TIPE : Propagation de rumeurs dans un réseau social

Hugo LEVY-FALK

2016 - 2017

Plan

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats

Rappel de la problématique

Comment propager une rumeur le plus rapidement possible à un maximum de nœuds d'un réseau social?

Plan

Rappel de la problématique

Modélisation

Réseau social

Caractéristiques des réseaux simulés

Simulation de propagation

Propagation optimale

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2



└ Modélisation

Réseau social

Modélisation

On modélise un réseau social par un graphe.

Modélisation

On modélise un réseau social par un graphe.

• Personne \rightarrow Nœud

Modélisation

On modélise un réseau social par un graphe.

- Personne → Nœud
- Lien social → Arrête

Modélisation

On modélise un réseau social par un graphe.

- Personne → Nœud
- Lien social → Arrête

On ne prend pas en compte la "qualité" de la relation.

└ Modélisation

Caractéristiques des réseaux simulés

Caractéristiques des réseaux simulés

Caractéristiques des réseaux simulés

Stanley Milgram : Six degrés de séparation (Facebook 4.57)

Caractéristiques des réseaux simulés

- Stanley Milgram : Six degrés de séparation (Facebook 4.57)
- Algorithme de Watts-Strogatz

☐ Modélisation

Simulation de propagation

Jeu de coordination

Simulation de propagation

Jeu de coordination

Chaque nœud maximise son gain.

- Chaque nœud maximise son gain.
- Un voisin dans l'état "informé" → gain a
- Un voisin dans l'état "non-informé" o gain b

- Chaque nœud maximise son gain.
- Un voisin dans l'état "informé" → gain a
- Un voisin dans l'état "non-informé" → gain b

Si on note p la proportion de voisins informés, le nœud maximise son gain en passant à l'état informé si et seulement si $p \times a > (1-p) \times b$, ou encore

$$p > \frac{b}{a+b}$$

- Chaque nœud maximise son gain.
- Un voisin dans l'état "informé" o gain a
- Un voisin dans l'état "non-informé" \rightarrow gain b

Si on note p la proportion de voisins informés, le nœud maximise son gain en passant à l'état informé si et seulement si $p \times a > (1-p) \times b$, ou encore

$$p>\frac{b}{a+b}$$

ightarrow On caractérise une rumeur par $q=rac{b}{a+b}$.

ightarrow On caractérise une rumeur par $q=rac{b}{a+b}$.

Remarques

Soit un graphe G = (V, E) avec V un ensemble de nœuds et $E \subset V^2$.

• Pas de propagation si q < 1;

ightarrow On caractérise une rumeur par $q=rac{b}{a+b}$.

Remarques

Soit un graphe G = (V, E) avec V un ensemble de nœuds et $E \subset V^2$.

- Pas de propagation si q < 1;
- Si l'on pose $(V_k)_{k\in\mathbb{N}}$ une suite des nœuds dans l'état "informé" à l'étape k, s'il existe $n\in\mathbb{N}$ tel que $V_n=V_{n+1}$ alors la suite est stationnaire à partir du rang n ;

ightarrow On caractérise une rumeur par $q=rac{b}{a+b}$.

Remarques

Soit un graphe G = (V, E) avec V un ensemble de nœuds et $E \subset V^2$.

- Pas de propagation si q < 1;
- Si l'on pose $(V_k)_{k\in\mathbb{N}}$ une suite des nœuds dans l'état "informé" à l'étape k, s'il existe $n\in\mathbb{N}$ tel que $V_n=V_{n+1}$ alors la suite est stationnaire à partir du rang n ;
- La suite étant par ailleurs croissante pour l'inclusion et majorée, la suite converge et on finit une simulation en au plus | V | étapes.

Simulation de propagation

Cluster

Définition : p-cluster

Soit un graphe G=(V,E) avec V un ensemble de nœuds et $E\subset V^2$. On appelle p-cluster tout sous-ensemble $C\subset V$ tel que pour tout $i\in C$ il existe un p-uplet $(v_k)_{k\in [\![1,p]\!]}\in C^p$ deux à deux distincts et tel que pour tout $k\in [\![1,p]\!]$, i et v_k soient voisins.

Remarque

Si le graphe est connexe (cas des graphes étudiés), l'ensemble forme un 1-cluster.

Simulation de propagation

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

Théorème

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs.

On pose n = |V|, q la note de la rumeur.

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

Théorème

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs.

On pose n = |V|, q la note de la rumeur. S'il existe un p-cluster C avec p > q, alors tout nœud de C possède au moins une proportion p de voisins non informés. Ceci valant pour tous les nœuds de C, aucun nœud de C ne sera informé au bout de n étapes.

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

Théorème

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs.

On pose n=|V|, q la note de la rumeur. S'il existe un nœud i tel qu'au bout de n étapes i ne soit pas dans l'état informé, alors la proportion p de voisins de i dans l'état informé vérifie $p \leq q$ ou encore $(1-p)>q \leq 0$. Il existe donc des voisins de i vérifiant cette propriété, on a un z-cluster avec z>q.

Capacité à atteindre l'ensemble du graphe;

- Capacité à atteindre l'ensemble du graphe;
- Nombre d'itérations de simulation le plus faible possible;

- Capacité à atteindre l'ensemble du graphe;
- Nombre d'itérations de simulation le plus faible possible;

Problème(s): Unicité de la solution? identification des propriétés permettant une telle propagation?

- Capacité à atteindre l'ensemble du graphe;
- Nombre d'itérations de simulation le plus faible possible;

Problème(s) : Unicité de la solution ? identification des propriétés permettant une telle propagation ?

→ Comparaison de critères qualitatifs.

Plan

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

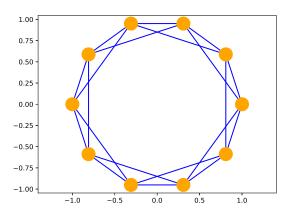
Expérience 1

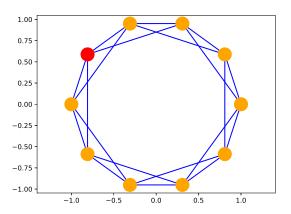
Expérience 2

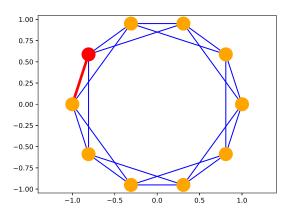
Expérience 3

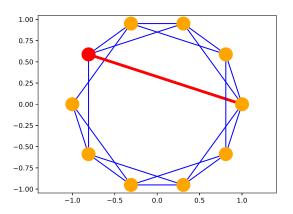
Résultats

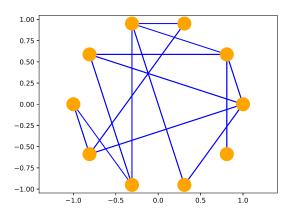
```
Données: N \in \mathbb{N}, K \in [1, \lfloor \frac{N}{2} \rfloor] (N \gg K \gg \ln N), \beta \in [0, 1]
Résultat : Matrice d'adjacence d'un graphe aléatoire.
M \leftarrow \text{ matrice avec pour } i \in [0, N-1], j \in [1, K],
 M_{i,i+i[N]} = M_{i,i-i[N]} = \text{Vrai}, Faux pour les autres;
pour i \in [0, N-1] faire
     pour i \in [1, K] faire
           r \leftarrow \text{Nombre al\'eatoire sur } [0, 1];
           si r < \beta alors
               M_{i,i+j[N]} \leftarrow \mathsf{Faux};
                M_{i+i[M],i} \leftarrow \mathsf{Faux};
                Choisir au hasard k tel que M_{i,k} = Faux;
                M_{i,k} \leftarrow \mathsf{Vrai};
            M_{k,i} \leftarrow Vrai:
     fin
fin
retourner M
```











Réseaux simulés

• 500 nœuds;

Réseaux simulés

- 500 nœuds;
- Au plus 500 étapes de simulation;

Réseaux simulés

- 500 nœuds;
- Au plus 500 étapes de simulation;
- On lance la simulation 100 fois;

Réseaux simulés

- 500 nœuds;
- Au plus 500 étapes de simulation;
- On lance la simulation 100 fois;
- 3 paramètres à examiner (β , q, proportion initiale d'informés)

Réseaux simulés

- 500 nœuds:
- Au plus 500 étapes de simulation;
- On lance la simulation 100 fois;
- 3 paramètres à examiner (β , q, proportion initiale d'informés)
- ightarrow Stockage des résultats dans une base de donnée des résultats des calculs afin de pouvoir interrompre l'expérience à tout instant.

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Courbes de propagation

Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale

Expérience 2

Expérience 3

Protocole expérimental

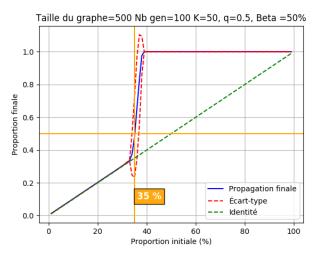
On fixe K=50. Pour $\beta \in \{0,0.25,0.5,1\}$ et $q \in \{0.25,0.5,0.75\}$, pour une proportion initiale de 1% à 99% faire 100 expériences de propagation en choisissant les éléments initiaux au hasard et stocker la propagation à chaque étape de la simulation.

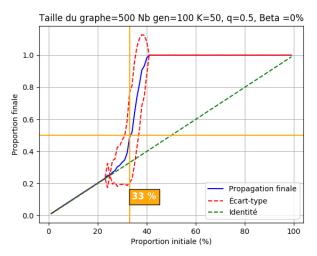
Protocole expérimental

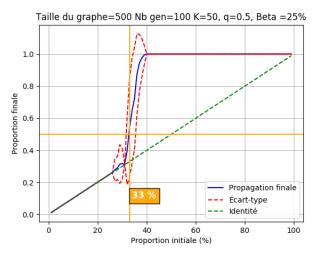
On fixe K=50. Pour $\beta \in \{0,0.25,0.5,1\}$ et $q \in \{0.25,0.5,0.75\}$, pour une proportion initiale de 1% à 99% faire 100 expériences de propagation en choisissant les éléments initiaux au hasard et stocker la propagation à chaque étape de la simulation. But : pouvoir comparer les résultats des autres expériences, éventuellement fixer certains paramètres qui ont peu d'influence.

Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale

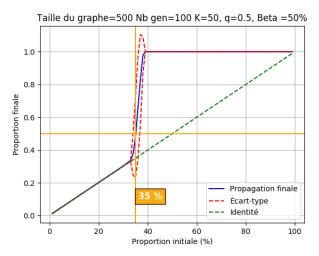
Courbe type





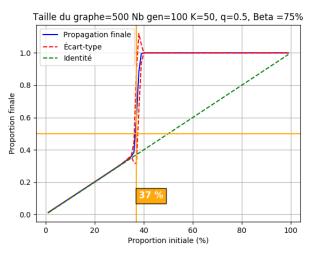


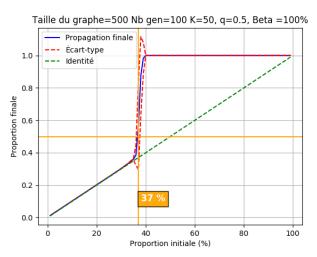
Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale



Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale

Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale



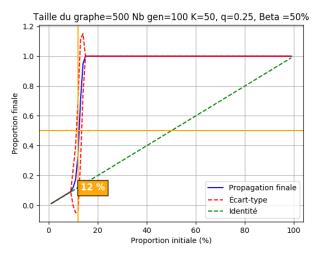


Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale

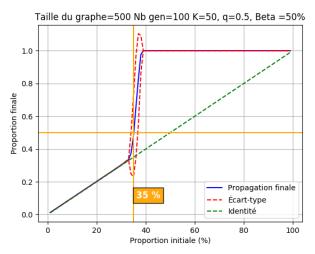
Expérience 1

Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale

Influence de q



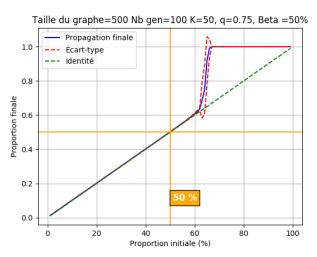
Influence de q



Expérience 1

Proportion atteinte en fonction de la proportion initiale

Influence de q



Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats

Protocole expérimental

On fixe K=50. Pour $\beta\in\{0,0.25,0.5,1\}$ et $q\in\{0.25,0.5,0.75\}$, pour une proportion initiale de 1% à 99% faire 100 expériences de propagation en choisissant les éléments initiaux possèdant la plus grande arité et stocker la propagation à chaque étape de la simulation.

Remarques sur les résultats

• Le résultat pour $\beta=0$ est inexploitable;

Remarques sur les résultats

- Le résultat pour $\beta = 0$ est inexploitable;
- On retrouve les mêmes effets qualitatifs de β et q.

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats

Protocole expérimental

On fixe K=50. Pour $\beta \in \{0,0.25,0.5,1\}$ et $q \in \{0.25,0.5,0.75\}$, pour une proportion initiale de 1% à 99% faire 100 expériences de propagation en choisissant les éléments initiaux possèdant la plus grande centralité (proportion de plus courts chemins passants par un nœud) et stocker la propagation à chaque étape de la simulation.

Remarques sur les résultats

• Le résultat pour $\beta=0$ est inexploitable;

Remarques sur les résultats

- Le résultat pour $\beta = 0$ est inexploitable;
- On retrouve les mêmes effets qualitatifs de β et q.

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats

Comparaison



Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats