

TP 3 : Études des mesures de centralités

Rushed Kanawati

27 octobre 2022

- 1 Télécharger les réseaux de benchmark : `dolphins.gml`, `karate.gml`, `football.gml`, `polbooks.gml` de <http://lipn.fr/~kanawati/datasets>
- 2 Développer une fonction `centrality_vis(graphe, centrality)` qui visualise le graphe `graphe` en modifiant la taille de chaque nœud d'une manière proportionnelle à la centralité du nœud selon la fonction `centrality`. Tester et montrer les résultats avec les mesure de centralités usuelles : `degree`, `closeness`, `betweenness`.
- 3 Proposer une fonction `Borda_ER` qui mets en œuvre l'algorithme de Borda pour la fusion de préférences
- 4 Proposer une fonction `Condorcet_ER` qui mets en œuvre l'algorithme de Condorcet local pour la fusion des préférences.
- 5 Pour chaque réseaux de benchmark, calculer le tri des nds selon l'ensemble des centralités `degree`, `closeness`, `betweenness`, `pagerank`, `coreness` et en utilisant les deux fonction de fusion de préférences `borda` et `condorcet`.
- 6 Pour chaque réseau de benchamark, calculer la mesure de corrélation de rangs `kendall` entre les listes des nœuds triée selon les centralités suivantes : `degree`, `closeness`, `betweenness`, `pagerank`, `coreness`
- 7 Développer une fonction `embed(graphe)` qui renvoie une représentation du graphe `graphe` sous forme de vecteur de corrélations deux à deux des liste de nœuds triées selon les centralités suivantes : `degree`, `closeness`, `betweenness`, `pagerank`, `coreness`
- 8 Utiliser les fonctions de génération de graphes aléatoires `erdos_renyi`, `watts` et `barabasi` pour générer 100 graphes différents de chaque modèle. Calculer la représentation de chaque graphe généré avec la fonction `embed` et appliquer une fonction de clustering sur les représentations obtenues. Commenter le résultat.