# 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

Conclusion



# 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

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats

Conclusion



└ Modélisation

Réseau social

# Modélisation

On modélise un réseau social par un graphe.

## Modélisation

On modélise un réseau social par un graphe.

Personne → 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

└─ Modélisation

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

Chaque nœud maximise son gain.

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

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

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

 $\rightarrow$  On caractérise une rumeur par  $q = \frac{b}{a+b}$ .

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;</li>
- 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 ?

 $\rightarrow$  Comparaison de critères qualitatifs.

## Plan

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

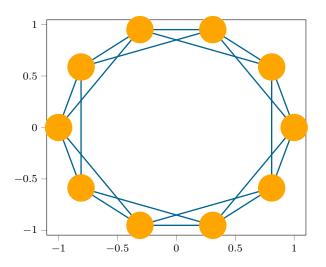
Expérience 3

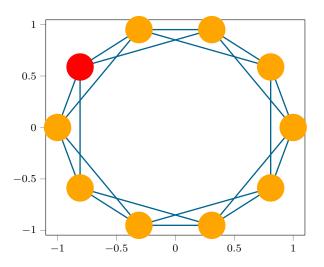
Résultats

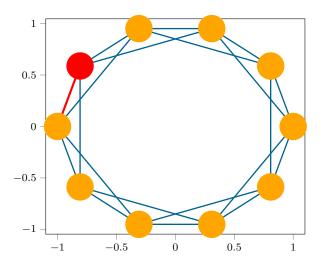
Conclusion

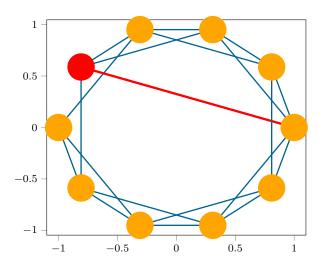


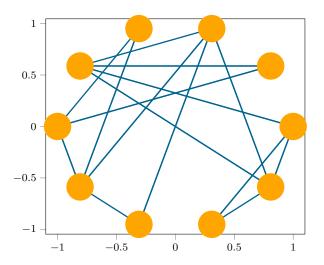
```
Données: N \in \mathbb{N}, K \in [1, \lfloor \frac{N}{2} \rfloor] (N \gg K \gg \ln N), \beta \in [0, 1]
Résultat : Matrice d'adjacence d'un graphe aléatoire.
M \leftarrow \text{ matrice avec pour } i \in [0, N-1], j \in [1, K],
 M_{i,i+i[N]} = M_{i,i-i[N]} = \text{Vrai}, Faux pour les autres;
pour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

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 au hasard et stocker la propagation à chaque étape de la simulation.

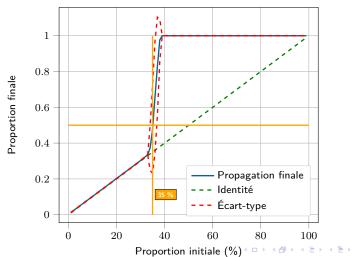
# Protocole expérimental

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.

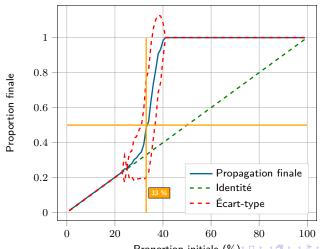
# Courbe type

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =<math>50%



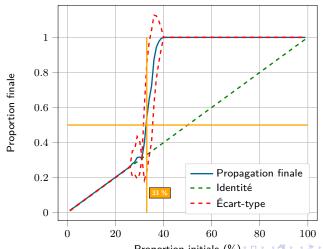
# Faible influence du paramètre $\beta$

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =0%



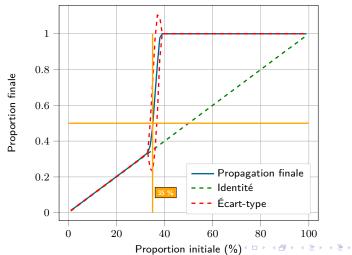
# Faible influence du paramètre $\beta$

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =25%



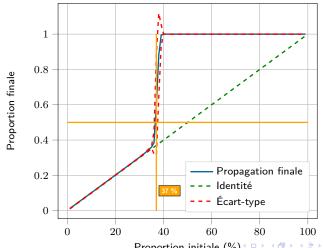
# Faible influence du paramètre $\beta$

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =<math>50%



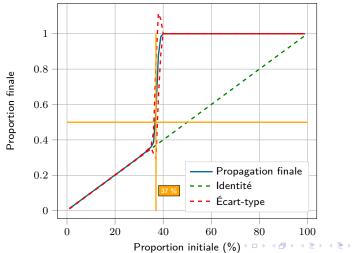
# Faible influence du paramètre $\beta$

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =75%

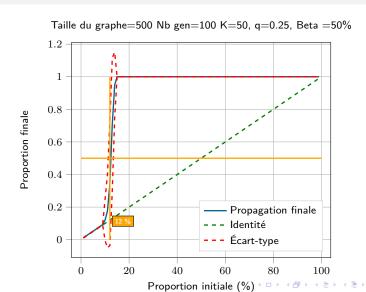


# Faible influence du paramètre $\beta$

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =100%

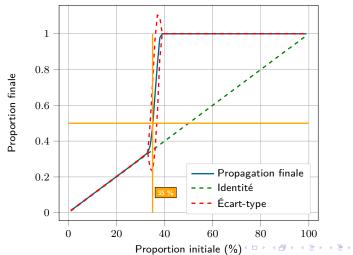


## Influence de q



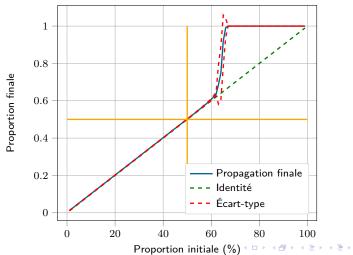
### Influence de q

Taille du graphe=500 Nb gen=100 K=50, q=0.5, Beta =<math>50%



## Influence de q

Taille du graphe= $500 \text{ Nb gen}=100 \text{ K}=50, q=0.75, Beta}=50\%$ 



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  $\beta$  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  $\beta$  et q.

Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats



Rappel de la problématique

Modélisation

Génération de graphes

Expérience 1

Expérience 2

Expérience 3

Résultats

