

# МОДЕЛИ СОЦИАЛЬНЫХ СЕТЕЙ

Губанов Дмитрий Алексеевич  
*старший научный сотрудник ИГУ РАН*

# Социальные сети

- **Онлайновые социальные сети**

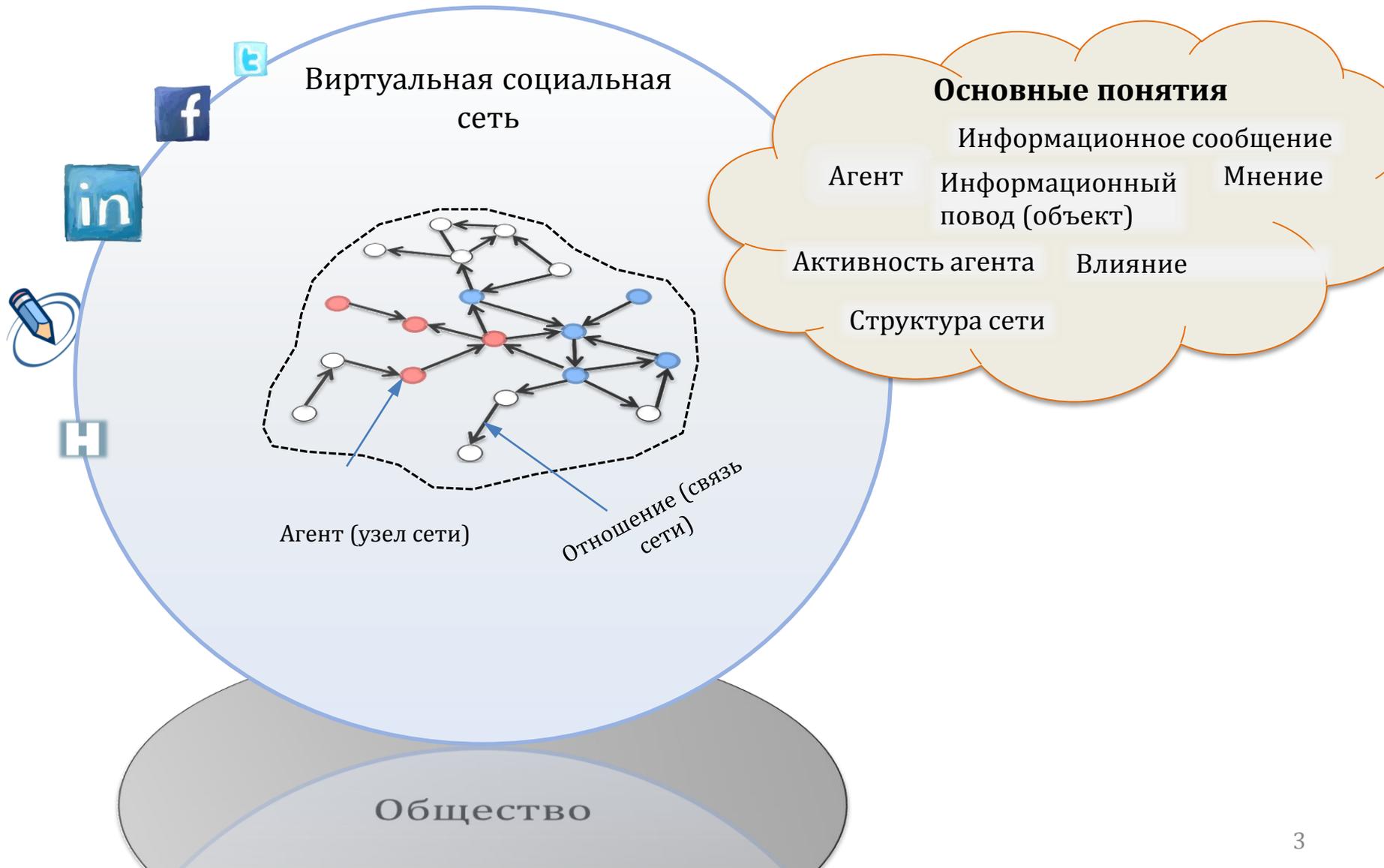
- **Онлайновые сообщества:** Facebook (> 1.3 миллиардов пользователей), LinkedIn (> 380 миллионов пользователей).
- **Коммуникация:** Skype (> 600 миллионов пользователей).
- **Новостные и социальные медиа:** блоги (свои блоги ведут представители органов власти).

- **Мотивация исследователей**

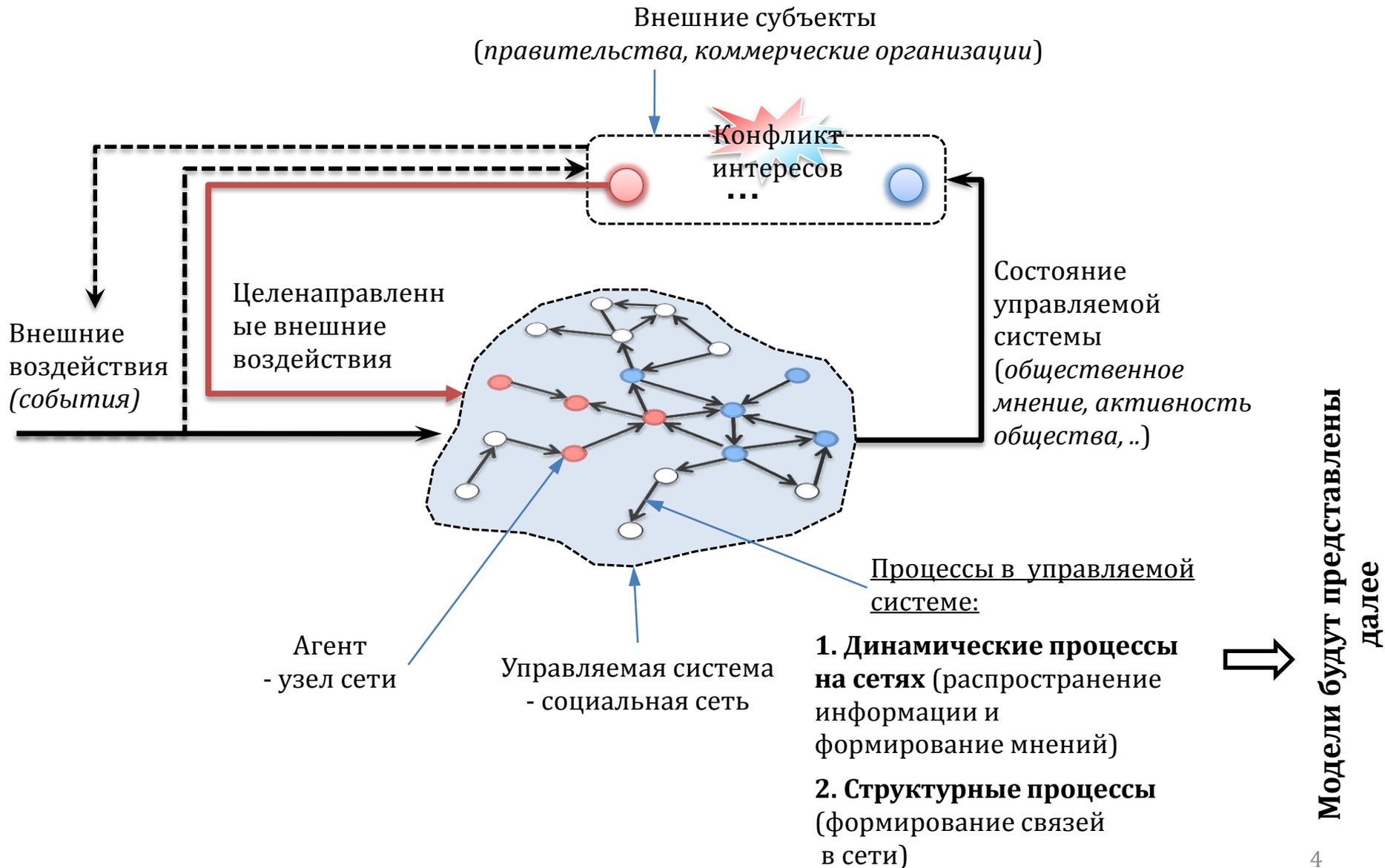
- Как возникают связи между пользователями социальной сети?
- Как распространяется информация по сети? Как возникают информационные каскады? Какие пользователи являются их инициаторами?
- Какие пользователи социальных сетей являются самыми влиятельными?

- **Мотивация практиков:** маркетинг, информационная безопасность, политика, бизнес – там, где нужно учитывать взаимодействие между пользователями.

# Социальные сети и управление



# Социальные сети и управление



# Общая постановка задачи управления

Объект управления описывается графом.

Управление может заключаться в целенаправленном воздействии на следующие компоненты объекта управления:

- состав управляемой системы (то есть управление может заключаться в удалении или добавлении вершин);

- структуру (связи между элементами) управляемой системы (то есть управление может заключаться в удалении или добавлении дуг);

- значения параметров, соответствующих вершинам графа (значения состояний) и его дуг (значения параметров, отражающих взаимосвязи между элементами системы).

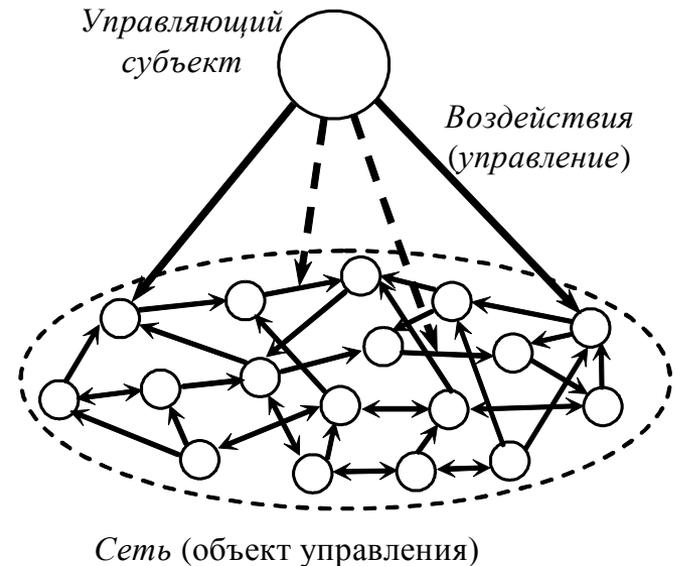
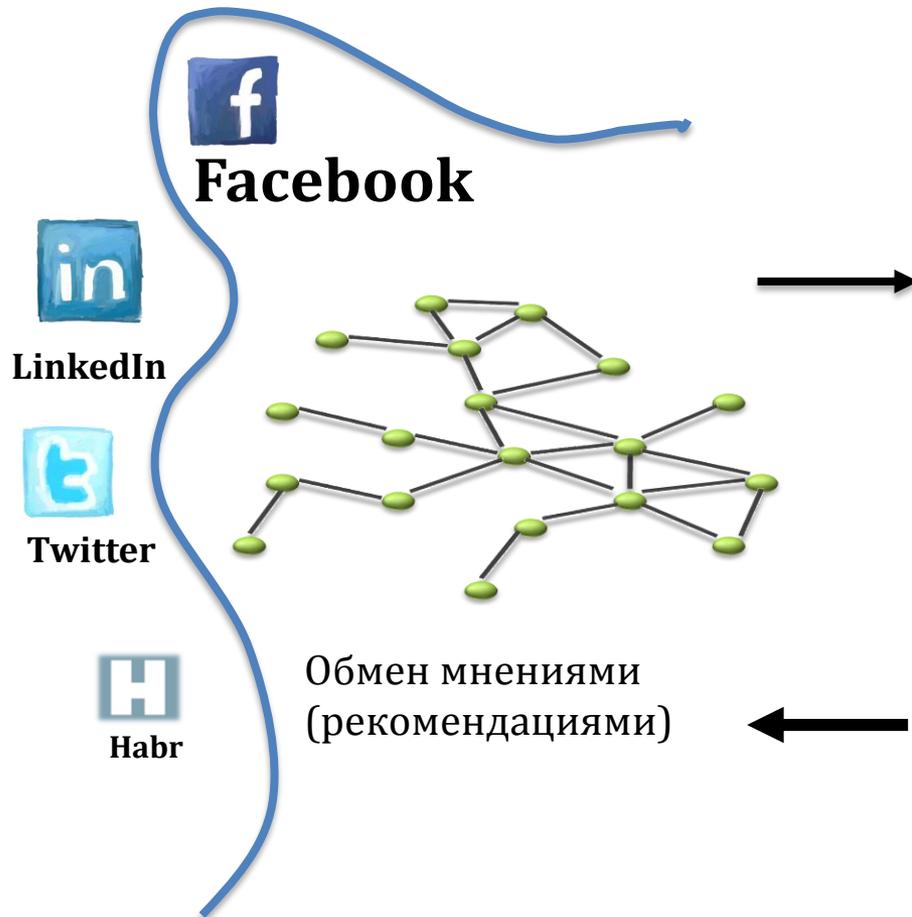


Рис. Объект управления, описываемый сетью

# Пример управления в социальных сетях



## Субъект управления (цель – создать требуемое мнение в сети)

- Использует модели социальных сетей и алгоритмы для поиска влиятельных пользователей в сети или для увеличения влияния уже имеющихся агентов
- Оказывает воздействие на влиятельных пользователей
- Требуемое общественное мнение

# Содержание лекции

Концептуальная модель распространения информации

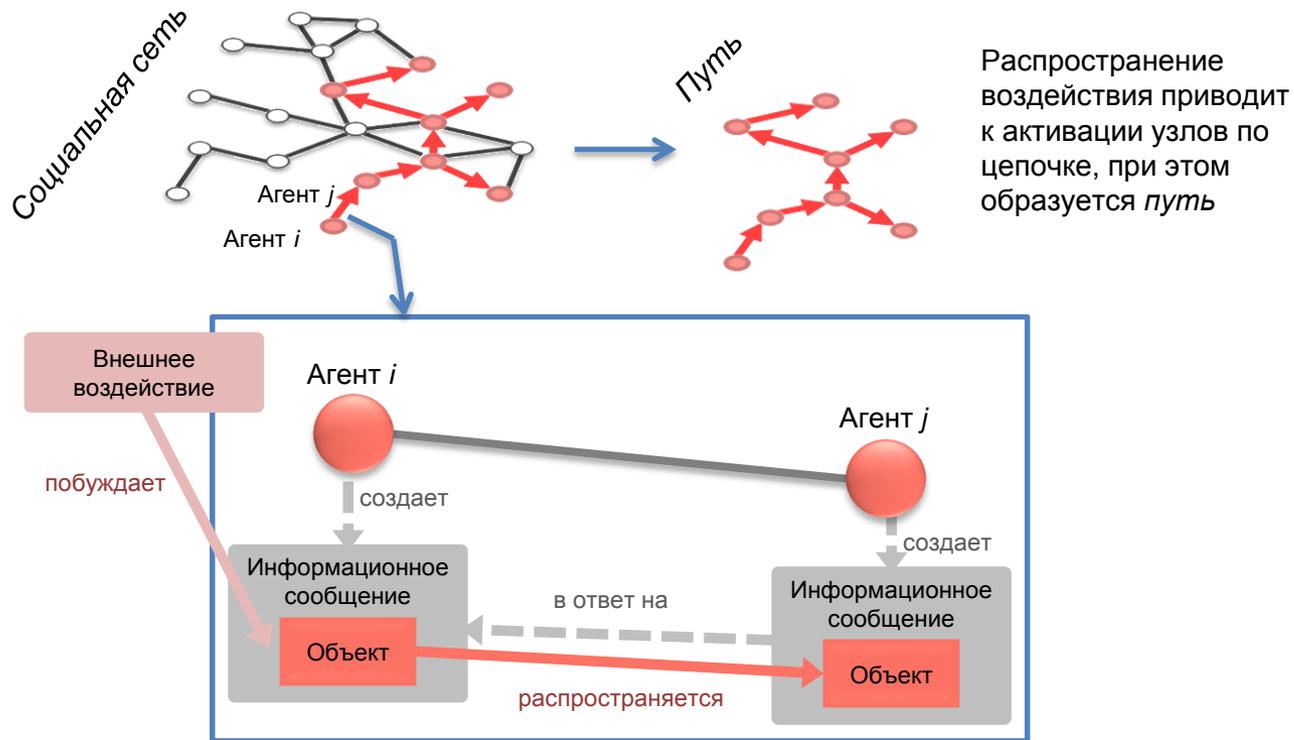
Модели распространения информации

Информационное управление

Информационное противоборство

# Распространение информации

*Распространение информации* – процесс, посредством которого некоторый информационный объект (информация, вирус, мнение) распространяется по коммуникационным каналам во времени и в пространстве среди узлов сети



# Математические модели распространения активности



# Модель распространения нововведений

Динамика процесса распространения изменений моделируется S-образной (логистической) кривой

## Стадии процесса

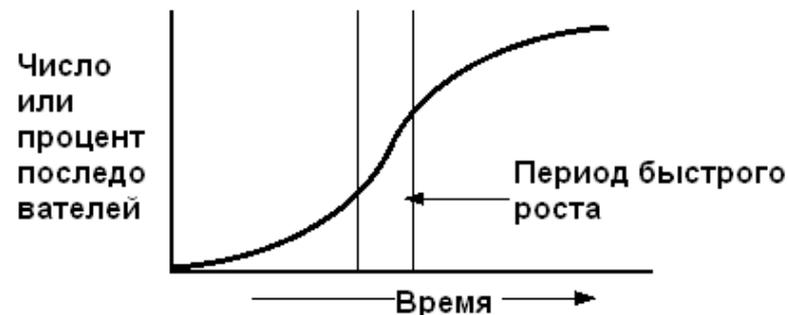
Новаторы, ранние последователи, раннее большинство, позднее большинство, поздние последователи

## Стадии процесса принятия нововведения агентом

Знание, убеждение, решение, апробация, подтверждение.

## Свойства нововведения

- относительные преимущества перед аналогами
- совместимость нововведения
- сложность нововведения
- простота апробации использования
- коммуникационная наблюдаемость



*S-образная кривая (логистическая функция)*



*Кривая стадий*

# Модель Басса

Пусть  $N_0$  – число агентов в сети, заданной полносвязным графом. Агент может находиться в двух состояниях – активном или неактивном.

Агент переходит в активное состояние под влиянием других пользователей сети или под внешним воздействием. Динамика числа пользователей:

$$\frac{f(t)}{1-F(t)} = p + qF(t),$$

где  $f(t)$  – доля пользователей, активировавшихся в момент времени  $t$ ,  $F(\tau) = \int_0^\tau f(t)dt$ ,  $p$  – коэффициент внешнего влияния,  $q$  – коэффициент внутреннего влияния.

# Модель Басса

Пусть  $N_0$  - число пользователей в сети,  $N(t) = N_0 F(t)$  - общее число пользователей, активных к моменту времени  $t$ , а  $n(t) = N_0 f(t) = dN(t)/dt$  - число пользователей, активировавшихся в момент времени  $t$ . Тогда уравнение динамики распространения активности:

$$\frac{dN(t)}{dt} = \left[ p + \frac{qN(t)}{N_0} \right] (N_0 - N(t))$$

Это уравнение решается аналитически:

$$N(t) = N_0 \left[ \frac{1 - e^{-(p+q)t}}{1 + \frac{q}{p} e^{-(p+q)t}} \right]$$

График функции  $N(t)$  характеризуется S-образной кривой.

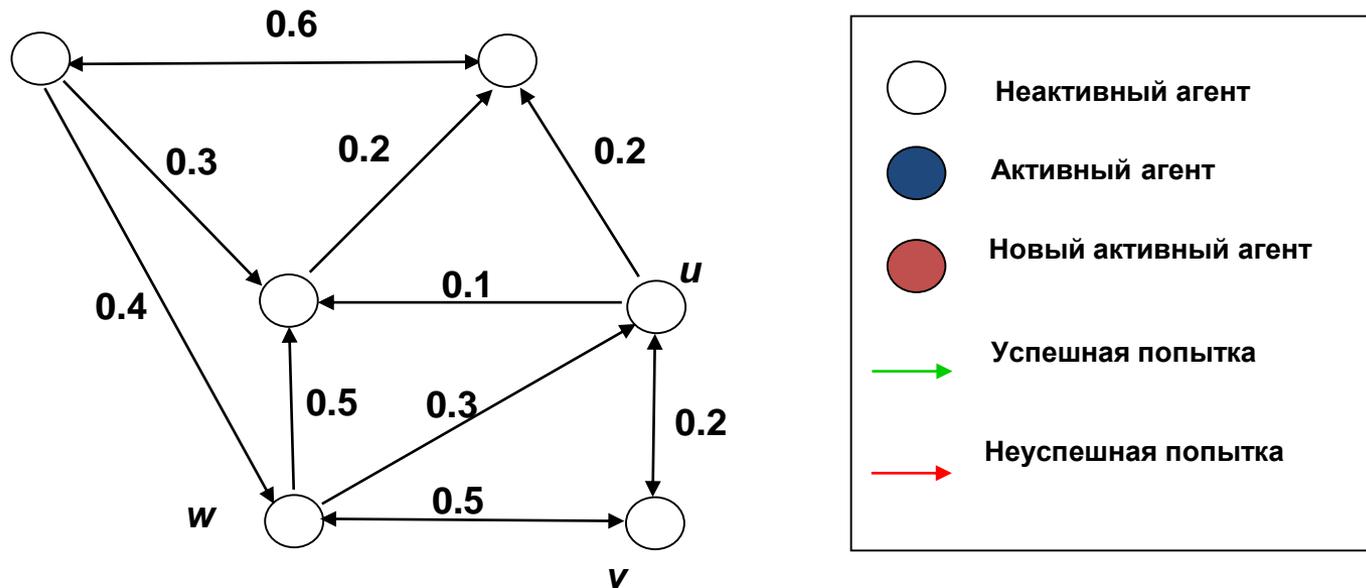
# Модель независимых каскадов

Задана сеть  $G(V, E)$ . Агент в сети может находиться в активном и неактивном состояниях, причем возможен переход только из неактивного состояния в активное.

Если агент  $i$  становится активным в некоторый момент времени, он получает шанс активировать на следующем (и только) шаге каждого из своих соседей  $j$  с вероятностью  $p_{ij} \in [0, 1]$ . Причем агенты  $j$  могут пытаться независимо активировать и другие агенты.

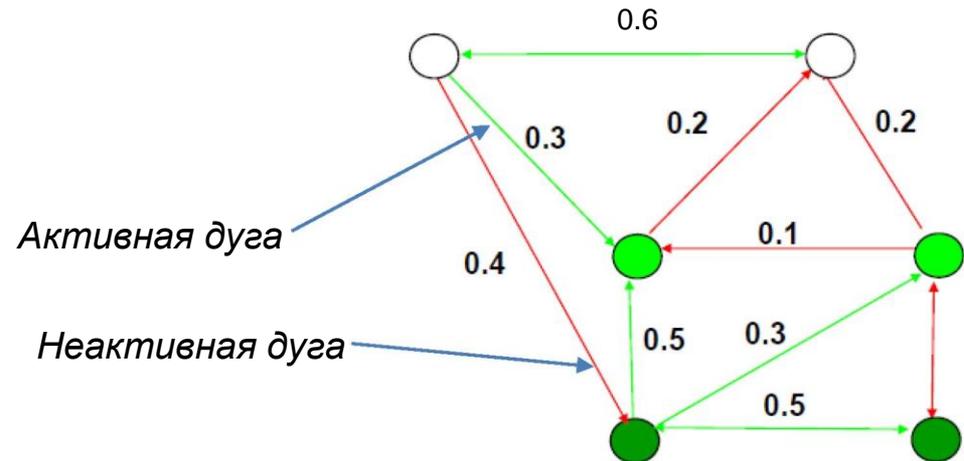
# Модель независимых каскадов

Известно множество активных агентов  $S_0 \subseteq V$  в момент времени  $t = 0$ . Для вычисления  $S_t \subseteq V$  в момент  $t \geq 1$  применяется итеративная процедура: на каждом шаге  $t$  ( $t \geq 1$ ) сначала множество  $S_t = S_{t-1}$ , затем каждый агент  $i \in S_{t-1} \setminus S_{t-2}$  пытается активировать еще неактивных соседей согласно правилу выше, активированные им соседи добавляются во множество  $S_t$ .



# Граф активных дуг

Задан граф  $G(V, E)$ . Каждая дуга помечается как активная или неактивная согласно определенному рандомизированному правилу. Результирующий случайный подграф, состоящий из всех узлов из  $V$  и всех активных дуг, назовем *графом активных дуг*.



Введем следующие обозначения:

$d_G(S, v)$  - минимальное расстояние от множества узлов  $S$  к узлу  $v$ .

$R_G^i(S)$  - множество узлов, достижимых из множества  $S$  за  $i$  шагов.

$R_G^i(S) = \{v \in V \mid d_G(S, v) \leq i\}$ , в частности,  $R_G^0(S) = S$ .

$R_G(S)$  - множество узлов из  $V$ , достижимых из  $S$  в графе  $G$ .

$R_G^{n-1}(S) = R_G(S)$ ,  $n = |V|$ .

# Модель активных дуг

Задан  $G(V, E)$  и вероятность влияния  $p(\cdot)$  на всех дугах. Случайный граф активных дуг  $G_L$  (или один из возможных миров) формируется посредством независимой активации каждой дуги  $(u, v) \in E$  с вероятностью  $p(u, v)$ .

Задано начальное множество  $S_0$ , для любого шага  $t \geq 1$  множество активных узлов  $S_t \leftarrow R_{G_L}^t(S_0)$ .

**Теорема 1.** *Модель независимых каскадов эквивалентна модели активных дуг с независимой активацией.*

# Эквивалентность модели независимых каскадов и модели активных дуг. Доказательство (1)

Зафиксируем начальное множество  $S_0$ . Для любого  $t \geq 1$  рассмотрим любую такую последовательность множеств  $A_1, A_2, \dots, A_t \subseteq V$ , что  $A_1 \subseteq A_2 \subseteq \dots \subseteq A_t$ , в которой если два последовательных множества равны, то последующие множества также равны им. Докажем, что для любой такой последовательности

$$P(S_t = A_t | S_1 = A_1, \dots, S_{t-1} = A_{t-1}) = \\ P(R_{GL}^t(S_0) = A_t | R_{GL}^1(S_0) = A_1, \dots, R_{GL}^{t-1}(S_0) = A_{t-1})$$

## В модели независимых каскадов.

Если задано  $S_0, S_i = A_i, \dots, S_{t-1} = A_{t-1}$ , то в момент времени  $t$  множество активных узлов  $S_t = A_t$ , тогда и только тогда, когда:

- 1) для каждого узла  $v \in A_t \setminus A_{t-1}$  существует активировавший его узел из  $A_{t-1} \setminus A_{t-2}$ ;
- 2) не существует узла в  $V \setminus A_t$  активированного каким-либо узлом из  $A_{t-1} \setminus A_{t-2}$ .

Поскольку все события активации независимы, то

$$P(S_t = A_t | S_1 = A_1, \dots, S_{t-1} = A_{t-1}) = \\ \prod_{v \in A_t \setminus A_{t-1}} \left[ 1 - \prod_{u \in A_{t-1} \setminus A_{t-2}} (1 - p(u, v)) \right] \prod_{v \in V \setminus A_t} \prod_{u \in A_{t-1} \setminus A_{t-2}} (1 - p(u, v))$$

# Эквивалентность модели независимых каскадов и модели активных дуг. Доказательство (2)

В модели активных дуг с выбором независимых дуг.

$$A_1, A_2, \dots, A_{t-1}, A_t \subseteq V, \text{ что} \\ A_1 \subseteq A_2 \subseteq \dots \subseteq A_t$$

Задано  $R_{G_L}^1(S_0) = A_1, \dots, R_{G_L}^{t-1}(S_0) = A_{t-1}$ . Достижимое на шаге  $t$  множество  $R_{G_L}^t(S_0) = A_t$  тогда и только тогда, когда:

- 1) каждый узел  $v \in A_t \setminus A_{t-1}$  достижим за один шаг хотя бы из одного узла из  $A_{t-1} \setminus A_{t-2}$ ;
- 2) не существует узла в  $V \setminus A_t$  достижимого за один шаг из какого-либо узла из  $A_{t-1} \setminus A_{t-2}$ .

Поскольку в модели активных дуг узел  $u$  достигает узел  $v$  за один шаг с вероятностью  $p(u, v)$  и каждое такое событие не зависит от другого события, то

$$\begin{aligned} P(R_{G_L}^t(S_0) = A_t | R_{G_L}^1(S_0) = A_1, \dots, R_{G_L}^{t-1}(S_0) = A_{t-1}) \\ = \prod_{v \in A_t \setminus A_{t-1}} \left[ 1 - \prod_{u \in A_{t-1} \setminus A_{t-2}} (1 - p(u, v)) \right] \prod_{v \in V \setminus A_t} \prod_{u \in A_{t-1} \setminus A_{t-2}} (1 - p(u, v)) \end{aligned} \quad (2)$$

Уравнения (1) и (2) абсолютно одинаковы и таким образом для любого  $A_1, A_2, \dots, A_t \subseteq V$  выполняется

$$\begin{aligned} P(S_t = A_t | S_1 = A_1, \dots, S_{t-1} = A_{t-1}) = \\ P(R_{G_L}^t(S_0) = A_t | R_{G_L}^1(S_0) = A_1, \dots, R_{G_L}^{t-1}(S_0) = A_{t-1}) \end{aligned}$$

# Свойства модели независимых каскадов

## Следствие из теоремы 1. О несущественности задержек попыток активации в модели независимых каскадов

В модели независимых каскадов задержка попыток активации одного узла другим узлом не изменит распределения узлов на результирующем активном множестве  $\Phi(S_0)$ .

Если же разрешить узлу  $u$  несколько независимых попыток активации узла  $v$  (где  $p_i(u, v)$  - вероятность  $i$ -ой попытки активации), то распределение узлов на результирующем активном множестве  $\Phi(S_0)$  будет таким же как в модели независимых каскадов, в которой вероятность активации  $v$ -ого узла  $u$ -ым узлом будет равна  $p(u, v) = 1 - \prod_i (1 - p_i(u, v))$ , где  $p_i(u, v)$  - вероятность  $i$ -ой попытки активации.

# Свойства модели независимых каскадов

## Понятие субмодулярности функции.

Функция множества  $f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}$  субмодулярна, если для любых подмножеств  $S \subseteq T \subseteq V$  и любого элемента  $v \in V \setminus T$ :

$$f(T \cup \{v\}) - f(T) \leq f(S \cup \{v\}) - f(S)$$

## Понятие монотонности функции.

Функция множества  $f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}$  монотонна, если для любых подмножеств  $S \subseteq T \subseteq V$  выполняется  $f(S) \leq f(T)$ .

**Теорема 2.** Функция распространения влияния  $\sigma(\cdot)$  в модели независимых каскадов является монотонной и субмодулярной.

# Свойства модели независимых каскадов

## Доказательство теоремы 2.

Задан  $G(V, E)$ , задано  $\Gamma$  – множество всех возможных графов активных дуг из  $G$ . Пусть  $G_L$  - случайный граф активных дуг, а  $P(G_L)$  - вероятность реализации графа  $G_L$ .

Для модели независимых каскадов (ИСМ эквивалентна модели активных дуг с выбором независимых дуг) математическое ожидание финального количества активных узлов:

$$\sigma(S_0) = \sum_{G_L \in \Gamma} P(G_L) |R_{G_L}(S_0)|$$

Известно, что линейная комбинация монотонных (субмодулярных) функций с неотрицательными коэффициентами также монотонна (субмодулярна). Следовательно, для доказательства того, что  $\sigma(S_0)$  монотонна (субмодулярна), достаточно показать, что для любого графа активных дуг  $G_L$  – функция  $|R_{G_L}(\cdot)|$  монотонна (субмодулярна).

# Свойства модели независимых каскадов

## Доказательство теоремы 2 (продолжение)

Монотонность. Монотонность функции очевидна.

Субмодулярность. По определению субмодулярности достаточно показать, что для любых двух подмножеств  $S \subseteq T \subseteq V$  и любого узла  $v \in V \setminus T$ :

$$R_{G_L}(T \cup \{v\}) \setminus R_{G_L}(T) \subseteq R_{G_L}(S \cup \{v\}) \setminus R_{G_L}(S)$$

Любой узел  $u \in R_{G_L}(T \cup \{v\}) \setminus R_{G_L}(T)$  достижим из  $T \cup \{v\}$ , но не достижим из  $T$  в графе  $G_L$ . Следовательно,  $u$  достижим из  $v$ . Поскольку  $S \subseteq T$ , то должен быть такой случай, что  $u$  не достижим из  $S$ , но достижим из  $S \cup \{v\}$ , следовательно  $u \in R_{G_L}(S \cup \{v\}) \setminus R_{G_L}(S)$ .

Таким образом функция  $|R_{G_L}(\cdot)|$  субмодулярна для всех  $G_L$ , следовательно субмодулярна и функция  $\sigma(\cdot)$

# Линейная модель с порогами

В линейной модели с порогами  $i$ -ый агент - узел социальной сети (вершина графа) испытывает влияние  $w_{ji}$  каждого своего  $j$ -го соседа в сети. Сумма влияний соседей на агента не превосходит единицы:

$$\sum_{j \in N_{in}(i)} w_{ji} \leq 1$$

где  $N_{in}(i)$  - соседи  $i$ -ого агента.

Агент  $i$  имеет некоторый порог  $\phi_i$ , который изначально независимо и равномерно случайно выбирается из отрезка  $[0, 1]$ .

Агент в сети может находиться в активном и неактивном состояниях, причем возможен переход только из неактивного состояния в активное (обратный переход не допускается).

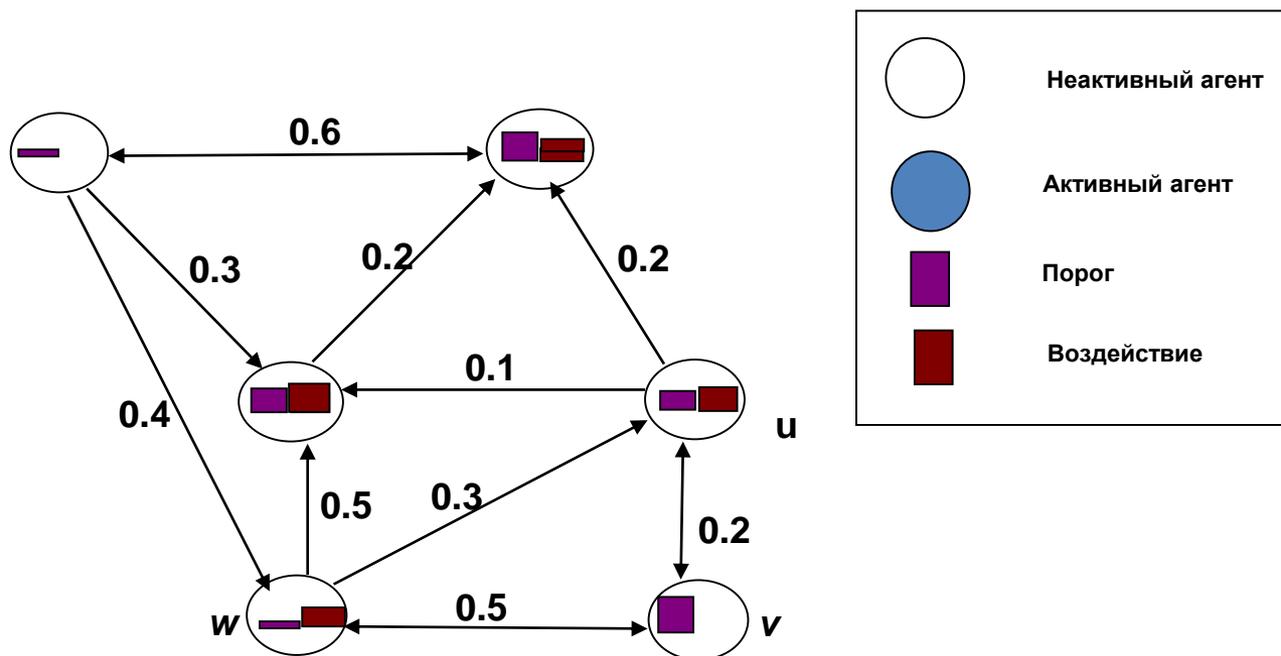
# Линейная модель с порогом

Пусть в момент времени  $t = 0$  известно начальное множество активных агентов  $S_0 \subseteq V$ , необходимо определить в любой другой момент времени  $t \geq 1$  множество  $S_t \subseteq V$ . Для этого используется следующая итеративная процедура: в каждый момент  $t \geq 1$  во множество  $S_t$  добавляется еще неактивный агент  $i \in V \setminus S_{t-1}$ , для которого:

$$\sum_{j \in N_{in}(i) \cap S_{t-1}} w_{ji} \geq \phi_i$$

(т.е. агент  $i$  становится активным в момент времени  $t$ ). Содержательно порог  $\phi_i$  можно трактовать как подверженность агента влиянию своих соседей.

# Линейная модель с порогоми. Пример.

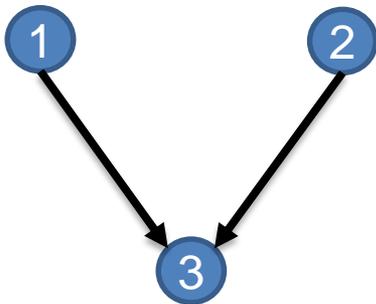


# Свойства линейной модели с порогом

- В линейной модели с порогом распределение результирующего множества активных агентов  $\Phi(S_0)$  не изменится, если воздействие активированного агента на своих соседей будет отложено на более поздний момент времени.
- Функция распространения влияния  $\sigma(\cdot)$  в линейной модели с порогом является монотонной и субмодулярной.

# Эквивалентность ICM и LTM

- В общем случае ICM и LTM не эквивалентны.
  - Пример: граф из трех узлов  $\{1, 2, 3\}$ , параметры ICM –  $p(1,3)$  и  $p(2,3)$ , параметры LTM –  $w(1,3)$  и  $w(2,3)$ .



Предположим, что ICM и LTM эквивалентны, тогда:

- если  $S_0 = \{1\}$ , то вероятность активации 3 узла  $p(1,3) = w(1,3)$ ;
- если  $S_0 = \{2\}$ , то вероятность активации 3 узла  $p(2,3) = w(2,3)$ ;
- если  $S_0 = \{1, 2\}$ , то вероятность активации 3 узла в ICM  $1 - (1 - p(1,3))(1 - p(2,3))$ , а в LTM –  $w(1,3) + w(2,3)$ .

Т.е. в общем случае равенство таких вероятностей не выполняется

- Однако обобщенные ICM и LTM являются эквивалентными, т.е. для любой обобщенной ICM с заданными параметрами найдется эквивалентная LTM и наоборот.

# Обобщение модели независимых каскадов

**Функция активации.** Вероятность  $p_v(u, S)$  того, что агент  $u$  активирует агента  $v$ , зависит от множества  $S$  агентов, уже безуспешно пытавшихся активировать агента  $v$  ( $u \notin S, u \in N_{in}(v), S \subseteq N_{in}(v)$ ).

**Ограничение на функцию активации  $p_v$ :** если соседи  $u_1, \dots, u_l$  пытаются активировать агента  $v$ , то вероятность того, что  $v$  станет активным после  $l$  попыток, не должна зависеть от порядка попыток активации.

Более формально: пусть  $u_1, \dots, u_l$  и  $u'_1, \dots, u'_l$  две перестановки  $S$ , и  $S_j = \{u_1, \dots, u_{j-1}\}$ ,  $S'_j = \{u'_1, \dots, u'_{j-1}\}$ , тогда независимость от порядка означает

$$\prod_{i=1}^l (1 - p_v(u_i, S_i)) = \prod_{i=1}^l (1 - p_v(u'_i, S'_i))$$

Модель независимых каскадов является частным случаем обобщенной модели, где функция активации  $p_v(u, S)$  является константой  $p(u, v)$ , не зависящей от  $S$ .

# Обобщение линейной модели с порогом

**Функция активации.** Каждый агент  $i$  имеет следующую функцию активации

$$f_i : S \subseteq N_{in}(i) \rightarrow [0, 1],$$

где  $N_{in}(i)$  – множество соседей, влияющих на агента  $i$ ,  $f_i(\emptyset) = 0$ .

**Правило активации.** Агент  $i$  становится активным в некоторый момент времени  $t$ , если  $f_i(S) \geq \varphi_i$ , где  $\varphi_i$  - порог, выбираемый из равномерного распределения (от 0 до 1), а  $S$  – множество соседей  $i$ , активных в момент  $t-1$ .

Линейная пороговая модель является частным случаем обобщенной модели с порогом, где

$$f_i(S) = \sum_{j \in S} w_{ij} \leq 1$$

# Эквивалентность обобщенных моделей

**Связь между  $f_v(S)$  и  $p_v(u, S)$ .**

В обобщенной пороговой модели вероятность того, что новый активный сосед  $u$  сможет активировать  $v$ , если агенты из  $S$  ( $u \notin S$ ) уже безуспешно пытались активировать  $v$ :

$$p_v(u, S) = \frac{f_v(S \cup \{u\}) - f_v(S)}{1 - f_v(S)} \quad (1)$$

В обобщенной каскадной модели рассмотрим узел  $v$  и множество его соседей  $S = \{u_1, \dots, u_k\}$ . Предположим, что узлы в  $S$  пытаются активировать  $v$  в порядке  $u_1, \dots, u_k$ , пусть  $S_i = \{u_1, \dots, u_i\}$ . Тогда вероятность активации  $v$ :

$$f_v(S) = 1 - \prod_{i=1}^k (1 - p_v(u_i, S_{i-1})) \quad (2)$$

**Теорема об эквивалентности.** Для любой обобщенной каскадной модели с функциями активации  $p_v(u, S)$  можно построить эквивалентную обобщенную пороговую модель с  $f_v(S)$ , заданными уравнением (1). Аналогично, для любой обобщенной пороговой модели с функциями активации  $f_v(S)$  можно построить эквивалентную обобщенную каскадную с  $p_v(u, S)$ , заданными уравнением (2).<sub>31</sub>

# Свойства обобщенных моделей

**Теорема о монотонности.** Функция распространения влияния  $\sigma(\cdot)$  для любой обобщенной модели монотонна.

**Теорема о субмодулярности.** Функция распространения влияния  $\sigma(\cdot)$  для пороговой обобщенной модели субмодулярна, если для всех агентов  $v \in V$  функции активации  $f_v(\cdot)$  субмодулярны.

**Теорема о распределениях.** Обобщенная пороговая модель с пороговыми функциями  $f_v(S)$ , в которой для любых  $v \in V$  порог  $\theta_v$  выбирается случайно согласно распределению  $F_v(\cdot)$ , эквивалентна обобщенной пороговой модели с пороговыми функциями  $f'_v(S)$ , в которой  $f_v(S) = F_v(f'_v(S))$  и пороги выбраны случайно согласно равномерному распределению.

# Обучение моделей распространения информации

- Задача вывода:
  - Известна структура социальной сети.
  - Известно то, как распространялась информация в прошлом.
  - Необходимо получить значения влияния одних пользователей на других



# Обучение моделей распространения информации: модель независимых каскадов

- $D(0), D(1), \dots, D(t)$  – узлы, активированные в момент времени  $t = 0, 1, \dots, t$
- $P_w(t + 1) = 1 - \prod_{v \in N^{in}(w) \cap D(t)} (1 - p_{vw})$  – вероятность активации  $w$
- Необходимо найти  $\theta = \{p_{vw}\}$ , максимизирующее

$$L(\theta; \mathbf{D}) = \left( \prod_{t=0}^{T-1} \prod_{w \in D(t+1)} P_w(t+1) \right) \cdot \left( \prod_{t=0}^{T-1} \prod_{v \in D(t)} \prod_{w \in N^{out}(v) \setminus \cup_{\tau \leq t} D(\tau)} (1 - p_{vw}) \right)$$

Недостатки:

- весьма затратные расчеты,
- предполагается, что веса влияний не меняются во времени.

# Задачи управления распространением информации

- **Минимизация распространения**

В сети распространяется нежелательная информация или вирус (рис. А). Состояние каких узлов необходимо отслеживать, чтобы эффективно выявлять возможные «эпидемии»?

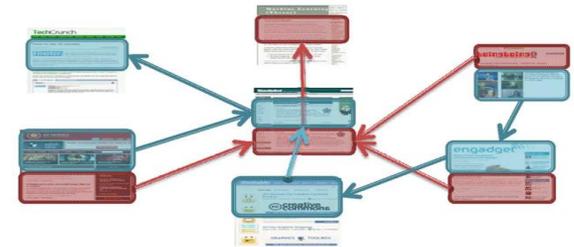


Рис. А\*. Пример «кросспостинга» в блогах

- **Максимизация распространения**

Новый продукт появился на рынке (рис. Б). Кому нужно раздать свободные образцы для того, чтобы максимизировать продажи продукта?

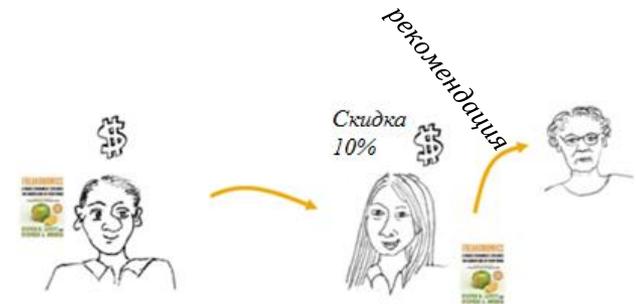


Рис. Б\*. Пример вирусного маркетинга