

# TP1

## Very Large Graph

### I. Introduction Graphe et Spark

Cours : <https://miat.inrae.fr/schiex/Export/Graphe-Slides.pdf>

Résumé : <https://www.dil.univ-mrs.fr/~gcolas/algo-licence/slides/graphes-intro-algo2.pdf>

Résumé :

<https://www.imo.universite-paris-saclay.fr/~ruette/mathsdiscrètes/resumecoursGraph2012-reduit.pdf>

Exemples : <https://www.dil.univ-mrs.fr/~gcolas/algo-licence/slides/graphes-algo1.pdf>

Clustering : [https://lrouviere.github.io/INP-HB/cours\\_graphes.pdf](https://lrouviere.github.io/INP-HB/cours_graphes.pdf)

Spark cheat sheet :

<https://www.datasciencecentral.com/wp-content/uploads/2021/10/2808331195.jpg>

### II. Exercice de recherche de cliques maximales dans un Graphe

Ressources :

[https://fr.wikipedia.org/wiki/Clique\\_\(th%C3%A9orie\\_des\\_graphes\)](https://fr.wikipedia.org/wiki/Clique_(th%C3%A9orie_des_graphes))

[https://fr.wikipedia.org/wiki/Algorithme\\_de\\_Bron-Kerbosch](https://fr.wikipedia.org/wiki/Algorithme_de_Bron-Kerbosch)

[https://fr.wikipedia.org/wiki/D%C3%A9g%C3%A9n%C3%A9rescence\\_\(th%C3%A9orie\\_des\\_graphes\)](https://fr.wikipedia.org/wiki/D%C3%A9g%C3%A9n%C3%A9rescence_(th%C3%A9orie_des_graphes))

Implémentation en Python en suivant ces pseudo-codes :

Les graphes seront représentés avec Networkx, l'affichage avec Matplotlib et les graphes peuvent être générés de manière aléatoire (par exemple Erdos Renyi

[https://networkx.org/documentation/stable/reference/generated/networkx.generators.random\\_graphs.erdos\\_renyi\\_graph.html](https://networkx.org/documentation/stable/reference/generated/networkx.generators.random_graphs.erdos_renyi_graph.html))

### Simple/naïf

fonction recherche\_clique(graphe G):

n = nombre de sommets de G

taille\_max\_clique = 0

clique\_max = ensemble vide

pour chaque sous-ensemble S de sommets de G:

si la taille de S > taille\_max\_clique et est\_clique(G, S):

taille\_max\_clique = taille de S

clique\_max = S

retourner clique\_max

```

fonction est_clique(graphe G, ensemble S):
  pour chaque paire de sommets v, w dans S:
    si v n'est pas adjacent à w dans G:
      retourner faux
  retourner vrai

```

## Bron Kerbosch

```

algorithme BronKerbosch1(R, P, X)
  si P et X sont vides alors
    déclarer que R est une clique maximale
  pour tout sommet v dans P faire
    BronKerbosch1(R ∪ {v}, P ∩ N(v), X ∩ N(v))
    P := P \ {v}
    X := X ∪ {v}

```

```

BronKerbosch1(∅, V, ∅) //appel initial

```

## Bron Kerbosch pivot

```

algorithme BronKerbosch2(R, P, X)
  si P et X sont vides alors
    déclarer que R est une clique maximale
  choisir un sommet pivot u dans P ∪ X
  pour tout sommet v dans P \ N(u) faire
    BronKerbosch2(R ∪ {v}, P ∩ N(v), X ∩ N(v))
    P := P \ {v}
    X := X ∪ {v}

```

## Bron Kerbosch pivot et dégénérescence

```

algorithme BronKerbosch3(G)
  P = V(G)
  R = ∅
  X = ∅
  pour tout sommet v visités dans un ordre de dégénérescence de G
faire
    BronKerbosch2({v}, P ∩ N(v), X ∩ N(v))
    P := P \ {v}
    X := X ∪ {v}

```

## Dégénérescence

- Initialiser la liste de sortie  $L$  à la liste vide.
- Calculer une valeur  $d_v$  pour chaque sommet  $v$  de  $G$ , qui est le nombre de voisins de  $v$  qui n'est pas déjà dans  $L$  (initialement, il s'agit donc du degré des sommets dans  $G$ ).
- Initialiser un tableau  $D$  tel que  $D[i]$  contienne la liste des sommets  $v$  qui ne sont pas déjà dans  $L$  pour lesquels  $d_v = i$ .
- Initialiser la valeur  $k$  à 0.

- Répéter  $n$  fois:
  - Parcourir les cellules du tableau  $D[0], D[1], \dots$  jusqu'à trouver un  $i$  pour lequel  $D[i]$  est non-vide.
  - Mettre  $k$  à  $\max(k, i)$ .
  - Sélectionner un sommet  $v$  de  $D[i]$ , ajouter  $v$  en tête de  $L$  et le retirer de  $D[i]$ .
  - Pour chaque voisin  $w$  de  $v$  qui n'est pas déjà dans  $L$ , retirer une unité de  $d_w$  et déplacer  $w$  de la cellule de  $D$  correspondant à la nouvelle valeur de  $d_w$ .