# Исследование распространения эпидемий в графовой модели SIR и влияния локдауна на динамику заболеваемости популяции

Сёмкин Кирилл Консультант: Антон Бишук

#### Цели

- ▶ Построить математическую модель распространения эпидемии типа SIR на графе
- Исследовать динамику заболеваемости при введении локдауна и без него
- ▶ Проиллюстрировать полученные теоретические/эмпирические оценки на численных экспериментах

## Литература

#### Основная работа

Бишук, "Применение активного обучения к графовым моделям на примере оценки рисков распространения эпидемии"

Связанные работы с моделированием эпидемии в среднем (mean field)

Moreno, Pastor-Satorras и Vespignani, "Epidemic outbreaks in complex heterogeneous networks"

Gómez и др., "Discrete-time Markov chain approach to contact-based disease spreading in complex networks" Pastor-Satorras и др., "Epidemic processes in complex networks"

Дан граф контактов G(V,E) — взвешенный граф, где вес ребра (i,j) есть  $w_{ij} \in [0,1]$  и интерпретируется как доля времени, проведёная вместе. Каждая вершина может быть в одном из трёх состояний: Susceptable (S), Infected (I), Recovered (R) — по сути раскраска графа.

Дан граф контактов G(V,E) — взвешенный граф, где вес ребра (i,j) есть  $w_{ij} \in [0,1]$  и интерпретируется как доля времени, проведёная вместе. Каждая вершина может быть в одном из трёх состояний: Susceptable (S), Infected (I), Recovered (R) — по сути раскраска графа.

Далее, в дискретном времени происходит развитие болезни из некого начального состояния. Параметры эпидемии:

 $\gamma=\mathbb{P}(I o R),\ \sigma=\mathbb{P}(R o S)$  — константы. Вероятность заразиться для некоторой S-вершины зависит от структуры графа — от её I-соседей. Предположение модели — I-соседи вершины заражают её независимо, тогда имеем

$$\mathbb{P}(S \to I) = 1 - \prod_{\substack{j \in v(i) \\ j \text{ is } I}} (1 - \beta w_{ij})$$

Здесь  $\beta$  также параметр эпидемии, интерпретируемый как "заразность болезни".

Локдаун моделируется как смена графа контактов на некий  $G_{lock}$  с «переносом» состояний вершин в некоторый момент  $t_{start}$ , после чего в  $t_{end}$  всё переносится обратно в исходный граф.

Локдаун моделируется как смена графа контактов на некий  $G_{lock}$  с «переносом» состояний вершин в некоторый момент  $t_{start}$ , после чего в  $t_{end}$  всё переносится обратно в исходный граф.

Соответственно возможна математическая формулировка возникающих вопросов: при каких условиях на структуру  $G,\,G_{lock}$  и параметров эпидемии

- $ightharpoonup \mathbb{E}(\#v \in V(G): v \ is \ I) < \mathbb{E}(\#v \in V(G_{lock}): v \ is \ I)$  повышение кол-ва больных во время/после карантина
- $n_v = \inf_{n>t_{end}} \mathbb{P}(\{ v \text{ in } I \text{ on step } n \} < 0.01) > n_v^{lock})$  (определяется аналогично на  $G_{lock}$ ) индивидуальные риски после карантина возрастают

$$\inf_{n>t_{end}} \left\{ \mathbb{E}(\# v \text{ in } \textit{I} \text{ on step } n) < \mathbb{E}(\# v \text{ in } \textit{I} \text{ during lockdown}) \right\} \gg t_{end}$$

неэффективность локдауна



#### Теоретическая часть

Развитие эпидемии на графе в дискретном времени можно представить в виде конечной *цепи маркова*. Если рассматривать каждую вершину как цепь из трёх состояний (S, I, R), то она будет неоднородной. Поэтому берём за состояния все возможные конфигурации графа, которых  $3^{|V(G)|}$ , тогда полученная цепь будет являться cтационарной.

#### Теоретическая часть

Развитие эпидемии на графе в дискретном времени можно представить в виде конечной *цепи маркова*. Если рассматривать каждую вершину как цепь из трёх состояний (S, I, R), то она будет неоднородной. Поэтому берём за состояния все возможные конфигурации графа, которых  $3^{|V(G)|}$ , тогда полученная цепь будет являться cтационарной.

Следующее наблюдение: разные компоненты связанности исходного G никак не влияют друг на друга, поэтому НУО можно считать G — связанным графом.

### Теоретическая часть

Развитие эпидемии на графе в дискретном времени можно представить в виде конечной *цепи маркова*. Если рассматривать каждую вершину как цепь из трёх состояний (S, I, R), то она будет неоднородной. Поэтому берём за состояния все возможные конфигурации графа, которых  $3^{|V(G)|}$ , тогда полученная цепь будет являться cтационарной.

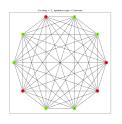
Следующее наблюдение: разные компоненты связанности исходного G никак не влияют друг на друга, поэтому НУО можно считать G — связанным графом.

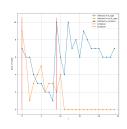
Далее, несложно разбить нашу конечную цепь на неразложимые и классифицировать состояния в каждом классе. Как результат получим единственное существенное состояние, в котором все вершины =S, остальные являются несущественными. Уже отсюда, применяя аппарат теории марковских цепей, делаем вывод, что за достаточное время весь граф "станет здоровым".

### Эксперимент

Цель эксперимента — наглядно проиллюстрировать «эффект локдауна» на графах простой структуры и поведение распределения вероятностей вершин быть в том или ином состоянии в течение времени (т.е. динамика вектора распределения вероятностей марковской цепи в течении времени).

# Эксперимент





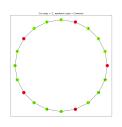
ция

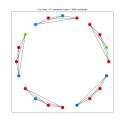
Начальная конфигура- Вид «домашнего» графа

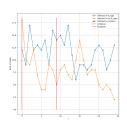
Сравнительные треки эпидемии с локдауном и без него

#### Полный граф

# Эксперимент







ция

Начальная конфигура- Вид «домашнего» графа

Сравнительные треки эпидемии с локдауном и без него

Граф-цикл

#### Анализ ошибки

#### Заключение