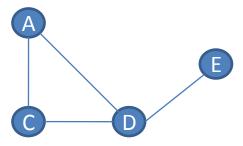
 Un sous-graphe G' d'un graphe G est couvrant si il contient tous les sommets de G



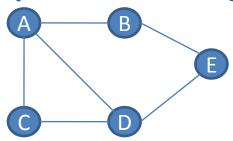


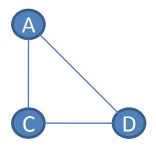
 Un sous-graphe G' d'un graphe G est un sous-graphe induit si E' est formé de tous les arcs (ou arêtes) de G ayant leurs extrémités dans G'



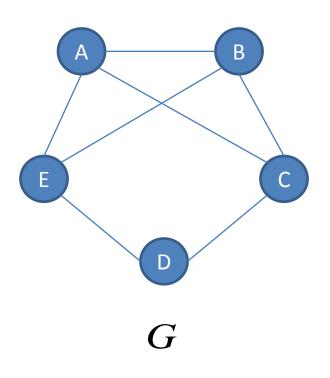


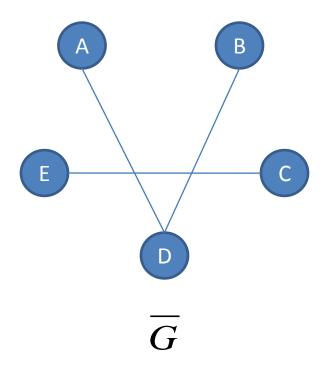
• Une **clique** est un sous-graphe induit complet



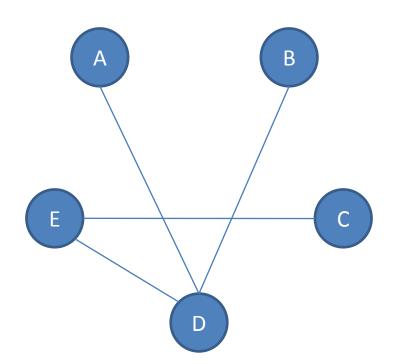


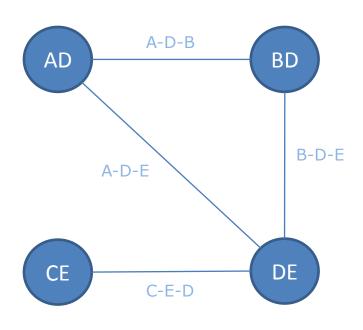
• Le complémentaire ou complément ou inverse d'un graphe G est noté \overline{G} , il a les mêmes sommets qui sont reliés si et seulement si ils ne sont pas reliés dans G





• Le line graph d'un graphe G est le graphe L(G) dans lequel sont inversés sommets et arêtes, c'est-àdire que deux sommets adjacents dans le line graph correspondent à deux arêtes incidentes à un même sommet dans G.

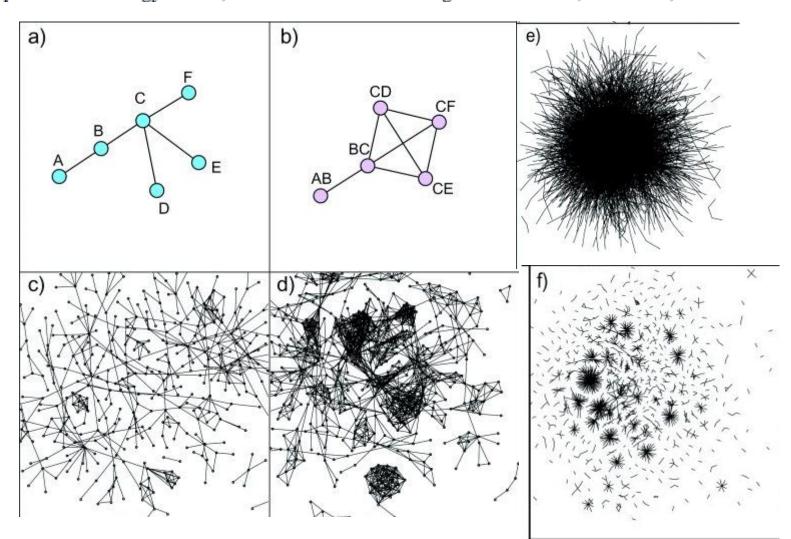




Detection of Functional Modules From Protein Interaction Networks

Jose B. Pereira-Leal, Anton J. Enright, and Christos A. Ouzounis 1*

¹Computational Genomics Group, The European Bioinformatics Institute, Cambridge, United Kingdom ²Computational Biology Center, Memorial Sloan-Kettering Cancer Center, New York, New York



- Pour un graphe orienté :
 - dégré entrant : nombre de prédécesseurs d'un sommet, noté d_{_}(x)
 - degré sortant : nombre de successeurs d'un sommet, noté d₊(x)
 - degré total : nombre d'arcs dont x est le début ou la fin (on compte donc 2 fois les boucles), $d(x) = d_{-}(x) + d_{+}(x)$

$$\sum_{x \in V} d_{-}(x) = \sum_{x \in V} d_{+}(x) = |E| \qquad \sum_{x \in V} d(x) = 2|E|$$

- Un sommet de degré entrant non nul et de degré sortant nul est un puit.
- Un sommet de degré entrant nul et de degré sortant non nul est appelé source.
- Un sommet de degré nul est un sommet isolé.
- Pour un graphe non orienté : d(x)

- Pour un graphe orienté
 - Un chemin C est une suite $(x_0, x_1, X_{...}, x_{n-1}, x_n)$ de sommets de G tel que 2 sommets consécutifs quelconque x_i et x_{i+1} sont reliés par un arc de G
 - x₀ et x_n sont le début et la fin du chemin C
 - C est de longueur n (nombre d'arcs)
- Pour un graphe non orienté, on parle de chaîne

- Un circuit dans un graphe orienté est un chemin de longueur non nulle dont le début et la fin sont identiques.
- Un **chemin simple** ne passe par 2 fois par le même arc.
- Un **chemin élémentaire** ne passe pas 2 fois par le même sommet.
- Pour un graphe non orienté on parle de cycle.

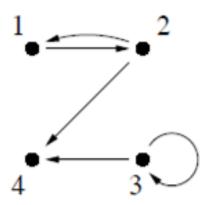
- Un graphe non orienté est connexe si pour tout couple de sommets x, y, il existe une chaîne reliant x à y.
- Une composante connexe d'un graphe est un sous ensemble maximal de sommets dont toutes les paires de sommets sont reliées par une chaîne.
- Les composantes connexes d'un graphe forment une partition du graphe.
- Un graphe orienté est **connexe** si son graphe non orienté associé est connexe.
- Un graphe orienté est fortement connexe si pour toute paire de sommets, il existe un chemin les reliant.
- Un point d'articulation est un sommet dont la suppression augmente le nombre de composantes connexes.
- Un **isthme** est une arête dont la suppression augmente le nombre de composantes connexes.
- Un **ensemble d'articulation** d'un graphe connexe est un ensemble de sommets dont la suppression rend le graphe non connexe.
- Un **pont** dans un graphe connexe est une arête dont la suppression déconnecte le graphe.

- Pour un graphe non orienté, une chaîne (respectivement un cycle) eulérienne passe une et une seule fois par toutes les arêtes du graphe.
- Pour un graphe orienté, un chemin (resp. un circuit) eulérien passe une et une seule fois par tous les arcs du graphe.
- Pour un graphe non orienté, une chaîne (respectivement un cycle) hamiltonienne passe une et une seule fois par tous les sommets du graphe.
- Pour un graphe orienté, un chemin (resp. un circuit) hamiltonien passe une et une seule fois par tous les sommets du graphe.

- G = (V, E)
- Les sommets sont numérotés de 1 à n ; n étant l'ordre du graphe.
- La matrice d'adjacence de G est la matrice carrée
 M définie par

 $m_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{si(i,j)} \in E \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

• Exemple:



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

• G = (V, E)

• Exemple :

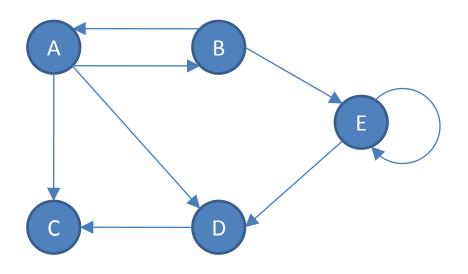
A (B, C, D)

B (A, E)

C

D (C)

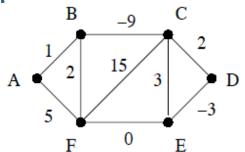
E (D, E)



- Un graphe valué est muni d'une application attribuant une valeur à chaque arc ou arête appelée valuation.
- Notation : graphe G = (S,A)

$$v: A \rightarrow \mathbb{R}$$

 $(x,y) \mapsto v(x,y)$



Représentation matricielle : G = (S,A,v)

$$m_{ij} = \begin{cases} v(i,j) & si(i,j) \in A \\ +\infty & sinon \end{cases}$$

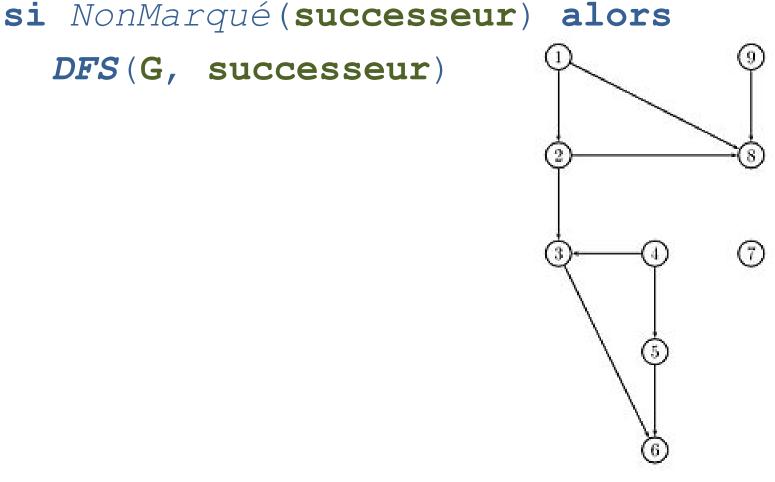
$$\begin{pmatrix} \infty & 1 & \infty & \infty & \infty & 5 \\ 1 & \infty & -9 & \infty & \infty & 2 \\ \infty & -9 & \infty & 2 & 3 & 15 \\ \infty & \infty & 2 & \infty & -3 & \infty \\ \infty & \infty & 3 & -3 & \infty & 0 \\ 5 & 2 & 15 & \infty & 0 & \infty \end{pmatrix}$$

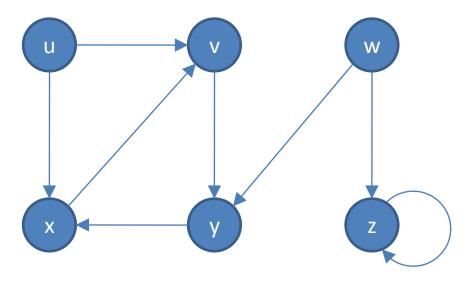
 La valuation ou longueur d'un chemin (ou d'une chaîne) est la somme des valuations de chacun des arcs (ou arêtes) qui le composent.

ex: la valuation de (A,F,C,E,D) est 5 + 15 + 3 - 3 = 20

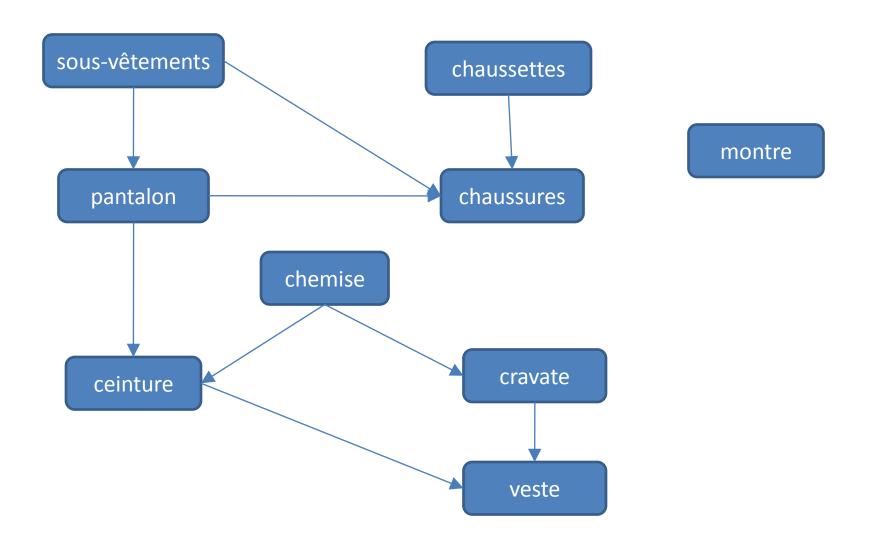
```
DFS (graphe G, sommet s)
  Marquer(s)
  pour chaque successeur de s faire
```

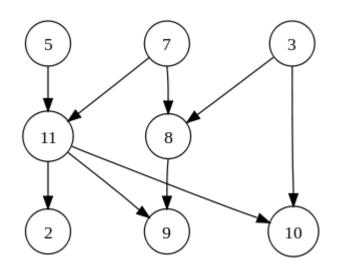
DFS(G, successeur)





```
DFS (G)
   for each vertex u \in V[G]
2
        do color[u] \leftarrow WHITE
3
            \pi[u] \leftarrow \text{NIL}
  time ← 0
5
  for each vertex u \in V[G]
6
         do if color[u] = WHITE
                 then DFS-VISIT(u)
DFS-VISIT(u)
1 color[u] \leftarrow GRAY >White vertex u has just been discovered.
2
  time \leftarrow time +1
3
  d[u] time
   for each v Adj[u] \trianglerightExplore edge(u, v).
5
          do if color[v] = WHITE
6
                 then \pi[v] \leftarrow u
                               DFS-VISIT (v)
8
   color[u] BLACK ▶ Blacken u; it is finished.
9
   f[u] \triangleright time \leftarrow time +1
```





tsort.in

commande linux : tsort

357

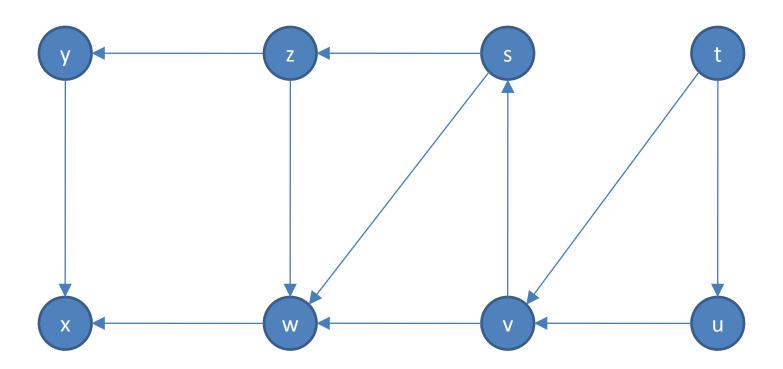
11

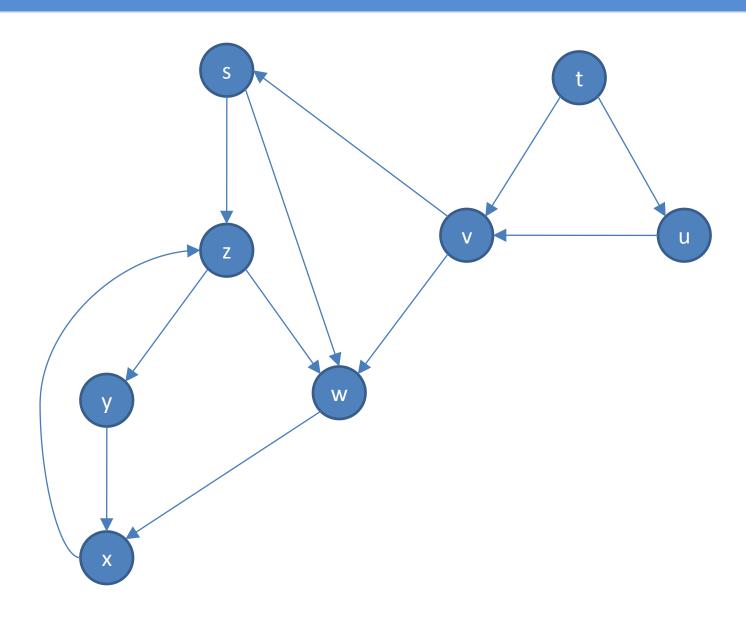
8

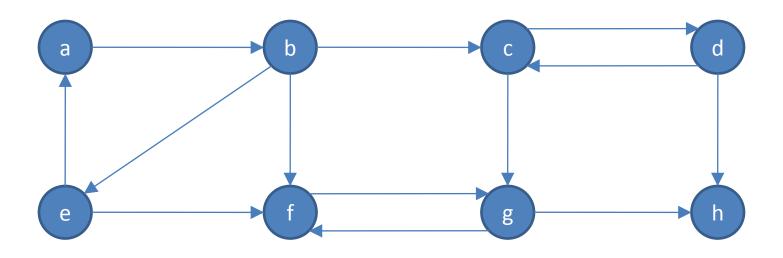
10

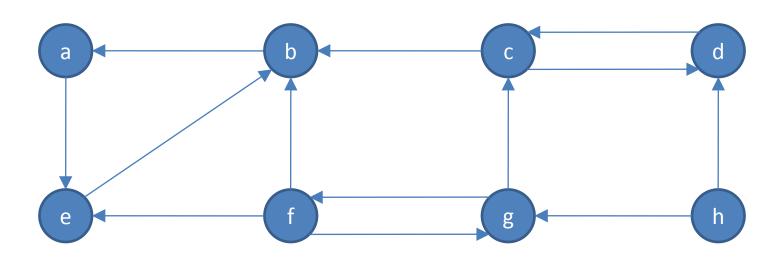
2

C



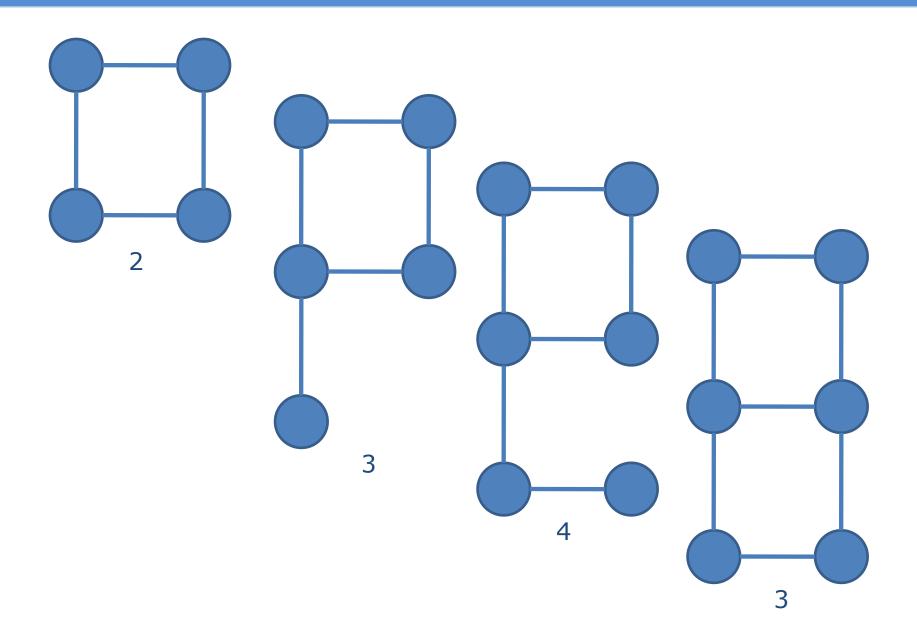


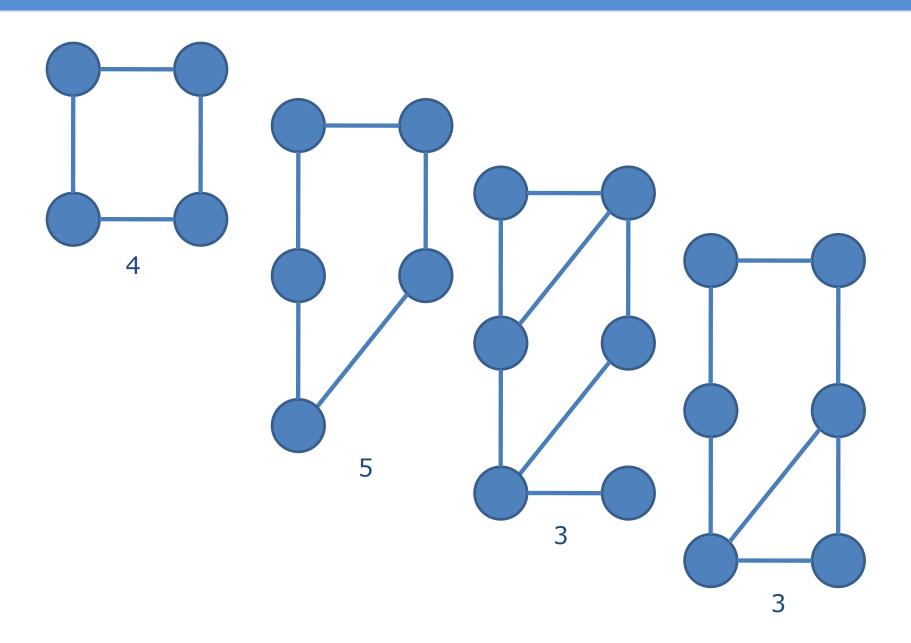


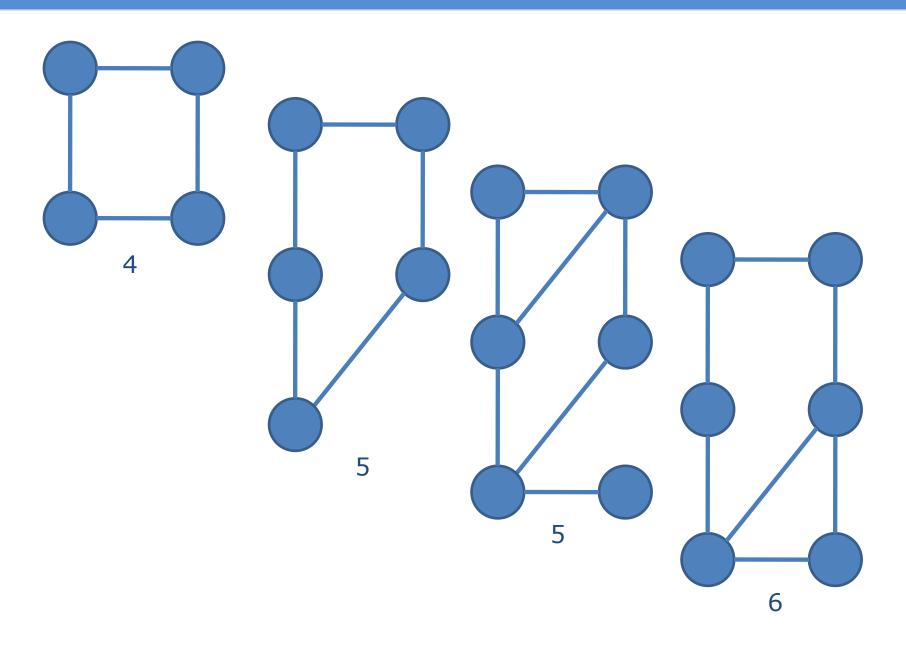


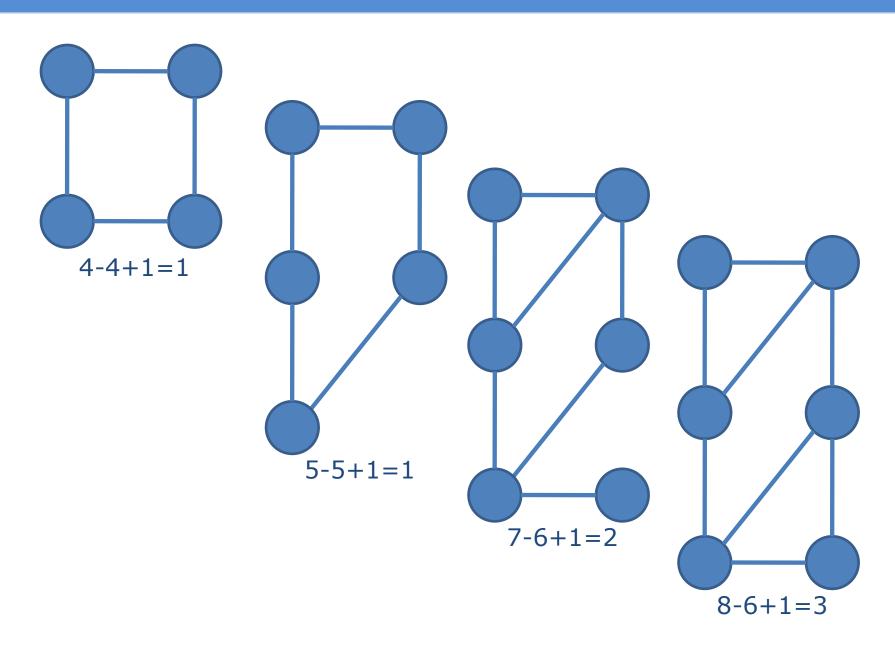
Mesures et indices

- <u>diamètre</u>: La longueur du plus court chemin entre les sommets les plus distants d'un graphe d mesure l'étendue d'un graphe, la longueur topologique entre deux sommets.
- maille: longueur du plus court cycle. Infinie pour un graphe acyclique.
- **circonférence** : longueur du plus grand cycle.
- nombre cyclomatique : indique le nombre de cycles que possède un réseau.
 - u = e-v+p
 - e: nombre d'arêtes, v: nombre de sommets et p: nombre de composantes connexes.
- Indice de **Pi**: Indique la relation entre la longueur totale du graphe L(G) et la distance le long du diamètre D(d). Un index élevé pointe vers un réseau développé. C'est une mesure de distance par unité de diamètre et un indicateur de la forme d'un réseau.
- Indice d'**Eta** : Indique la longueur moyenne des arcs. L'ajout de nouveaux sommets provoquera une décroissance d'Eta.
- Indice de **Beta** : Indique la relation entre le nombre d'arcs (e) sur le nombre de sommets (v).
- Indice **Gamma** (g) : Relation entre le nombre d'arcs observés et le nombre d'arcs possibles. La valeur est entre 0 et 1. Une valeur de 1 indique un réseau complètement connecté.
- <u>coéfficient d'agglomération</u>: nombre d'arêtes entre les voisins / nombre d'arêtes possibles
- <u>betweenness</u>: Nombre de plusc ourts chemins passant par un(e) sommet/arête









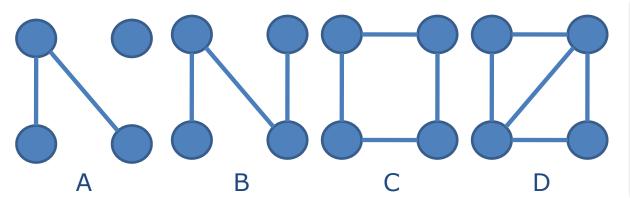
 Indice de Pi : Un index élevé pointe vers un réseau développé.

longueur : L(G)	diamètre : D(d)	Pi
130 km	75 km	1.733
245 km	75 km	3.266

• Indice d'Eta: L'ajout de nouveaux sommets provoque une décroissance.

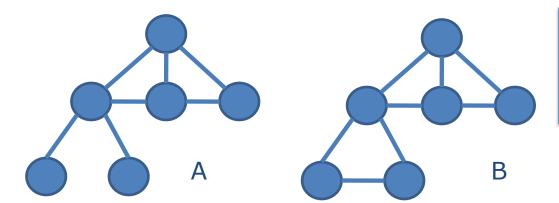
L(G)	Nombre d'arcs	Eta
130 km	15 arcs	8.666 km/link
130 km	25 arcs	5.3 km/link

• Indice **Beta**: Indique la relation entre le nombre d'arcs (*e*) sur le nombre de sommets (*v*).

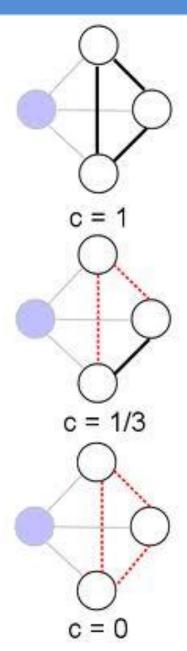


	е	v	Beta
Α	2	4	0.5
В	3	4	0.75
С	4	4	1.0
D	5	4	1.25

Indice **Gamma** (g): Relation entre le nombre d'arcs observés et le nombre d'arcs possibles. La valeur est entre 0 et 1. Une valeur de 1 indique un réseau complètement connecté.



	е	1/2v(v-1)	g
Α	7	15	0.466
В	8	15	0.533



source: Wikipedia

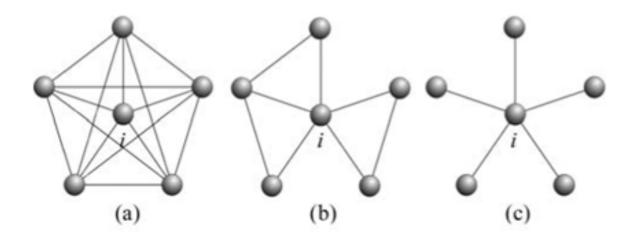
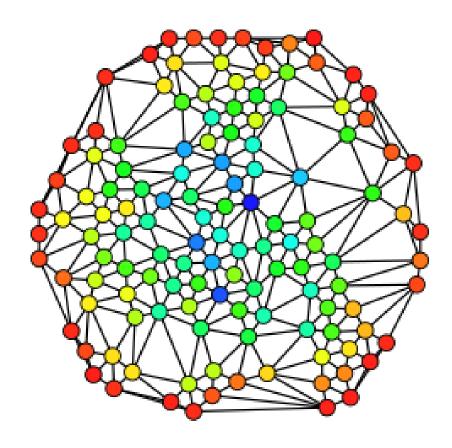
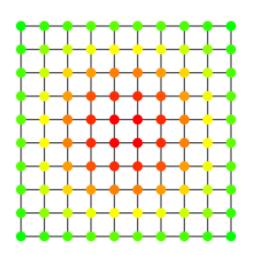


Figure 4 - Example of three networks and respective clustering coefficients (see Eq. (1)). In (a), $cc_i = \frac{10(2)}{5(4)} = 1$ (the vertices around *i* are fully connected), (b) $cc_i = \frac{3(2)}{5(4)} = 0.3$ and (c) $cc_i = \frac{0(2)}{5(4)} = 0$. The maximum number of edges among the neighbors of *i* is given by $k_i(k_i - 1)/2$.

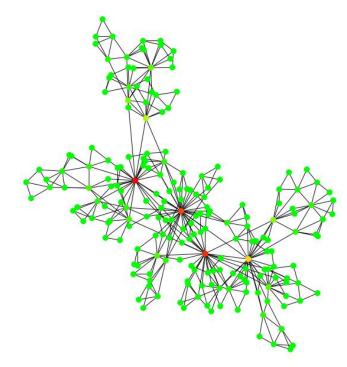
source: Costa et al., 2008



source : Wikipedia



source: graph stream-project.org



Un graphe est complet si pour toute paire de sommet, il existe au moins une arête les reliant.

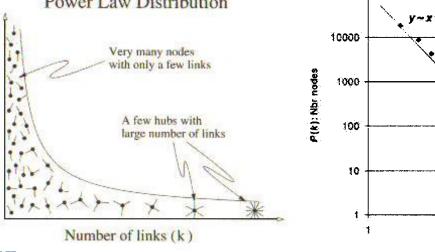
- Graphe biparti : partition des sommets en 2 ensembles U et V telle que les arêtes ont leurs extrémités dans chacun des ensembles.
- Arbre, forêt, arborescence

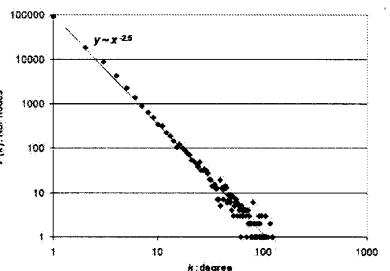
Réseau: graphe fortement connexe, sans boucle, avant plus d'un co

Power Law Distribution • nœud:s branche: Very many nodes with only a few links nœuds Planaire: lor A few hubs with

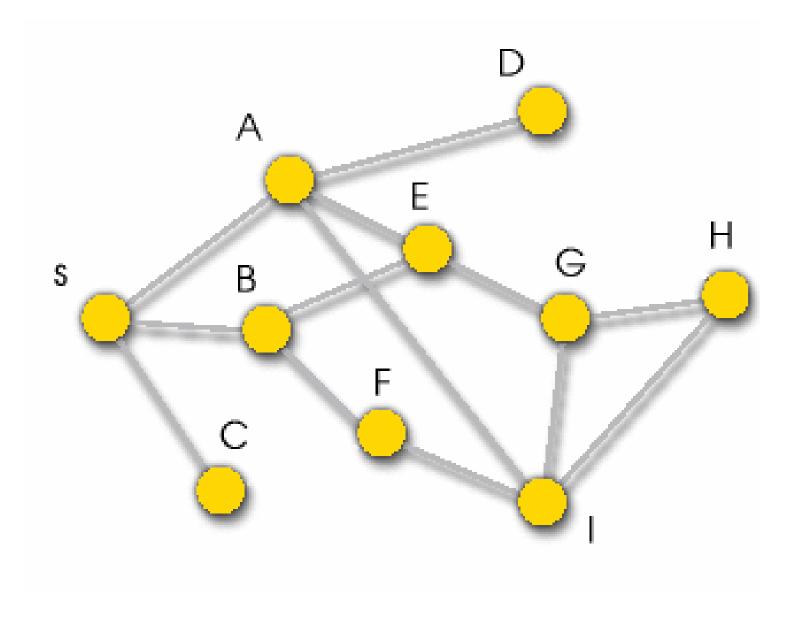
Libre échelle est proche d **Petit monde**

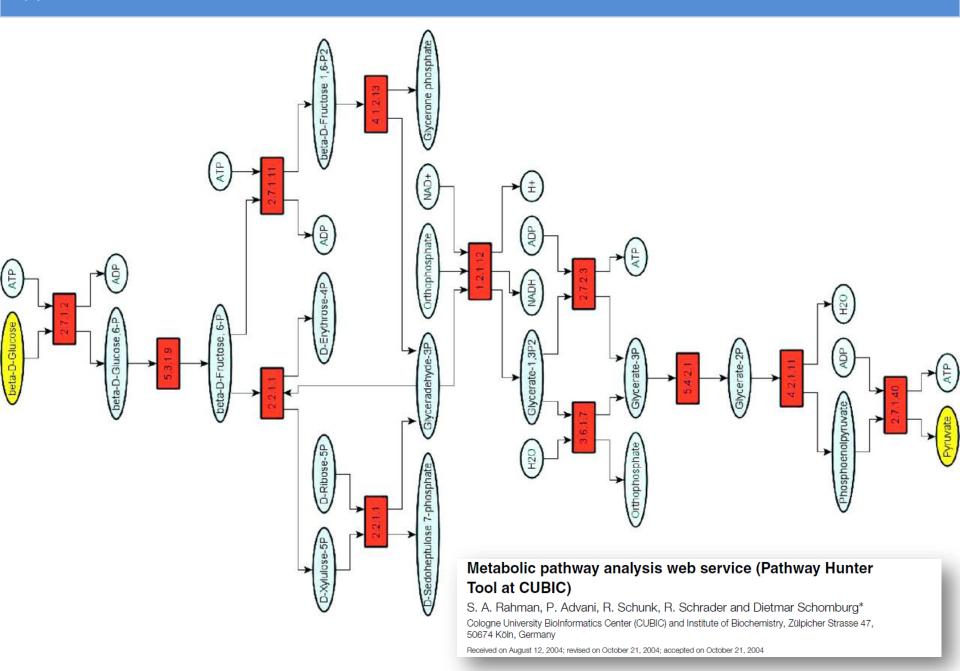
coefficient d' sommets faible.





```
BFS (graphe G, sommet s):
  \mathbf{f} = CreerFile()
  Marquer(s)
  Enfiler(f, s)
  dist[s]=0
  tant que non FileVide(f) faire
    \mathbf{x} = D\acute{e}filer(\mathbf{f})
    pour chaque successeur de x faire
       si NonMarqué(successeur) alors
         Marquer (sucesseur)
         Enfiler (f, successeur)
         dist[successeur] = dist[x]+ 1
```





- Sommet source s et matrice d'ajacence W
- Initialisation
 - un tableau D contenant D[x] la plus courte distance de s à x. Au départ D[x] = infini pour tout x (excepté D[s] = 0)
 - un tableau P conteant P[x] le prédécesseur de x dans le chemin de plus courte distance allant de s à x. Au départ ,P[x] = rien pour tout x
 - un ensemble C de sommets qu'il reste à parcourir. Au départ, C = V
- Boucle principale

```
tant que C non vide

x = ExtraireLePlusProche(C)

pour chaque successeur de x faire

si D[x] + W[x,successeur] < D[successeur] alors

D[successeur] = D[x] + W[successeur]

P[successeur] = x</pre>
```

Longueurs des plus courts chemins entre toutes les paires de sommets

- Algorithme de Floyd-Warshall
- A partir de la matrice d'adjacence W

- Remarque : La dernière ligne n'est nécessaire que si l'on souhaite reconstruire le plus court chemin entre 2 sommets
- Calcul du plus court chemin entre i et j à partir de D et N

```
si D[i,j] est infinie alors
   il n'y as pas de chemin entre i et j
chemin = InitialiserChemin(i)
k = N[i,j]
tant que k est défini faire
   Ajouter(chemin, k)
   k = N[k,j]
Ajouter(chemin, j)
Afficher(chemin)
```

Arbre couvrant de poids minimum

Algorithme de Kruskal

```
F = Ø
pour chaque e de TrierValuationsCroissantes(E) faire
si EstAcyclique(Union(F, e)) alors
F = Union(F, e)
Emergence of Met
```

Algorithme de Prim

```
V' = { x }
E' = {}
tant que V ≠ V'
    sélectionner (u,v) de poids minimum
        tel que u ∈ V' et v ∈ V \ V'
    V' = V' U {v}
    E' = E' U (u,v)
```

Emergence of Methicillin-Resistant *Staphylococcus aureus* of Animal Origin in Humans

Inge van Loo*1, Xander Huijsdens†1, Edine Tiemersma†, Albert de Neeling†, Nienke van de Sande-Bruinsma†, Desiree Beaujean†, Andreas Voss‡, and Jan Kluytmans§¶ ⊠

Author affiliations: *Elisabeth Hospital, Tilburg, the Netherlands; *National Institute for Public Health and the Environment, Bilthoven, the Netherlands; \$Amphia Hospital, Breda, the Netherlands; \$YUmc Medical Center, Amsterdam, the Netherlands; \$YUmc Medical Center, Amsterdam, the Netherlands;

Main Article

Figure 2

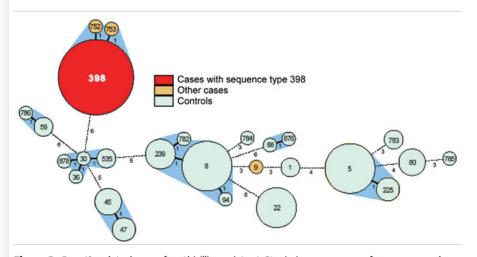
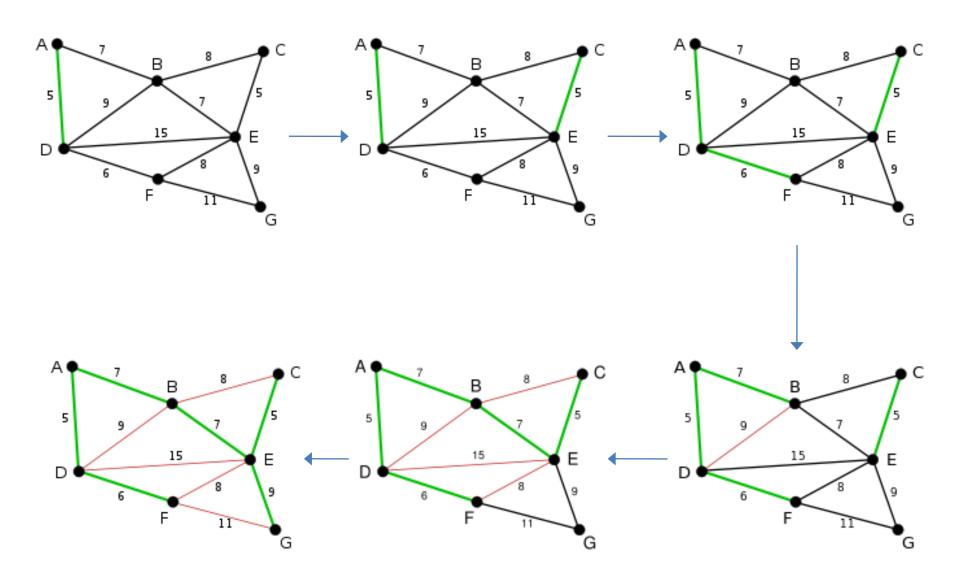


Figure 2. Genetic relatedness of methicillin-resistant *Staphylococcus aureus* from cases and controls, represented as a minimum spanning tree based on multilocus sequence typing (MLST) profiles. Each circle represents a sequence type, and numbers in the circles denote the sequence type. The size of the circle indicates the number of isolates with this sequence type. The number under and right of the lines connecting types denotes the number of differences in MLST profiles. The halos surrounding the circles indicate complexes of sequence types that differ by <3 loci.

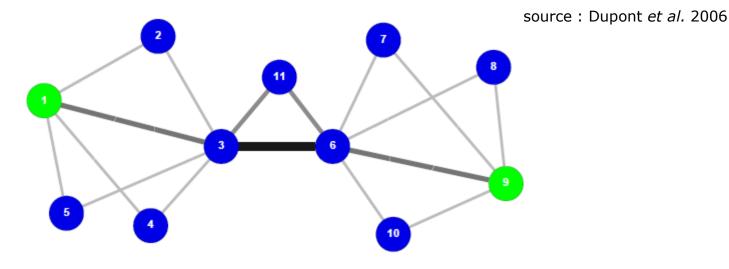


source : Wikipedia

Un exemple de matrice de distance entre ST

```
ST16 ST17 ST14 ST15 ST12 ST13 ST10 ST11 ST18 ST19 ST30 ST31 ST32 ST33 ST34 ST35 ST36 ST4 ST5 ST6 ST7 ST1 ST2
  ST3 ST8 ST9 ST29 ST28 ST23 ST22 ST21 ST20 ST27 ST26 ST25 ST24
ST14 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1 2 2 2 2 1 2 2 1 2 2
           2 2 2 2 2 1
                 2
                 2
ST13 1 1 1 1 1 0 1 1
         1 1 2 2 2 1
               2 2 2 2 2 2
            2 2 2 2
               2 2
                 2
                   2
                  2
2 2 2 2 2 2
                 2 2
                   2
ST31 2 2 2 2 2 2 2 1 2 2 1 0 1 1
                1 2 2 2 2 1
                 2 2
                   2 2
                     2
           1 1 0 1
1 1 0 1 1 1 2 2 2 2 2
               1 0
                 2
                   2 2
                     2
ST361222222211111110221222
             1 1 0 1 1 0 1 1
             1 1 1 0 1 1 0 1
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 0 1
           1 0 1 1
                     0
 1 1 1 0 1 1
                      1 0 1
2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 1
                2
                 2
                   2
                     2
                2
                  2
                    2
2 2
               2 2 2 2 2 2 2 0 2 2
             2
              2
               2
                2
                2
                 2
                  2
                   2
                    2
            2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 1
                       2
2 2
                 2 2 2 1
                     2
            2 2
              2
                2
                 2
                     2
               2
                  2
                    2
```

 Le plus court chemin n'est pas forcément le plus pertinent



BIOINFORMATICS

ORIGINAL PAPER

Vol. 26 no. 9 2010, pages 1211–1218 doi:10.1093/bioinformatics/btq105

Systems biology

Advance Access publication March 12, 2010

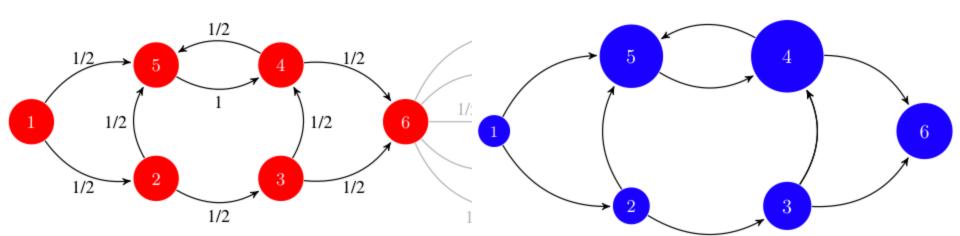
Pathway discovery in metabolic networks by subgraph extraction

Karoline Faust^{1,*}, Pierre Dupont², Jérôme Callut² and Jacques van Helden¹

¹Laboratoire de Bioinformatique des Génomes et des Réseaux (BiGRe), Université Libre de Bruxelles, Campus Plaine—CP263, Boulevard du Triomphe, 1050 Bruxelles and ²UCL Machine Learning Group, Computing Science and Engineering Department, Université catholique de Louvain, B-1348 Louvain-la-Neuve, Belgium

Associate Editor: Jonathan wren

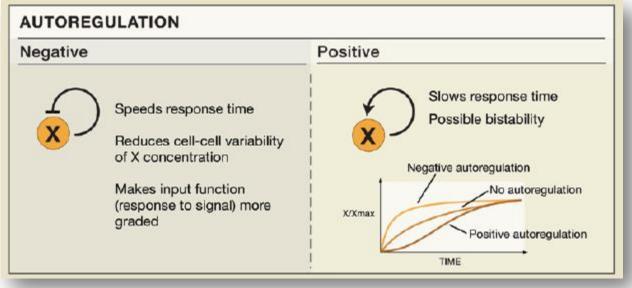
- Principe, rang d'un nœud = proportion de temps passé sur un nœud pour une marche aléatoire infinie
 - dépend du nombre d'arcs incidents
 - du rang des prédécesseurs
- Processus Markovien

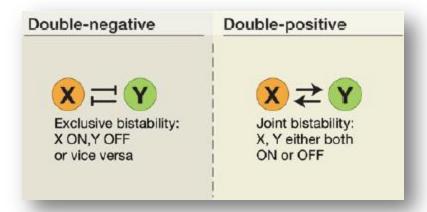


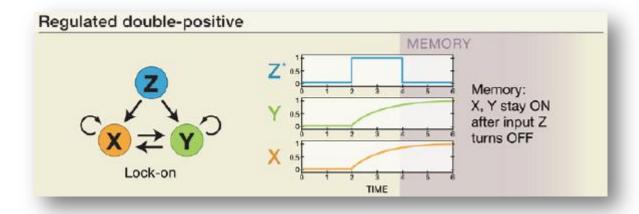
source: https://alliance.seas.upenn.edu

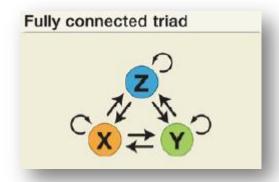
- Motif: Sous-graphe retrouvé de manière recurrente dans des réseaux biologiques dont la fréquence d'apparition est supérieure à son nombre d'occurrences dans un graphe aléatoire.
- Idée : architecture modulaire des réseaux biologiques
 - chaque motif possède une dynamique spécifique en terme de modulation ou d'intégration d'un signal et donc une dynamique fonctionnelle spécifique.

- Négative
 - ex: un facteur de transcription réprime la transcription du gène le codant.
- Positive
 - peut engendrer des distributions bimodales de type tout ou rien.

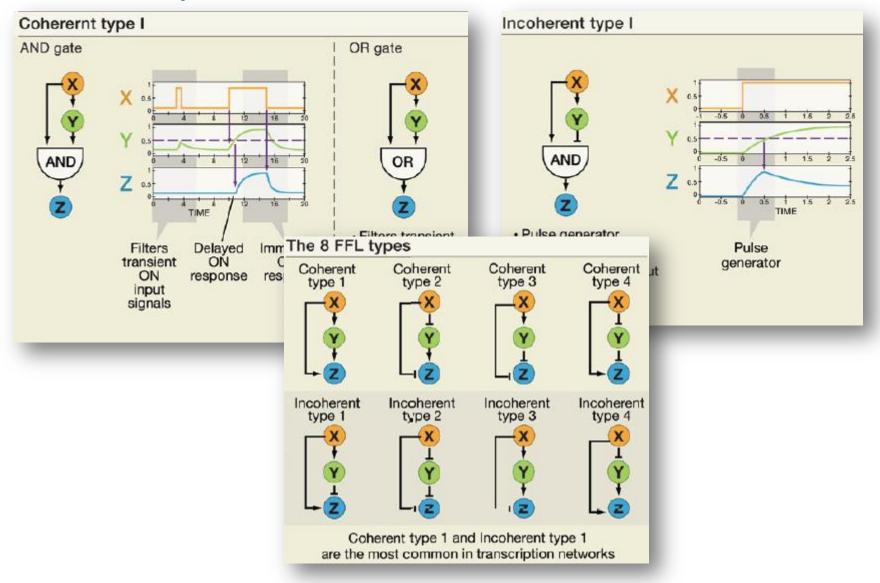




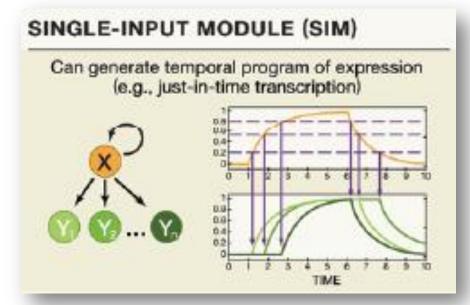




Très fréquemment observés



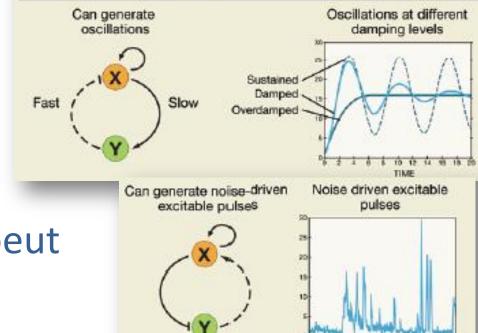
- X régule un ensemble de gènes cibles dont typiquement lui-même.
- permet l'expression coordonnée de gènes impliqués dans un même processus
- peut générer une expression temporelle à travers différents seuils pour chacune des cibles



 souvent des intéractions avec des échelles de temps différentes, asymétriques :

 l'activation lente (transcripion de Y) et la dégradation rapide de X peut générer des

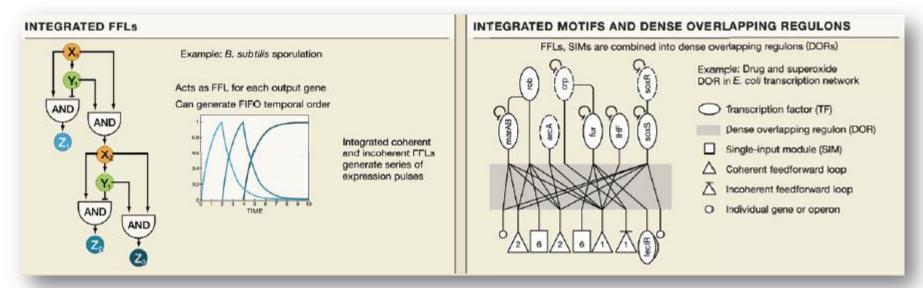
oscillations



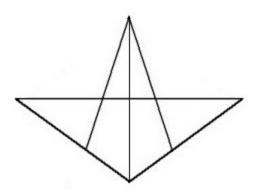
NEGATIVE-FEEDBACK LOOPS

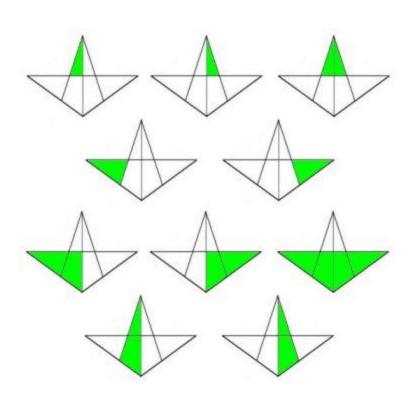
 le schéma opposé peut générer du bruit

- dynamique plus élaborée
 - comportement de type file
- Intégration du signal avec entrées et sorties multiples



• Combien y a-t-il de triangles?

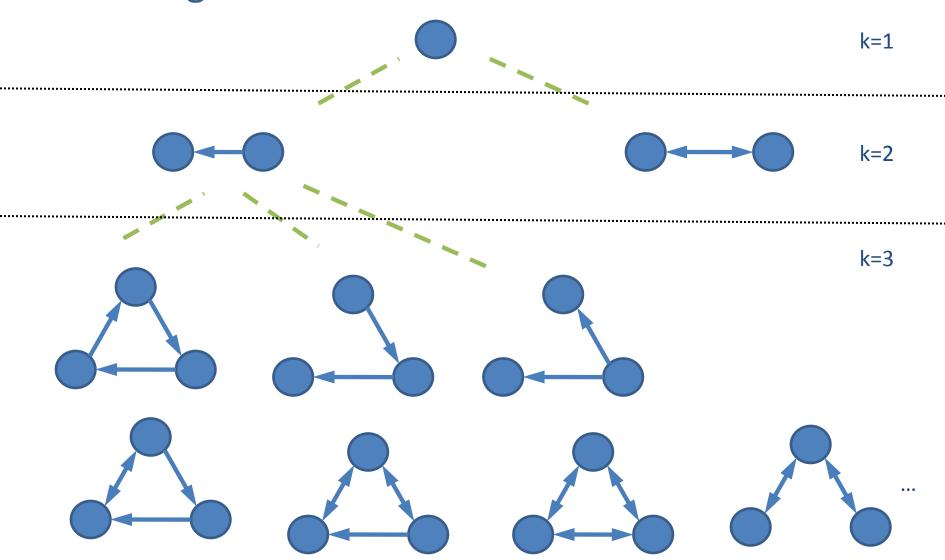




source : http://soutien67.fr/phpBB3/viewtopic.php?f=55&t=3546

- Problème difficile
 - taille du graphe
 - taille des motifs recherchés
- 2 approches
 - à partir du graphe, compter les motifs qui apparaissent (network centric)
 - à partir des motifs possibles, scanner le graphe pour chacun d'eux (motif centric)

Pattern growth tree



Occurrences des motifs : un problème vraiment difficile

Table 8: Computational cost for Kavosh and FANMOD algorithms on Homo sapiens network (times are in seconds, rows indicate different sizes of sub-graph and columns are related to different algorithms) and the numbers of sub-graphs

	3	4	5
Kavosh	15	2160	29794
FANMOD	36	5292	-
Number of sub-graphs	2750397	232652426	23287189708

Kavosh: a new algorithm for finding network motifs

Zahra Razaghi Moghadam Kashani¹, Hayedeh Ahrabian*^{2,3}, Elahe Elahi⁴, Abbas Nowzari-Dalini^{2,3}, Elnaz Saberi Ansari², Sahar Asadi², Shahin Mohammadi², Falk Schreiber^{5,6} and Ali Masoudi-Nejad*^{1,3}

Address: ¹Laboratory of Systems Biology and Bioinformatics, Institute of Biochemistry and Biophysics, University of Tehran, Tehran, Iran, ²School of Mathematics and Computer Science, University of Tehran, Tehran, Iran, ³Center of Excellence in Biomathematics, University of Tehran, Tehran, Iran, ⁴School of Biology, University of Tehran, Tehran, Iran, ⁵Institute for Computer Science, Martin-Luther-University Halle-Wittenberg, Halle, Germany and ⁶Leibniz Institute of Plant Genetics and Crop Plant Research (IPK), Gatersleben, Germany

Email: Zahra Razaghi Moghadam Kashani - razaghi@ibb.ut.ac.ir; Hayedeh Ahrabian* - ahrahbian@ut.ac.ir; Elahe Elahi - elahe.elahi@khayam.ut.ac.ir; Abbas Nowzari-Dalini - nowzari@ut.ac.ir; Elnaz Saberi Ansari - elnaz_ansari@khayam.ut.ac.ir; Sahar Asadi - saharasadi@gmail.com; Shahin Mohammadi - shahin.mohammadi@gmail.com; Falk Schreiber - schreiber@ipk-gatersleben.de; Ali Masoudi-Nejad* - amasoudin@ibb.ut.ac.ir

* Corresponding authors

Published: 4 October 2009

BMC Bioinformatics 2009, 10:318 doi:10.1186/1471-2105-10-318

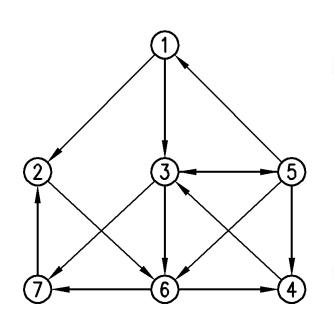
Received: 17 March 2009 Accepted: 4 October 2009

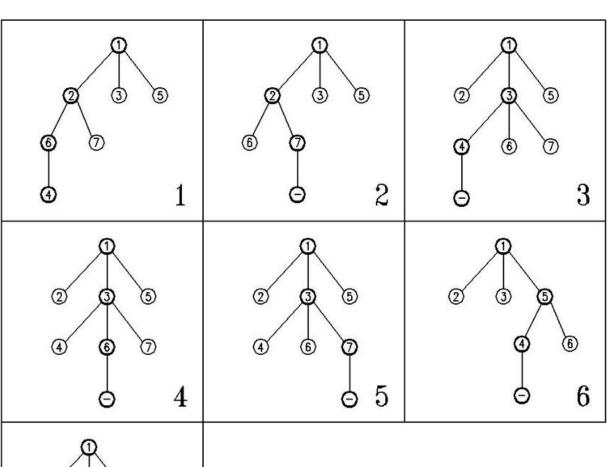
This article is available from: http://www.biomedcentral.com/1471-2105/10/318

• 2 Etapes :

- Enumération des sous-graphes de taille k observés contenant un sommet donné (approche network centric)
- Elimination de ce sommet et passage au suivant (permet de générer les autres sous-graphes ne contenant pas ce sommet)
- Classification des sous-graphes obtenus en classes d'isomorphisme (sous-graphes ayant même structure/topologie)

- Exploite le nombre de façons d'obtenir k-1 en sommant des entiers
 - ex: pour k=4, on a 1+1+1 ou 1+2 ou 2+1 ou 3
- Utilisé pour extraire les sous-graphes à partir d'un sommet
 - Les sommets du graphe sont numérotés arbitrairement de 1 à l'ordre du graphe
 - on part du sommet de départ et on sélectionne les voisins successivement. Par exemple pour 1+1+1, on prend 1 voisin, puis un voisin du voisin, puis un voisin du voisin du voisin (3 niveaux)
 - un sommet est marqué si il est adjacent d'un sommet sélectionné à un niveau inférieur

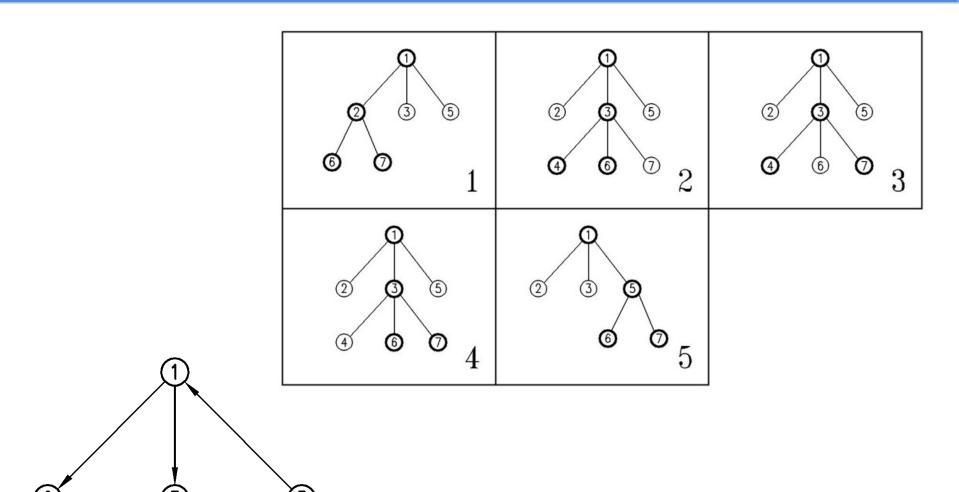




2 3 S T

pour (1,1,1)

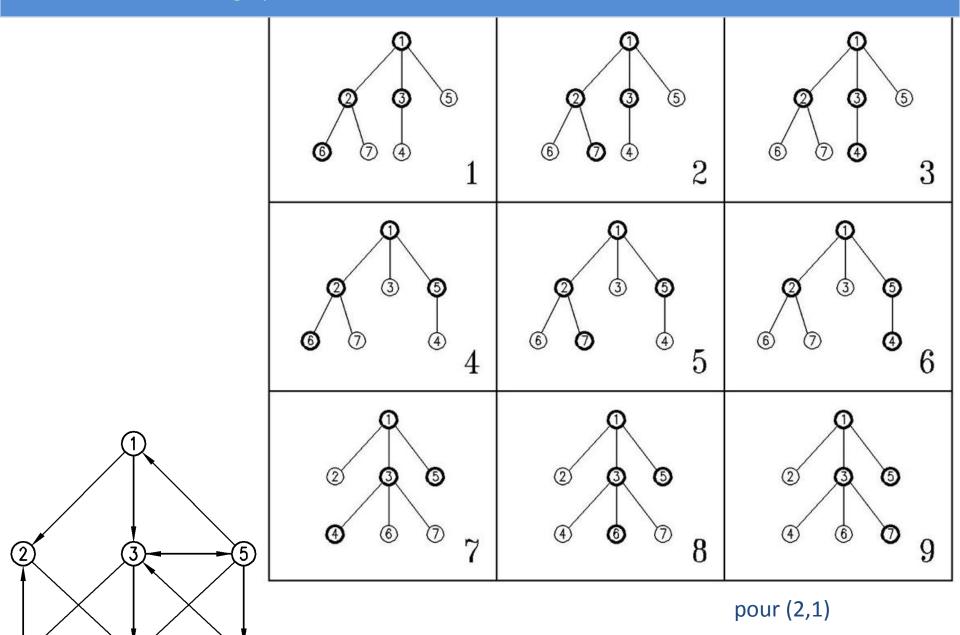
source : Kashani et al. 2009



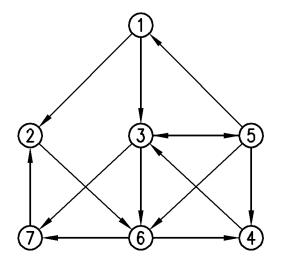
pour (1,2)

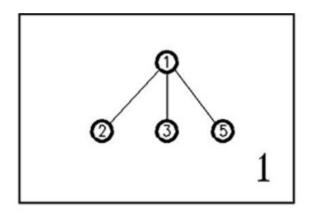
source: Kashani et al. 2009

Enumeration des sous-graphes de taille k contenant un sommet



source : Kashani et al. 2009

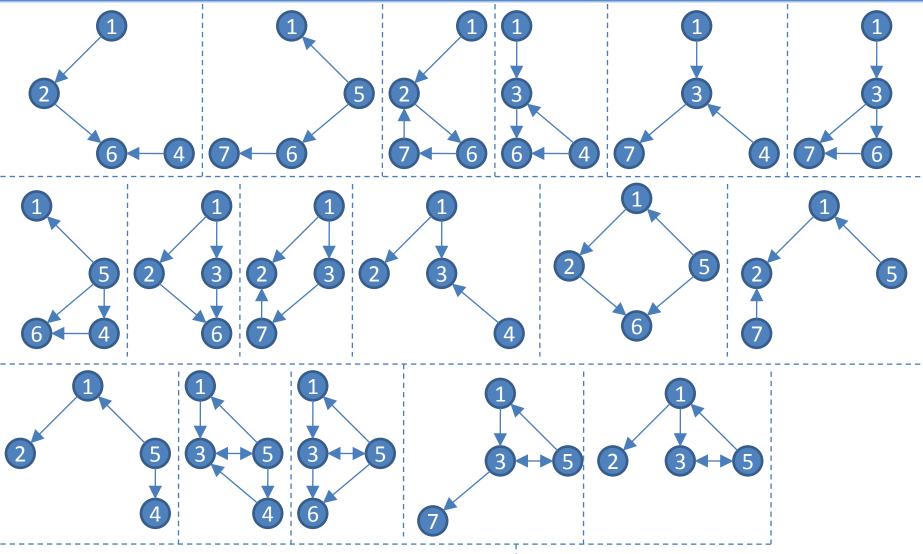




pour (3)

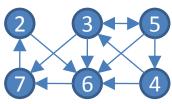
source: Kashani et al. 2009

Sous-graphes contenant le sommet 1



Même méthode sur le graphe cicontre (arbre de racine 2).

Puis, en retirant le sommet de 2, ...



Ensuite, détermination du nombre d'occurrences de chaque motif

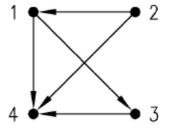
- 2 graphes ont mêmes topologie si ils sont isomorphes
- Représentation canonique d'un graphe dont les sommets ne sont pas étiquetés
 - Programme NAUTY développé par McKay à partir de *Practical Graph Isomorphism*, Congressus Numerantium, 30 (1981) 45-87
 - Principe:
 - la matrice d'adjacence est représentée par une chaîne de caractères (concaténation des lignes)
 - réorganisation de la matrice (tri lexicographique) afin d'obtenir le mot le plus loin par rapport à l'ordre lexicographique

Problème difficile :

- n sommets
- n! ordres possibles
- ex: n=4

Figure 3

a,b,c,d	b,a,c,d	d,a,b,c	c,a,b,d
a,b,d,c	b,a,d,c	d,a,c,b	c,a,d,b
a,c,b,d	b,c,a,d	d,b,a,c	c,b,a,d
a,c,d,b	b,c,d,a	d,b,c,a	c,b,d,a
a,d,b,c	b,d,a,c	d,c,a,b	c,d,a,b
a,d,c,b	b,d,c,a	d,c,b,a	c,d,b,a



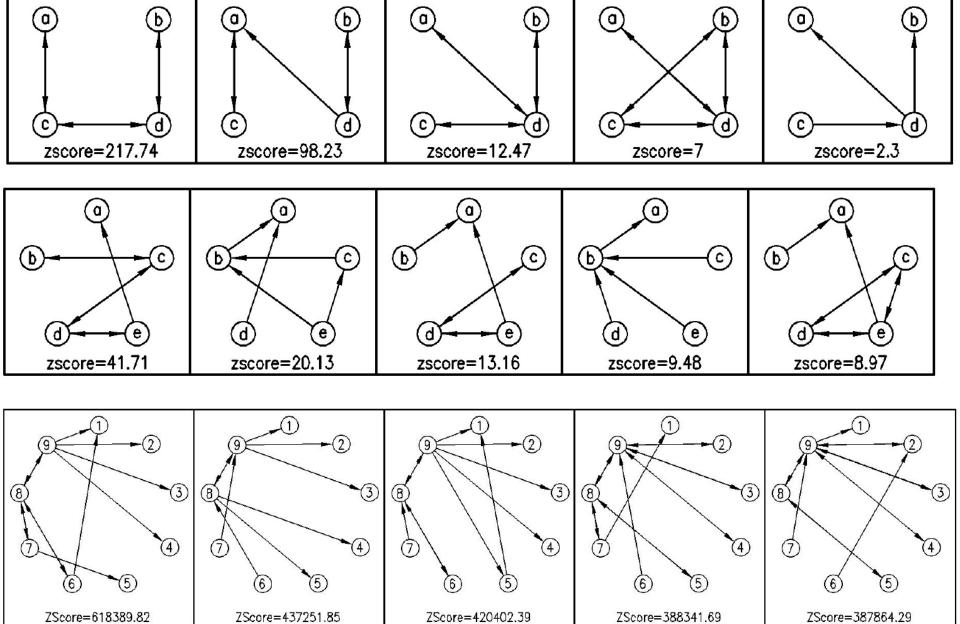
	1	2	3	4
1	0	0	1	1
2	1	0	0	1
3	0	0	0	1
4	0	0	0	0

Sample graph with its adjacency matrix. A sample graph is shown in (a). As there are 4 vertices in this graph, there are 4! permutations on its vertices to indicate its different adjacency matrices and so different strings according to NAUTY description. The adjacency matrix in (b) reflects (1, 2, 3, 4) ordering of vertices. Among all different permutations (2, 1, 3, 4) ordering, creates the largest string which its related adjacency matrix is shown in (c) and this is the one known as canonical labeling.

source: Kashani et al. 2009

- Comparaison du nombre d'occurrences observé dans le réseau par rapport à des graphes aléatoires
- Difficultés :
 - nombre de graphes aléatoires
 - modèle de génération des graphes aléatoires
- Mesures couramment utilisées :
 - Fréquence : désigne en fait le nombre d'occurrences du motifs
 - z-score : (nombre observé moyenne dans les graphes aléatoire) / écart type
 - p-valeur : nombre de graphes aléatoires dans lequel le motif apparaît de manière plus fréquente / nombre de graphes aléatoires

Application au réseau métabolique de E. coli [Kashani et al., 2009]



 Des approches très variées et de nombreuses méthodes existantes

- Abordées ici :
 - Graphes quelconques
 - modèle physique : Fruchterman & Reingold
 - High Dimensional Embedding
 - Arbres et arborescences
 - dessin circulaire
 - dessin non cicrulaire

- S'inspire de la physique des particules (et des méthodes précédentes):
 - « At a distance of about 1fm the strong nuclear force is attractive and about 10 times the electric force between two protons. The force decreases rapidly with increasing distance, becoming completely negligible at about 15 times this separation. When two nucleons are within about 0-4fm of each other, the strong nuclear forces become repulsive? Thus nuclei do not collapse. »

mais il n'est pas nécessaire d'être réaliste, juste esthétique.

Principes

- les sommets connectés par une arêtes devraient être dessinés proches les uns des autres
- les sommets ne devraient pas être dessinés trop proches les uns des autres

```
for i in 1..nbIterations
  # calculate repulsive forces
  foreach v in V
      v.disp = 0
      for \mathbf{u} in \mathbf{V} \setminus \{\mathbf{v}\}
             delta = v.pos - u.pos
             v.disp = v.disp + Fr(delta) * sign(delta)
  # calculate attractive forces
  foreach e in E
      delta = e.v.pos - e.u.pos
      e.v.disp = e.v.disp - Fa (delta) * sign (delta)
      e.u.disp = e.u.disp + Fa (delta) * sign (delta)
  # limits (temperature and frame) & displacements
  foreach v in V
      v.pos += sign(v.disp) * min(dispMax, v.disp)
      v.pos.x = min(xMax, max(xMin, v.pos.x))
      v.pos.y = min(yMax, max(yMin, v.pos.y))
  # decrease temperature (maximum displacement)
  dispMax = cool(dispMax)
```

k la distance optimale entre 2 sommets

$$k = C \sqrt{\frac{area}{|V|}}$$

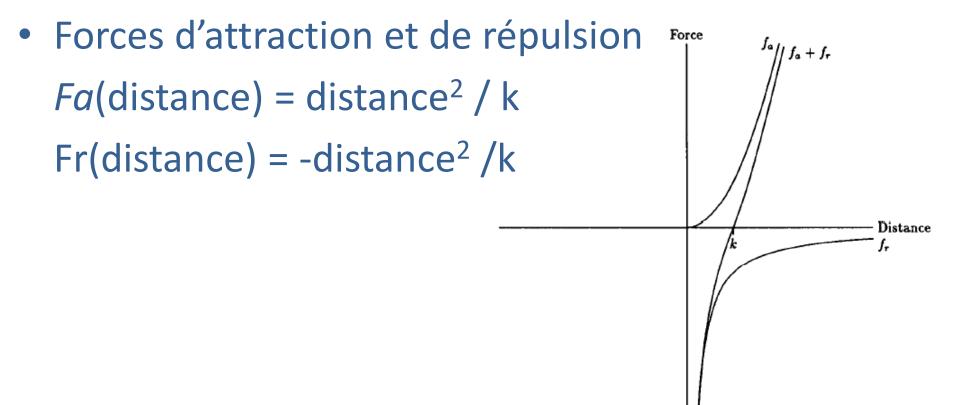


Figure 2. Forces versus distance

source: Fruchterman and Reingold 1991

- A chaque itération, l'algorithme calcule les interactions entre chaque paire de sommets
- Principe :
 - placer les sommets sur une grille

calculer les interactions entre sommets proches

(distance < 2k)

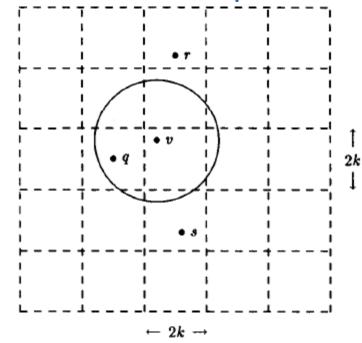


Figure 7. Calculating repulsive forces using the grid-square algorithm

source: Fruchterman and Reingold 1991

- A chaque itération, chaque sommet ne peut se déplacer que d'une distance maximale
- Cette distance maximale décroit au fur et à mesure des itérations

• Idée:

- On autorise de grands déplacements en début de procédure lorsqu'on a placé les sommets au hasard
- A mesure des itérations, le placement des sommets devrait converger, et donc on autorise des déplacements moinds grands

Remarques:

- Il est possible de partir d'une configuration non aléatoire afin de minimiser le nombre d'itérations
- Possibilité d'interagir avec le rendu

- Pincipal atout : sa rapidité
- Principe :
 - Dessiner le graphe « facilement » dans un espace ayant un grand nombre de dimensions (typiquement 50)
 - Projeter ce dessin dans un espace à 2 ou 3 dimensions
 - Astuce : faire une ACP pour déterminer de quel point de vue se placer pour faire la projection

- Distance entre chaque paire de sommets
 - avec BFS ou Dijsktra par exemple
- Choix de m pivots parmi les sommets
 - ces pivots devraient être distribués uniformément
 - à chaque pivot est associé un axe
 - les coordonnées de chaque sommet sur un axe correspondent à la plus courte distance entre le sommet et le pivot
- Le premier pivot est pris au hasard
- Les suivants sont choisis de manière à maximiser leur distance à l'ensemble des pivots déjà sélectionnés

- Après l'étape précédente, on dispose des coordonnées des sommets dans un espace à m dimensions
 - en ligne : les *n* individus (sommets)
 - en colonne : les coordonnées (variables) pour les m axes (pivots)
- A partir d'une analyse en composantes principales, les vecteurs propres et leur valeur propre associée fournissent la transformation à appliquer pour obtenir les coordonnées des sommets dans un espace à 2 ou 3 dimensions.

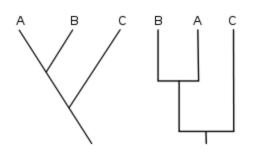
source: Harel and Koren 2004

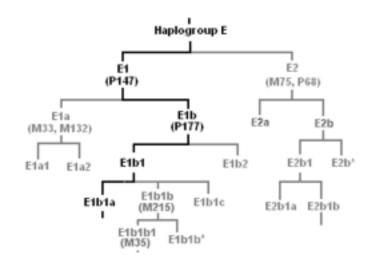
 Expression parenthésée : format Newick ou New Hampshire d'où l'extension de fichier typiquement .nw ou .nhx

Exemples :

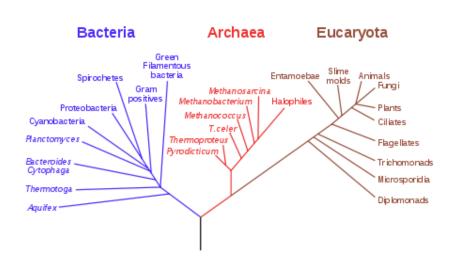
Etiquettes	Distances	Exemple
		(,,(,));
Feuilles seulement		(A,B,(C,D));
Tous		(A,B,(C,D)E)F;
	Tous sauf la racine	(:0.1,:0.2,(:0.3,:0.4):0.5);
	Tous	(:0.1,:0.2,(:0.3,:0.4):0.5):0.0;
Feuilles seulement	Tous sauf la racine	(A:0.1,B:0.2,(C:0.3,D:0.4):0.5);
Tous	Tous sauf la racine	(A:0.1,B:0.2,(C:0.3,D:0.4)E:0.5)F;
Tous	Tous sauf la racine	((B:0.2, (C:0.3, D:0.4) E:0.5) F:0.1) A;

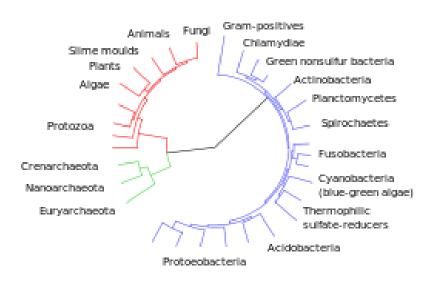
Cladogrammes (pas de longueur de branche)





Phylogrammes





source : Wikipedia

- Généralement : dessin récursif à partir de la racine (ou d'une branche interne servant de racine).
- Répartition des feuilles sur l'espace disponible
 - largeur ou hauteur disponible pour du non circulaire : L/#feuilles
 - angle pour du circulaire : A/#feuilles
- Tracé de la branche (selon sa longueur ou selon la profondeur dans l'arbre)
- Tracé de l'arc ou du rateau
- Appel récursif sur les descendants