

# Graphe d'amitié entre étudiants

## Projet Neo4j - Base de données orientée graphes

Rachidi et équipe

Université

24 novembre 2025

# Sommaire

- 1 Introduction
- 2 Modélisation
- 3 Implémentation
- 4 Analyses
- 5 Scripts Python
- 6 Résultats
- 7 Scénarios avancés
- 8 Conclusion

## Problématique

- Modéliser un réseau social
- Analyser les relations d'amitié
- Recommander de nouveaux amis
- Visualiser les communautés

## Pourquoi Neo4j ?

- Base orientée graphes
- Relations = citoyens de 1ère classe
- Requêtes intuitives (Cypher)
- Performance sur les graphes

## Objectif

Créer un graphe social complet avec analyses et recommandations

# Technologies utilisées

**Neo4j 5.x**

Base de données

**Cypher**

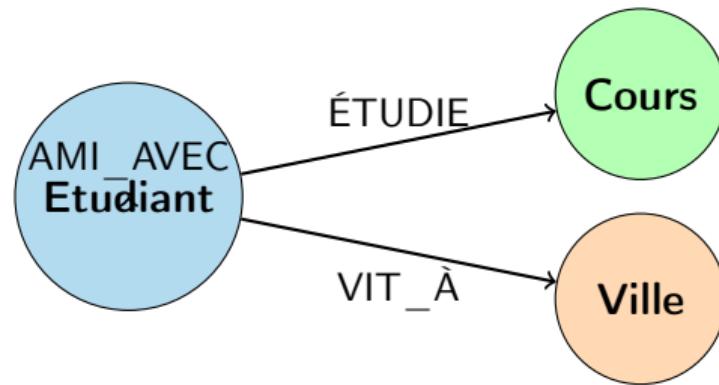
Langage de requête

**Python 3.x**

Scripts d'analyse

**NetworkX**

Visualisation



## Propriétés principales

- **Etudiant** : nom, prénom, age, email, filière, hobbies
- **AMI\_AVEC** : depuis, force (1-10), type (proche/etudes/sport)
- **ÉTUDIE** : année, note, présence

# Contraintes et index

```
// Contraintes d'unicité
CREATE CONSTRAINT student_id_unique
FOR (e:Etudiant) REQUIRE e.student_id IS UNIQUE;

CREATE CONSTRAINT cours_code_unique
FOR (c:Cours) REQUIRE c.cours_code IS UNIQUE;

// Index pour performances
CREATE INDEX etudiant_nom_index
FOR (e:Etudiant) ON (e.nom);

CREATE INDEX cours_code_index
FOR (c:Cours) ON (c.cours_code);
```

# Création d'un étudiant

```
CREATE (rachidi:Etudiant {  
    student_id: 'ETU001',  
    nom: 'Diallo',  
    prenom: 'Rachidi',  
    age: 22,  
    email: 'rachidi.diallo@univ.fr',  
    filiere: 'Informatique',  
    niveau: 'M1',  
    ville: 'Paris',  
    hobbies: ['programmation', 'football'],  
    date_inscription: date('2023-09-01')  
})
```

# Relations d'amitié bidirectionnelles

```
MATCH (rachidi:Etudiant {student_id: 'ETU001'})
MATCH (marie:Etudiant {student_id: 'ETU002'})

// Cr er les deux sens
CREATE (rachidi)-[:AMI_AVEC {
    depuis: date('2023-09-15'),
    force: 9,
    type: 'proche'
}] ->(marie)

CREATE (marie)-[:AMI_AVEC {
    depuis: date('2023-09-15'),
    force: 9,
    type: 'proche'
}] ->(rachidi)
```

# Jeu de données initial

Élément	Nombre	Détails
Étudiants	6	3 villes différentes
Cours	5	INFO301 à INFO305
Amitiés	8 paires	16 relations (bidirect.)
Inscriptions	17	Avec notes et présence

## Diversité

Différentes filières, niveaux, hobbies, forces d'amitié

## 1. Lister tous les étudiants

```
MATCH (e:Etudiant)
RETURN e.nom, e.prenom, e.ville
ORDER BY e.nom;
```

## 2. Trouver les amis de Rachidi

```
MATCH (e:Etudiant {nom: 'Diallo'}) -[:AMI_AVEC]->(ami)
RETURN ami.nom + ' ' + ami.prenom as ami,
       ami.ville;
```

## Étudiants les plus populaires

```
MATCH (e:Etudiant) -[:AMI_AVEC] ->(:Etudiant)
WITH e, COUNT(*) as nb_amis
RETURN e.nom + ' ' + e.prenom as etudiant ,
       nb_amis
ORDER BY nb_amis DESC
LIMIT 5;
```

## Résultats

- Rachidi Diallo : 4 amis
- Marie Dupont : 4 amis
- Ahmed Ben Ali : 3 amis

# Recommandations d'amitié

```
MATCH (e1:Etudiant {nom: 'Diallo'})  
      -[:AMI_AVEC]->()-[:AMI_AVEC]->(e2:Etudiant)  
WHERE NOT (e1)-[:AMI_AVEC]->(e2) AND e1 <> e2  
WITH e2, COUNT(*) as amis_commun  
RETURN e2.nom + ' ' + e2.prenom as suggestion,  
      amis_commun  
ORDER BY amis_commun DESC  
LIMIT 5;
```

## Principe

Recommander des personnes avec qui on a des amis en commun

# Performance académique

```
MATCH (e:Etudiant)-[r: TUDIE ] ->(c:Cours)
WITH e, AVG(r.note) as moyenne
RETURN e.nom + ' ' + e.prenom as etudiant ,
       ROUND(moyenne * 100) / 100 as moyenne
ORDER BY moyenne DESC;
```

# Connexion Neo4j

```
from neo4j import GraphDatabase

class Neo4jConnection:
    def __init__(self, uri, user, password):
        self.driver = GraphDatabase.driver(uri,
                                            auth=(user, password))

    def query(self, query, parameters=None):
        with self.driver.session() as session:
            result = session.run(query, parameters or {})
        return [dict(record) for record in result]
```

## Utilisation

```
conn = Neo4jConnection("bolt://localhost:7687", "neo4j", "password")
```

## Fonctionnalités

- Graphe du réseau d'amitiés
- Statistiques par étudiant
- Statistiques par cours
- Export en PNG haute résolution

## Métriques calculées

- Nombre d'amis
- Moyennes académiques
- Corrélations
- Répartition géographique

images/reseau\_amities.png

# Utilisation : Guide pas à pas

## Étape 1 : Démarrer Neo4j

```
docker-compose up -d  
sleep 15 # Attendre le démarrage
```

## Étape 2 : Tester la connexion

```
cd python/  
python3 connect.py # Doit afficher "Connecté!"
```

## Étape 3 : Peupler

```
python3 populate.py  
# Menu : Taper "3" puis "oui"  
# Résultat : 6 étudiants, 5 cours, 16 amitiés
```

# Visualisation (suite)

## Étape 4 : Neo4j Browser

- Ouvrir <http://localhost:7474>
- Login : neo4j / password123
- Requête : MATCH (n) RETURN n LIMIT 50

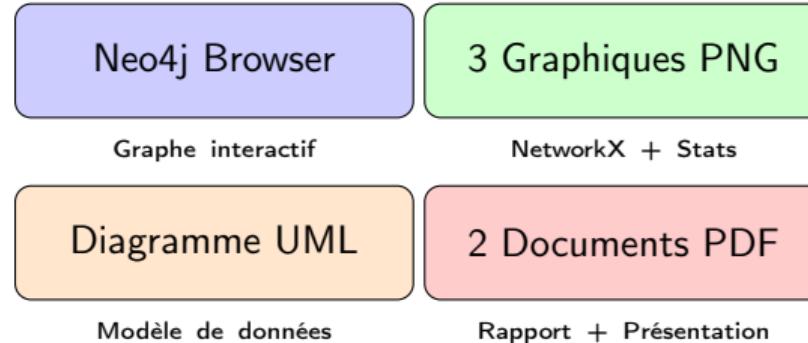
## Étape 5 : Générer les graphiques

```
python3 analyze.py  
# Menu : Taper "5" (Tout generer)  
# 3 images PNG creees dans ../images/
```

## Étape 6 : Voir les résultats

```
cd .. / images/  
xdg-open reseau_amities.png  
xdg-open stats_etudiants.png  
xdg-open stats_cours.png
```

# Ce que vous visualisez



Temps total

Installation complète + visualisation : **25 minutes**

# Statistiques du réseau

Métrique	Valeur
Étudiants	6
Cours	5
Amitiés	16 (8 paires)
Inscriptions	17
Densité du réseau	53%
Diamètre du graphe	2

## Interprétation

Réseau bien connecté avec un diamètre faible (tout le monde est à max 2 liens)

# Top recommandations

Étudiant	Suggestion	Amis communs
Thomas	Laura	2
Sophie	Laura	2
Rachidi	Laura	1
Marie	Ahmed	1

## Insight

Laura pourrait être introduite à Thomas et Sophie via leurs amis communs

$\geq$

## Observation

La moitié des amitiés sont considérées comme **proches** (force  $\geq 8$ )

# Détection de communautés

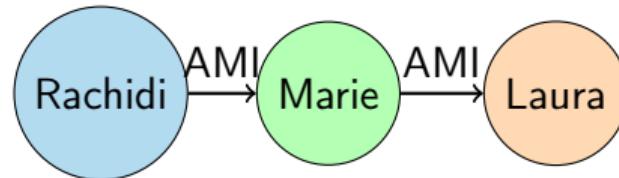
```
MATCH path = (e1:Etudiant)-[:AMI_AVEC*2..3]-(e2:Etudiant)
WHERE e1 <> e2 AND
      ALL(n IN nodes(path) WHERE
          (n)-[:AMI_AVEC]-(e1) AND (n)-[:AMI_AVEC]-(e2))
RETURN DISTINCT [n IN nodes(path) | n.nom] as clique
LIMIT 5;
```

## Cliques identifiées

- {Rachidi, Marie, Ahmed} : groupe parisien
- {Marie, Sophie, Thomas} : groupe d'études

# Plus court chemin

```
MATCH path = shortestPath(  
  (e1:Etudiant {nom: 'Diallo'})  
  - [:AMI_AVEC*] - (e2:Etudiant {nom: 'Dubois'})  
)  
RETURN [n IN nodes(path) | n.prenom] as chemin,  
      LENGTH(path) as longueur;
```



**Chemin :** Rachidi → Marie → Laura (longueur = 2)

# Influence des cours

```
MATCH (e1:Etudiant) -[:AMI_AVEC]->(e2:Etudiant),  
      (e1)-[:TUDIE]->(c:Cours)<-[{:TUDIE}]- (e2)  
WITH c.nom as cours, COUNT(*) as nb_liens_amicaux  
RETURN cours, nb_liens_amicaux  
ORDER BY nb_liens_amicaux DESC;
```

## Résultat

Les cours "Bases de données" et "Algorithmes" favorisent le plus les amitiés

## Implication

Travaux de groupe → création de liens sociaux

# Points clés

## Réalisations

- ✓ Modèle de données complet
- ✓ 50+ requêtes Cypher
- ✓ Scripts Python d'analyse
- ✓ Visualisations NetworkX
- ✓ Recommandations pertinentes

## Compétences acquises

- Modélisation en graphes
- Langage Cypher
- Analyse de réseaux sociaux
- Intégration Python-Neo4j
- Algorithmes de graphes

Neo4j : Idéal pour...

Relations complexes, chemins, recommandations, détection de patterns

## Court terme

- Ajouter plus d'étudiants et de relations
- Intégrer l'évolution temporelle du réseau
- Recommandations multi-critères (hobbies + cours + ville)

## Long terme

- Interface web interactive (Flask/Django + D3.js)
- Algorithmes avancés (PageRank, Louvain, Label Propagation)
- Machine Learning pour prédiction de liens
- API REST pour exposer les fonctionnalités
- Intégration avec systèmes universitaires existants

# Applications réelles

Réseaux sociaux (Facebook, LinkedIn)

Recommandations (Netflix, Amazon)

Détection de fraude (banques)

Knowledge graphs (Google)

Réseaux de citations scientifiques

## Impact

Les graphes sont partout : transport, logistique, santé, cybersécurité...

# Merci !

Questions ?

**Projet disponible sur :**

`/home/rachidi/Base_de_données/exposé_neo4j/`