

TIPE : Propagation de rumeurs dans un réseau social

Hugo LEVY-FALK

2017

Plan

- 1 Rappel de la problématique
- 2 Modélisation
- 3 Génération de graphes
- 4 Expériences
- 5 Résultats
- 6 Conclusion

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

Plan

- 1 Rappel de la problématique
- 2 Modélisation
- 3 Génération de graphes
- 4 Expériences
- 5 Résultats
- 6 Conclusion

On modélise un réseau social par un graphe.

- Personne → Nœud
- Lien social → Arête

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

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

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

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

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

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

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.

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 $(v_k)_{k \in \llbracket 1, p \rrbracket} \in C^p$ deux à deux distincts et tel que pour tout $k \in \llbracket 1, p \rrbracket$, i et v_k soient voisins.

Remarque

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

Théorème

Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs.

Comment caractériser une propagation optimale ?

Rappel de la
problématique

Modélisation

Réseau social

Caractéristiques des
réseaux simulés

Simulation de
propagation

Propagation optimale

Génération de
graphes

Expériences

Résultats

Conclusion

- 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 arbitraires.

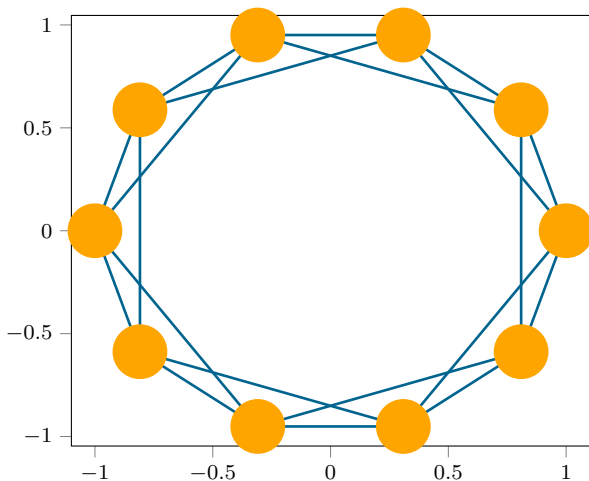
Plan

- 1 Rappel de la problématique
- 2 Modélisation
- 3 Génération de graphes
- 4 Expériences
- 5 Résultats
- 6 Conclusion

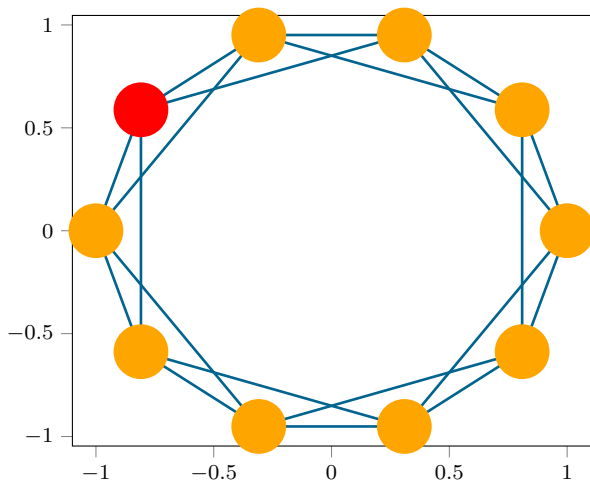
Algorithme de Watts-Strogatz

$$N \in \mathbb{N}, K \in \llbracket 1, \lfloor \frac{N}{2} \rfloor \rrbracket (N \gg K \gg \ln N), \beta \in [0, 1]$$

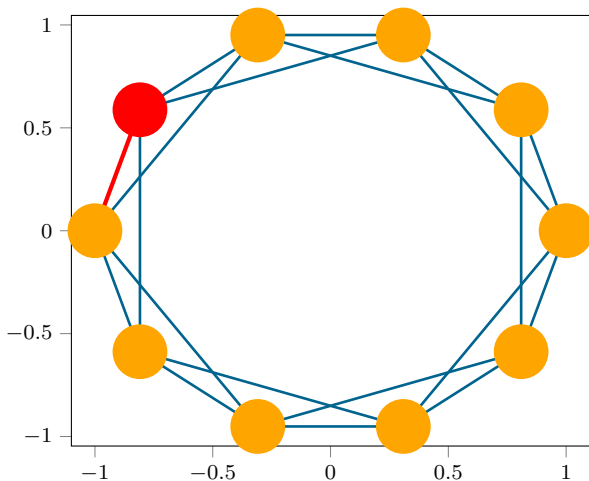
Algorithme de Watts-Strogatz



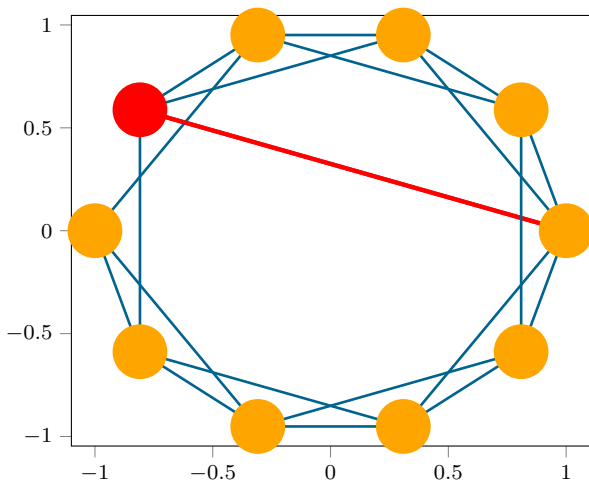
Algorithme de Watts-Strogatz



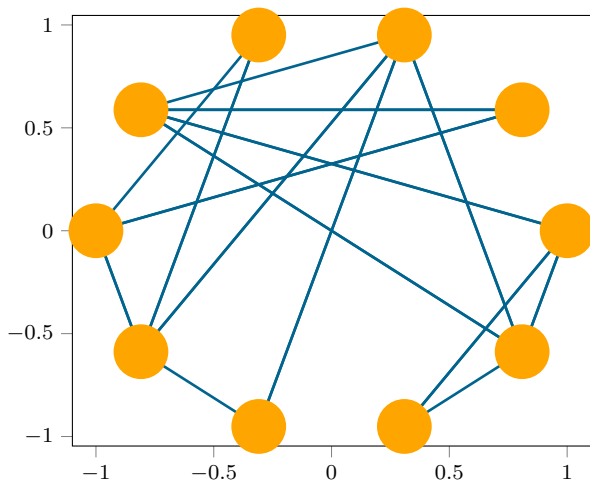
Algorithme de Watts-Strogatz



Algorithme de Watts-Strogatz



Algorithme de Watts-Strogatz



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

→ Stockage des résultats dans une base de donnée des résultats des calculs afin de pouvoir interrompre l'expérience à tout instant.

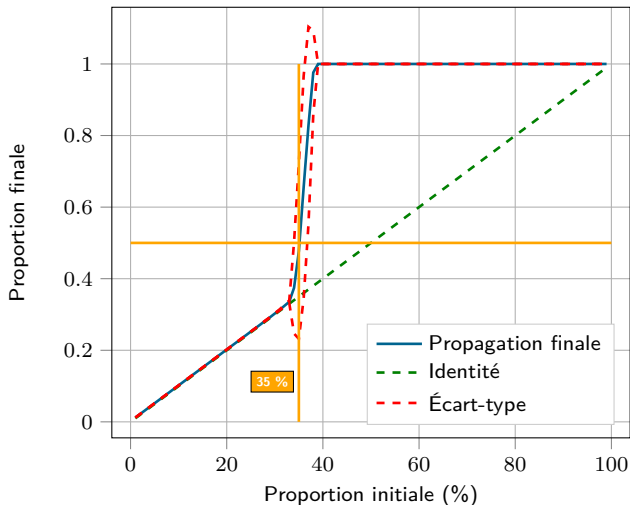
Plan

- 1 Rappel de la problématique
- 2 Modélisation
- 3 Génération de graphes
- 4 Expériences
- 5 Résultats
- 6 Conclusion

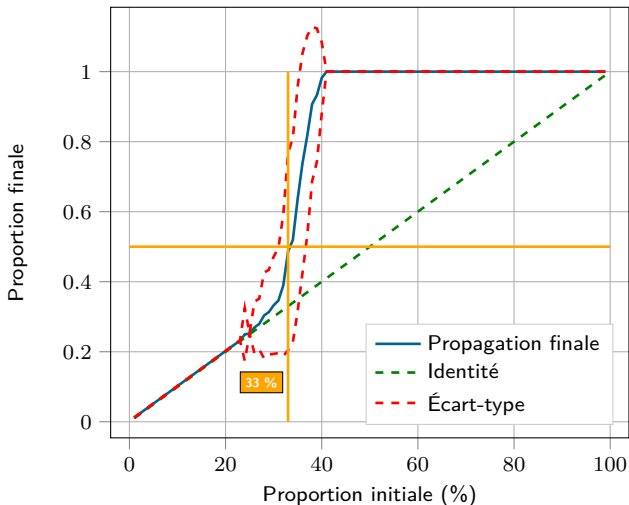
- On fixe $K = 50$;
- $\beta \in \{0, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{3}{4}, 1\}$;
- $q \in \{\frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{3}{4}\}$;
- proportion initiale de 1% à 99% ;

→ 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.

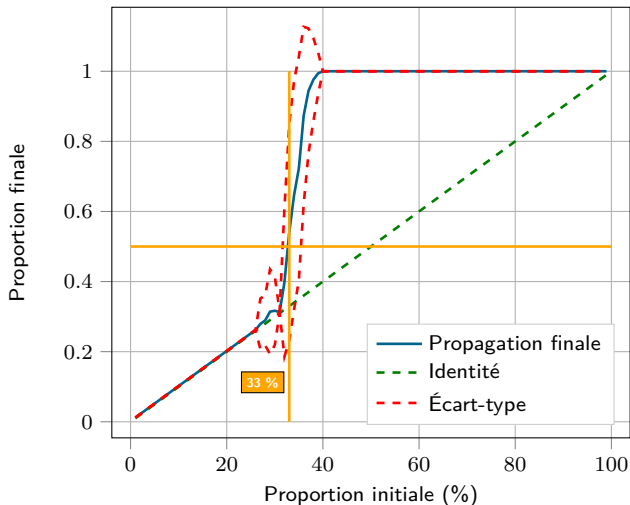
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 $K=50$, $q=0.5$, Beta =50%



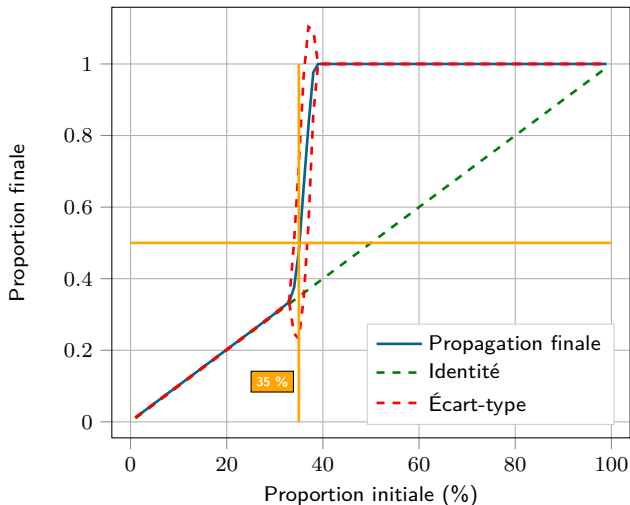
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 K=50, q=0.5, Beta =0%



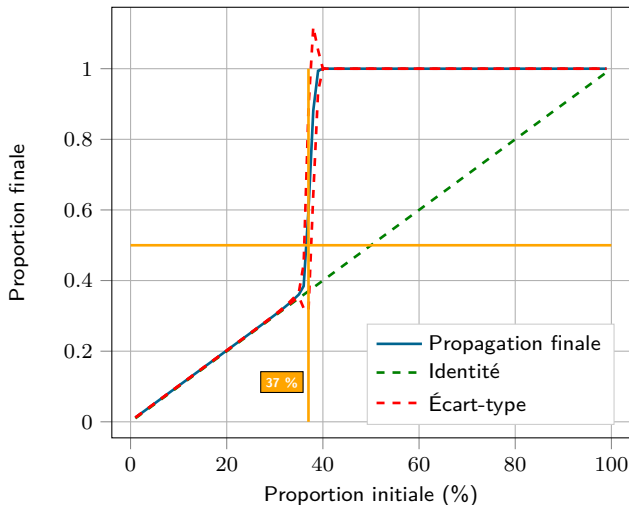
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 K=50, q=0.5, Beta =25%



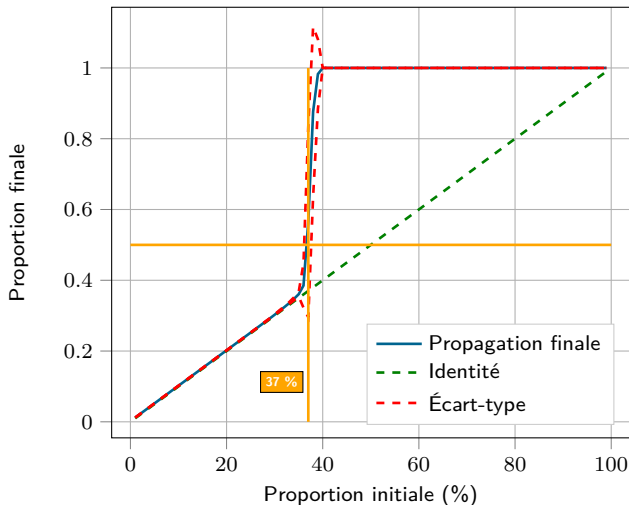
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 K=50, q=0.5, Beta =50%



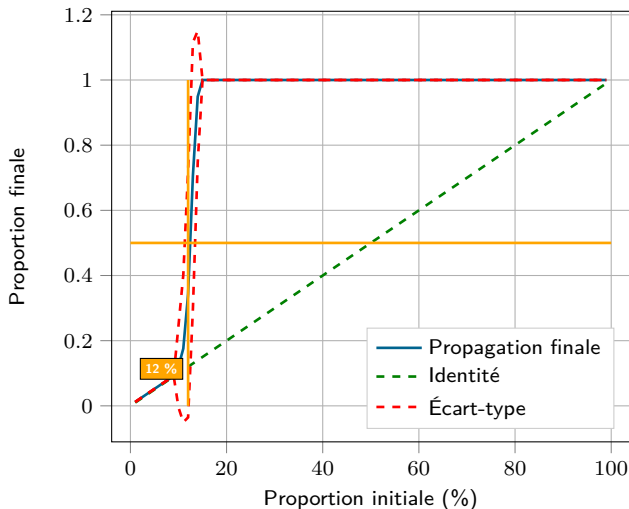
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 K=50, q=0.5, Beta =75%



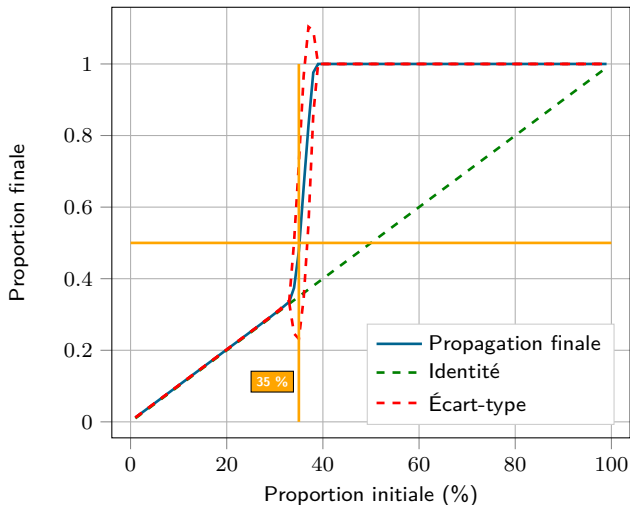
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 K=50, q=0.5, Beta =100%



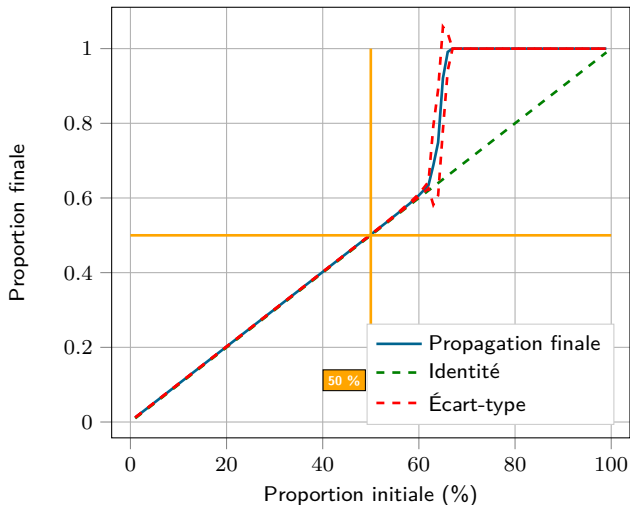
Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 $K=50$, $q=0.25$, Beta =50%



Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 $K=50$, $q=0.5$, Beta =50%



Taille du graphe=500 Taille de l'échantillon=100 $K=50$, $q=0.75$, Beta =50%



- On fixe $K = 50$;
- $\beta \in \{0, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}, 1\}$;
- $q \in \{\frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{3}{4}\}$;
- proportion initiale de 1% à 99% ;

→ 100 expériences de propagation en choisissant les éléments initiaux possédant les plus grands degrés et stocker la propagation à chaque étape de la simulation.

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

- On fixe $K = 50$;
- $\beta \in \{0, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}, 1\}$;
- $q \in \{\frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{3}{4}\}$;
- proportion initiale de 1% à 99% ;

→ 100 expériences de propagation en choisissant les éléments initiaux possédant les plus grandes centralités (proportion de plus courts chemins passant par un nœud, algorithme de Ulrik Brandes) et stocker la propagation à chaque étape de la simulation.

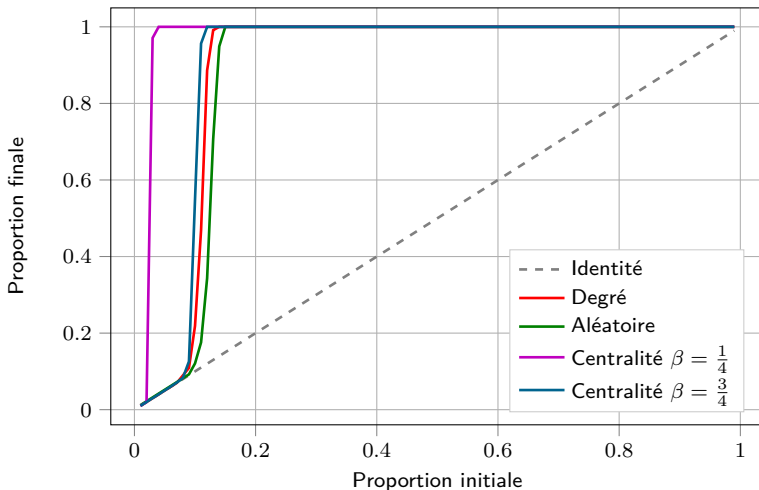
- Le résultat pour $\beta = 0$ est inexploitable ;
- On retrouve les mêmes effets qualitatifs de q .

Plan

- 1 Rappel de la problématique
- 2 Modélisation
- 3 Génération de graphes
- 4 Expériences
- 5 Résultats
- 6 Conclusion

$$q = \frac{1}{4}$$

Taille du graphe :500 Échantillon :100 $K=50$, $q=\frac{1}{4}$



Rappel de la
problématique

Modélisation

Génération de
graphes

Expériences

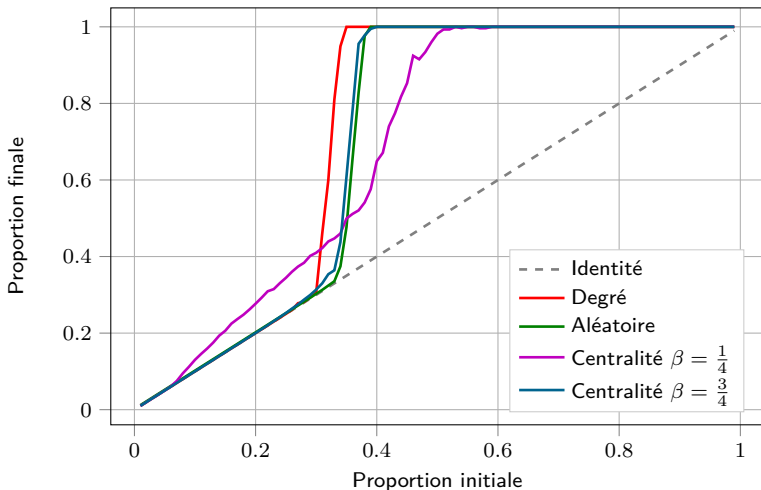
Résultats

Comparaison

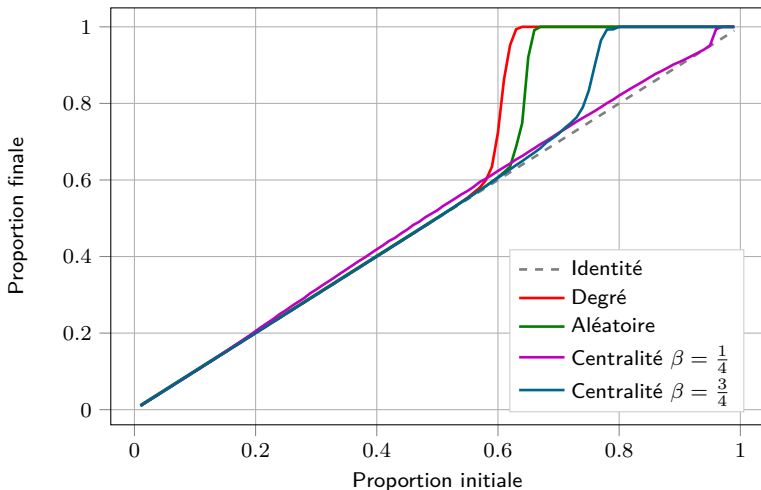
Conséquences

Conclusion

Taille du graphe :500 Échantillon :100 $K=50$, $q=\frac{1}{2}$



Taille du graphe :500 Échantillon :100 K=50, $q=\frac{3}{4}$



On peut choisir les éléments initialement propagateurs en connaissant q .

Pour $\beta = \frac{1}{4}$,

- Si $q \geq \frac{1}{2} \rightarrow \approx q$ des éléments de plus haut degré ;
- Si $q \leq \frac{1}{4} \rightarrow \approx 5\%$ des éléments de plus grande centralité ;
- Une étude plus quantitative serait nécessaire pour $\frac{1}{4} < q < \frac{1}{2}$.

Plan

- 1 Rappel de la problématique
- 2 Modélisation
- 3 Génération de graphes
- 4 Expériences
- 5 Résultats
- 6 Conclusion

- On a un premier critère de choix des éléments initiaux
 - Nécessite d'être affiné
 - Problème : longueur des calculs
- Est-ce le meilleur critère ? (vérification difficile à cause de la longueur des calculs)
- Certains choix de modélisation sont discutables (Non "retour en arrière" de la rumeur)
- La méthode de génération des graphes est également problématique : degré des nœuds, choix de β ?

Plan

7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

8 Algorithme de Watts-Strogatz

9 graph.ml

10 experiment.ml

11 sortFirst.ml

12 spread.ml

13 experiment Spreading.ml

14 experiment Spreading Random.ml

15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

Démonstration
Les clusters
sont les seuls
obstacles aux
rumeurs

Algorithme de
Watts-
Strogatz

graph.ml

experiment.ml

sortFirst.ml

spread.ml

experiment
Spreading.ml

experiment
Spreading
Random.ml

draw
Experiment
Spreading
Random
Initial.py

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.

Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

Démonstration
Les clusters
sont les seuls
obstacles aux
rumeurs

Algorithme de
Watts-
Strogatz

graph.ml

experiment.ml

sortFirst.ml

spread.ml

experiment
Spreading.ml

experiment
Spreading
Random.ml

draw
Experiment
Spreading
Random
Initial.py

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 $z > q$.

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

Algorithme de Watts-Strogatz

Données : $N \in \mathbb{N}$, $K \in \llbracket 1, \lfloor \frac{N}{2} \rfloor \rrbracket$ ($N \gg K \gg \ln N$), $\beta \in [0, 1]$

Résultat : Matrice d'adjacence d'un graphe aléatoire.

$M \leftarrow$ matrice avec pour $i \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket$, $j \in \llbracket 1, K \rrbracket$,

$M_{i,i+j[N]} = M_{i,i-j[N]} = \text{Vrai}$, Faux pour les autres;

pour $i \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket$ **faire**

pour $j \in \llbracket 1, K \rrbracket$ **faire**

$r \leftarrow$ Nombre aléatoire sur $[0, 1]$;

si $r < \beta$ **alors**

$M_{i,i+j[N]} \leftarrow \text{Faux}$;

$M_{i+j[N],i} \leftarrow \text{Faux}$;

 Choisir au hasard k tel que $M_{i,k} = \text{Faux}$;

$M_{i,k} \leftarrow \text{Vrai}$;

$M_{k,i} \leftarrow \text{Vrai}$;

fin

fin

fin

retourner M

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

```
open Core.Std;;
```

```
(* Builds a random graph with the Watts and Strogatz method. *)
```

```
Random.self_init ();;
```

```
let wattsStrogatzMatrix n k beta =
```

```
  let l = Array.make_matrix n n false in
```

```
  let rec wire i j = if i < 0 then wire (n+i) j
```

```
    else if i >= n then wire (i-n) j
```

```
    else if j < 0 then wire i (n+j)
```

```
    else if j >= n then wire i (j-n)
```

```
    else (l.(i).(j) <- true; l.(j).(i) <- true)
```

```
  in
```

```
  let rec unwire i j = if i < 0 then unwire (n+i) j
```

```
    else if i >= n then unwire (i-n) j
```

```
    else if j < 0 then unwire i (n+j)
```

```
    else if j >= n then unwire i (j-n)
```

```
    else (l.(i).(j) <- false; l.(j).(i) <- false)
```

```
  in
```



```
let rec wired i j = if i < 0 then wired (n+i) j
  else if i >= n then wired (i-n) j
  else if j < 0 then wired i (n+j)
  else if j >= n then wired i (j-n)
  else l.(i).(j)
in
for i=0 to n-1 do
  for j = i-k/2 to i+k/2 do
    if j != i then wire i j
  done
done;
for i = 0 to n-1 do
  for j = i+1 to (i+k/2) do
    let r = Random.float 1.0 in
    if r < beta then begin
      unwire i j;
      let k = ref (Random.int n) in
      while (wired i !k) || (!k = i) do
        k := Random.int n
      done;
```

```
        wire i !k
      end
    done;
  done;
  1
;;
```

```
(* Betweenness centrality of a graph via its adjacency matrix*)
let betweenness g =
  let n = Array.length g in
  let cB = Array.create n (0.0) in
  for s = 0 to n-1 do
    let stack = Stack.create() in
    let p = Array.create n ([]) in
    let sigma = Array.create n (0.0) in
    sigma.(s) <- 1.0;
    let d = Array.create n ((-1)) in
    d.(s) <- 0;
    let q = Queue.create() in
    Queue.enqueue q s;
```

```
while not (Queue.is_empty q) do
  let v = Queue.dequeue_exn q in
  Stack.push stack v;
  for w = 0 to (n-1) do
    let iw = g.(v).(w) in
    if iw then
      if d.(w) < 0 then begin
        Queue.enqueue q w;
        d.(w) <- d.(v) + 1;
      end;
      if d.(w) = (d.(v) + 1) then begin
        sigma.(w) <- sigma.(w) +. sigma.(v);
        p.(w) <- v::p.(w);
      end;
    end;
  done;
done;
let delta = Array.create n (0.0) in
while not (Stack.is_empty stack) do
  let w = Stack.pop_exn stack in
  List.iter ~f:(fun v -> delta.(v) <-
```

```

        delta.(v) +. sigma.(v) /. sigma.(w) *. (1.0 +. delta.(w))) p.(w)
    if w != s then begin cB.(w) <- cB.(w) +. delta.(w); end;
done;
done;
cB
;;

let degree g i =
    let n = Array.length g in
    let r = ref 0 in
    for j = 0 to (n-1) do
        if g.(i).(j) then incr r
    done;
    !r
;;

let maxDegree g n =
    let deg = degree g in
    let size = Array.length g in
    let rec loop i r = if i >= size then r else

```

Démonstration :
Les clusters
sont les seuls
obstacles aux
rumeurs

Algorithme de
Watts-
Strogatz

graph.ml

experiment.ml

sortFirst.ml

spread.ml

experiment
Spreading.ml

experiment
Spreading
Random.ml

draw
Experiment
Spreading
Random
Initial.py

```
      loop (i+1) ((deg i, i)::r)
in
SortFirst.sortFirst n (loop 0 [])
;;

let maxBetweenness g n =
  let a = betweenness g in
  let size = Array.length g in
  let rec loop i r = if i >= size then r else
    loop (i+1) ((a.(i), i)::r)
  in
  SortFirst.sortFirst n (loop 0 [])
;;
```

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

(Structure de la table experiments:*

CREATE TABLE "experiments"

("name" TEXT, "last_id" INT, "infos" TEXT DEFAULT (null))

**)*

```
let silent = true;;
```

```
let print_return m r = if silent then () else
```

```
  Printf.printf ("%s %s") m (Sqlite3.Rc.to_string r)
```

```
;;
```

```
let load_db () =
```

```
  Sqlite3.db_open "experiments.sqlite"
```

```
;;
```

```
let close_db db =
```

```
  Sqlite3.db_close db
```

```
;;
```

```
let cleaner target row =
  let l = Array.length row in
  for i = 0 to l-1 do
    target := Some(row.(i))
  done;
;;

let get_exp_last_id db name =
  let last_id = ref None in
  let get_last_id () =
    print_return "Recherche du dernier identifiant."
    (Sqlite3.exec_not_null_no_headers db ~cb:(cleaner last_id)
     ("SELECT last_id FROM experiments WHERE name=\""^name^"\";"))
  in
  get_last_id ();
  ! last_id
;;

let get_experiment db name =
  let last_id = get_exp_last_id db name in
```



```
let last_result = ref None in
let create_table () =
  print_return ("Création de la table " ^ name)
  (Sqlite3.exec db ("CREATE TABLE "^name^" (id INT, value TEXT);"));
  print_return ("Enregistrement dans 'experiments' de la table "
    ^ name) (Sqlite3.exec db
    ("INSERT INTO experiments VALUES (\\"^name^\"", 0, \\"");"
    ))
in
let get_last_result id =
  print_return "Recherche du dernier résultat."
  (Sqlite3.exec_not_null_no_headers db ~cb:(cleaner last_result)
    ("SELECT value FROM "^name^" WHERE id=\\"^id^\";"))
in
let get_last_step () = match last_id with
| None -> create_table (); !last_result
| Some s -> get_last_result s; !last_result
in
get_last_step ()
;;
```

```

let add_step_id db exp id str =
  print_return (Printf.sprintf ("Ajout de l'étape %d à %s") id exp)
  (Sqlite3.exec db
    ("INSERT INTO "^exp
      ^" VALUES ("^(string_of_int id)^",\""^str^"\");"))
  ;;

let change_last_id db exp id =
  print_return (Printf.sprintf
    ("Mise à jour du dernier identifiant (%d) de %s") id exp)
  (Sqlite3.exec db
    ("UPDATE experiments SET last_id = "
      ^"(string_of_int id)^" WHERE name=\""^exp^"\");"))
  ;;

let add_step db exp str = let id =
  match get_exp_last_id db exp with
  | None -> 0
  | Some(s) -> (1 + (int_of_string s))
  in

```

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

```
open Core.Std;;

let sortFirst n l =
  let rec sep p l left right len_l = match l with
    | [] -> left, right, len_l
    | (a,b)::tl when a > p -> sep p tl ((a,b)::left) right (len_l + 1)
    | (a,b)::tl -> sep p tl left ((a,b)::right) len_l
  in
  let rec loop n l = match l with
    | [] -> []
    | (a,b)::tl ->
      let left, right, len_l = sep a tl [] [] 0 in
      if len_l >= n then (loop n left)
      else
        (loop n left)@[a,b]@(loop (n-len_l-1) right)
  in
  List.map (loop n l) ~f:(fun (a,b) -> b)
;;
```

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

```
open Core.Std;;

(*
   Spread the rumor and return the amount of nodes aware of it.
  *)
let step_p graph a b s =
  let n = Array.length graph in
  let p_lim = b /. (a +. b) in
  let nb = ref 0 in
  for i = 0 to n-1 do
    if not s.(i) then begin
      let aware = ref 0 in
      let d = ref 0 in
      for j = 0 to n-1 do
        if graph.(i).(j) then(
          incr d;
          if s.(j) then incr aware;
        )
      done;
```

Démonstration :
Les clusters
sont les seuls
obstacles aux
rumeurs

Algorithme de
Watts-
Strogatz

graph.ml

experiment.ml

sortFirst.ml

spread.ml

experiment
Spreading.ml

experiment
Spreading
Random.ml

draw
Experiment
Spreading
Random
Initial.py

```
let p = (float_of_int !aware) /. (float_of_int !d) in
if p > p_lim then (s.(i) <- true; incr nb)
end
else incr nb
done;
!nb
;;
```

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py


```
open Core.Std;;  
open Yojson.Basic.Util;;
```

```
type exp_stat = {  
  graph_no:int;  
  prop_spread:float array;  
};;
```

```
let json_of_exp_stat e =  
  `Assoc [  
    ("graph_no", `Int e.graph_no);  
    ("prop_spread",  
     `List (List.map (Array.to_list e.prop_spread)  
                      ~f:(fun x -> `Float x)))  
  ];;
```

```
let exp_stat_of_json json =  
  {
```

```
graph_no = json |> member "graph_no" |> to_int;
prop_spread = json |> member "prop_spread" |> to_list
|> List.map ~f:(fun x -> x |> to_float) |> Array.of_list
}
;;

let escape_double_quotes s =
  let exp = Str.regexp "\"" in
  Str.global_replace exp "\\\"" s
;;

let save_step db e exp_name=
  json_of_exp_stat e
  |> Yojson.Basic.to_string
  |> escape_double_quotes
  |> Experiment.add_step_id db exp_name e.graph_no;
  Experiment.change_last_id db exp_name e.graph_no
;;

let process ?(max=99) db graph_size nb_gen
```

```
k beta max_spread_step a b choose_spread name=
let step i init=
  let g = Graph.wattsStrogatzMatrix graph_size k beta in
  let prop_spread = Array.create max_spread_step 0.0 in
  let spread = choose_spread g init in
  let j = ref 0 in
  let p = ref (-1.0) in
  while !j <= (max_spread_step-1) && prop_spread.(!j) != !p do
    prop_spread.(!j) <-
      (float_of_int (Spread.step_p g a b spread))
      /. (float_of_int graph_size);
    if !j > 0 then (p := prop_spread.(!j-1));
    incr j;
  done;
  {graph_no=i; prop_spread=prop_spread}
in
let experiment init db=
  let exp_name = Printf.sprintf
    ("r_spreading_%s_%d_%d_%d_%d_%d_%d_%d")
    name graph_size (int_of_float (beta*.100.0))
```

```
k nb_gen init max_spread_step (int_of_float a)
  (int_of_float b) in
print_endline ("Nom de l'expérience : "^exp_name);
let cur_step = ref (match Experiment.get_experiment db exp_name
with
| None -> {graph_no= (-1);prop_spread=[[]]}
| Some(s) -> s |> Yojson.Basic.from_string |> exp_stat_of_json
) in
let beg = !cur_step.graph_no + 1 in
for i = beg to nb_gen - 1 do
  cur_step := step i ((float_of_int init)/.100.0);
  save_step db !cur_step exp_name
done;
in
for i = 1 to max do
  experiment i db;
done
;;
```

Plan

7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs

8 Algorithme de Watts-Strogatz

9 graph.ml

10 experiment.ml

11 sortFirst.ml

12 spread.ml

13 experiment Spreading.ml

14 experiment Spreading Random.ml

15 draw Experiment Spreading Random Initial.py

```
open Core.Std;;

let graph_size = 500;;
let nb_gen = 100;;
let max_spread_step = 500;;

let choose_spread _ init =
  let s = Array.create graph_size false in
  let k = ref 0 in
  let n = int_of_float ((float_of_int graph_size) *. init) in
  while !k <= n do
    let i = Random.int graph_size in
    if not s.(i) then (incr k; s.(i) <- true)
  done;
  s
;;

let () =
  print_endline "Initialisation de Random.";
```

```
Random.self_init ();
print_endline "Ouverture de la base de données.";
let db = Experiment.load_db () in
for b = 0 to 4 do
  ExperimentSpreading.process db graph_size nb_gen 50
    ((float_of_int b) *. 0.25) max_spread_step 1.0 1.0
    choose_spread "random";
  ExperimentSpreading.process db graph_size nb_gen 50
    ((float_of_int b) *. 0.25) max_spread_step 3.0 1.0
    choose_spread "random";
  ExperimentSpreading.process db graph_size nb_gen 50
    ((float_of_int b) *. 0.25) max_spread_step 1.0 3.0
    choose_spread "random";
done;
print_endline "Fermeture de la base de données.";
if (Experiment.close_db db) then
  print_endline "Fermeture réussie."
else
  print_endline "Echec de la fermeture."
```

Plan

- 7 Démonstration : Les clusters sont les seuls obstacles aux rumeurs
- 8 Algorithme de Watts-Strogatz
- 9 graph.ml
- 10 experiment.ml
- 11 sortFirst.ml
- 12 spread.ml
- 13 experiment Spreading.ml
- 14 experiment Spreading Random.ml
- 15 draw Experiment Spreading Random Initial.py


```
import matplotlib.pyplot as pl
from matplotlib2tikz import save as tikz_save
import numpy as np
import sqlite3
import json

graph_size = 500
nb_gen = 100
k = 50
max_spread_step = 500
conn = sqlite3.connect('experiments.sqlite')
for a,b in [(1,1), (1,3), (3,1)]:
    for beta in [0,25,50,75,100]:
        X = np.arange(1,100)
        pl.close('all')
        fig = pl.figure()
        ax = fig.add_subplot(111)
        ax.set_title('Taille du graphe={} Taille de l\'échantillon={}\'
                    + ' K={}, q={}, Beta ={}\n\%'
```

```
.format(graph_size,nb_gen,k,b/(a+b),beta))  
ax.set_ylabel("Proportion finale")  
ax.set_xlabel("Proportion initiale (\\%)")
```

```
Y = np.zeros(100)  
Y_high = np.zeros(100)  
Y_low = np.zeros(100)
```

```
x_50 = 0
```

```
for x in X:  
    cursor = conn.execute(  
        "SELECT value FROM r_spreading_random_"+  
        "{graph_size}_{beta}_{k}_{nb_gen}_{x}_{max_spread_step}_{a}_{b}"  
        .format(**locals()))  
    rows = cursor.fetchall()  
    v = 0  
    n = len(rows)
```

```

for row in rows:
    v += json.loads(row[0])['prop_spread'][-1]
Y[x] = v/n
if abs(0.5-Y[x]) < abs(Y[x_50]-0.5):
    x_50 = x
v = 0
for row in rows:
    v += (Y[x] - json.loads(row[0])['prop_spread'][-1])**2
v = (v/n)**(1/2)
Y_high[x] = Y[x] + v
Y_low[x] = Y[x] - v

pl.grid()

pl.plot(X,Y[1:], 'b', label="Propagation finale", lw=2.5)
pl.plot(X,X/100, 'g--', label="Identité", lw=2.5)
pl.plot(X, Y_high[1:], 'r--', label="Écart-type", lw=2.5)
pl.plot(X, Y_low[1:], 'r--', lw=2.5)
pl.axvline(x_50, c='orange', lw=2.5)
pl.axhline(0.5, xmin=0, xmax=100, c='orange', lw=2.5)

```

```
pl.text(x_50-10, 0.1, str(x_50)+" \\%",  
      bbox=dict(facecolor='orange', alpha=0.95),  
      size="large",  
      color="white",  
      fontweight="bold")  
  
pl.legend(loc="lower right")  
tikz_save("resultats/random_finale_f_initiale_q{}_Beta{}_ec.tex"  
      .format(int(b/(a+b)*100), beta))  
conn.close()
```