***Метод оценки риска социального конфликта на основе критерия подобия***

***Актуальность.*** В настоящий момент оценка похожести городов (муниципальных образований) является актуальной проблемой и может применяться в различных задачах, затрагивающих инфраструктурные, архитектурные и другие вопросы [1, 2, 3, 4]. Интерес к данному исследовательскому направлению в первую очередь вызвано возможностью использования оценки подобия для решения задач планирования в градостроительной сфере [4]. В свою очередь в градостроительной сфере большое значение уделяется социальным конфликтам, возникающим в рамках реализации тех или иных проектов [5, 6]. Таким образом, прогноз социальных рисков является актуальной задачей как в градостроительной сфере, так и в области социально-экономического планирования.

Мотивы и факторы современных социальных конфликтов являются предметом серьезного изучения в связи с их большой значимостью на общественно-политическое состояние, которое в свою очередь неразрывно взаимосвязано с социально-экономическими процессами [7-11]. Поскольку множество механизмов данной сферы остаются неизвестными, дискуссионными либо же плохо изученными, актуальность исследований не вызывает сомнений, что также отражается в увеличении количества современных работе по рассматриваемой тематике [7, 8].

Целью исследования является разработка метода оценки и/или прогноза социального риска для произвольного муниципального образования. Суть предлагаемого подхода заключается в оценке похожести не только социально-экономического состояния, но и структуры населения (человеческого капитала) произвольного муниципального образования (МО) к некоторым показателям, характерным для возникновения различного типа социальных конфликтов. Проще говоря, основа подхода кроется в потенциале использования похожести между двумя МО, где один из них испытал социальный конфликт, как один из маркеров вероятной похожей социальной реакции как минимум на тот же раздражитель.

***Обзор проблематики.*** Существуют различные подходы изучения социальных конфликтов. До сих пор наиболее популярным является рассмотрение данной проблематики в контексте социологических и психологических исследований [7, 8]. Однако, необходимо отметить, что точность прогнозов, которые основаны только лишь на социологических данных, не демонстрируют высокую точность [7].

Также актуальным является подход, основанный на математическом моделировании коллективного поведения [8]. Разрабатываются различные агентные системы, позволяющие анализировать динамику протеста на основе процесса имитации. Например, популярен вариант представления протестных движений в контексте эпидемиологической модели [8].

Естественно, в последние годы набирает популярность использование машинного обучения в вопросе исследования и прогноза социальных конфликтов [9, 10, 11]. Эти исследования, как правило, базируются на анализе общественных настроений, которое осуществляется путём мониторинга социальных сетей и СМИ [9, 10, 11].

В работе [9] протесты исследуются на основе анализа стилистики статей СМИ, освещавших рабочие забастовки, которые имели место в Румынии (2018-2025). В контексте текущего исследования особый интерес вызывает данные в пользу гипотезы о «пространственной-временной» связанности протестов, т.е. протест в одном месте повышает вероятность протестов в соседних территориях [9]. Этот вывод перекликается с результативностью эпидемиологического подхода анализа динамики протестов. Однако, в работе предлагается подход, рассматривающий как минимум пространственную часть с точки зрения похожести экономического и демографического пространства территорий, которая зачастую хоть и вызвана географической близостью, но при этом не определяется только локационной составляющей.

В работе [10] для прогноза социального конфликта использовались данные из социальных сетей. В рамках исследования была предложена модернизированная нейронная сеть, которая обучалась на данных из соц. сети twitter (ныне X.com) на примере протестов в Гонконге 2019 года. Показана результативность данного подхода на примере исследуемых данных относительно других алгоритмов машинного обучения [10].

В исследование [11] рассматривались протесты в Латинской Америке (2012 – 2014) и в качестве данных использовались не только данные социальности сети twitter (ныне X.com), но и из других источников (новостные, базы данных политических акций, данные сети TOR, а также экономическая составляющая). Важно отметить, что в качестве экономического параметра использовалось только курс валюты, что хоть и является интересным параметром, тем не менее не является достаточным для отражения социально-экономического состояния некоторой территории внутри страны.

***Общий набор данных.*** Исследуемый датасет включает в себя социально-экономические и демографические данные более 1800 муниципальных образований за период времени с 2014 по 2022 год. При этом данные МО за отдельный год являются независимыми примерами в датасете. Таким образом, итоговый набор включает в себя более 9000 примеров.

Все социально-экономические индикаторы, кроме показателей средних значений, нормированы на душу населения для лучшей оценки с точки зрения обеспеченности населения. Демографические данные также были нормированы как долевые значения конкретной когорты (возрастной группы) от общего числа населения определенного МО, что позволяет оценивать человеческий капитал с позиции структуры, а не количества.

Отобранные социально-экономические индикаторы представлены таблице 1. Этот набор факторов был выбран исходя из опыта их использования в задаче прогнозирования миграции, где была продемонстрирована их результативность. Таким образом, эти факторы позволяют адекватно оценивать социально-экономическое состояние муниципального образования.

1. Average number of employers in organizations - avgemployers (ppl.)

2. Average salary - avgsalary (rub.)

3. Shopping area - shoparea (sq.m.)

4. Number of seats in café, bars and restaurants - foodseats (num.)

5. Retail turnover - retailturnover (thnd. rub.)

6. Live area per capita - livarea (sq.m.)

7. Number of sporting venues - sportsvenue (num.)

8. Number of services (barbershops, repairs) - servicesnum (num.)

9. Length of roads - roadslen (km.)

10. Number of livestock - livestock (num.)

11. Productivity of land (vegetables) - harvest (centners)

12. Agricultural production - agrprod (thnd. rub.)

13. Number of healthcare organizations - hospitals (num.)

14. Number of places in preschool organizations - preschool (num.)

15. Volume of self-produced goods - factoriescap (thnd. rub.)

***Набор социальных конфликтов.*** Непосредственным источником показателей, характерных для социального конфликта, является состояние определенного МО в период возникновения конфликтной ситуации. Таким образом, фундаментальной составляющей рассматриваемого подхода является набор МО (конфликтов), относительно которых и будет оцениваться похожесть.

В настоящий момент сформирован набор наиболее резонансных социальных конфликтов в РФ в период с 2013 по 2023 год. Набор включает в себя 21 конфликт в различных муниципальных образованиях, которые сопровождались массовым собранием людей и широкой оглаской в СМИ.

Отбор именно острых конфликтов связан с тем, что их анализ имеет потенциал ярко продемонстрировать тенденции социально-экономических и демографических индикаторов, предрасполагающих к возникновению социальной напряжённости. То есть эти примеры можно рассматривать в качестве локальных «экстремумов» абстрактной функции, отражающей социальный конфликт.

На рисунке ниже проиллюстрированы демографические данные этих МО на момент социального конфликта (см. рис. 1). Отобранные конфликты были классифицированы по трём группам: «анти-мусорные», «этнические» и «анти-промышленные». Так, на рисунке 1 наблюдаются некоторые отличительные особенности конфликтов. Например, мун. образования, в которых имели место этнические конфликты, отличаются наибольшей долей молодежи среди населения (возрастные группы 20-24, 25-29 и 30-34, см. рис. 1).



Рис. 1. Сравнительный анализ демографической структуры на момент возникновения социального конфликта определенного типа

В муниципальных образованиях с «анти-мусорными» конфликтами наблюдается иная картина, а именно наименьшая доля молодежи в населении (см. рис. 1). При этом эти МО также отличаются высокой долей возрастного населения (группы 60-64, 65-69).

При рассмотрение социально-экономического состояния также можно наблюдать некоторые тенденции. Так, на рисунке 2 видно, что в развлекательной и сельскохозяйственной сфере МО, отличившееся этническим конфликтом, имеют наихудшие показатели (множество красных зон, низкое значение индикатора), тогда как в МО с другими конфликтами по этим показателям более благоприятная ситуация. В особенности это касается МО с «анти-мусорными» конфликтами, которые, судя по данным, наиболее сбалансированы (см. рис. 2).



Рис. 2. Сравнительный анализ социально-экономических факторов в год возникновения социального конфликта определенного типа

Таким образом, отличительные особенности между определенными конфликтами наблюдаются как с точки зрения социально-экономических показателей, так и демографической структуры. Несомненно, это является весомым доводом в пользу потенциала использования похожести этих компонент как меры риска возникновения социального конфликта.

***Критерий похожести.*** Каждое муниципальное образование в наборе данных определяется социально-экономической и демографической компонентой. Так, социально-экономическую составляющую можно представить в виде кортежа:

,

где это значение определенного социально-экономического индикатора (см. табл. 1).

Демографическая структура в свою очередь может быть представлена как два отдельных кортежа, отражающих долю людей определенного пола, следующего вида:

.

Здесь число женщин в определенной когорте, общее количество женщин в населении и *k* количество когорт. Представленное деление позволяет получить значение процентной доли женщин относительно всей популяции. Идентичное выражение используется и для представления мужчин:

,

где – число мужчин в определенной когорте, а общее количество мужчин в населении.

Для оценки подобия между двумя муниципальными образованиями предлагается использовать совокупную сумму среднеквадратического отклонения социально-экономических и демографических показателей:

где – значение социально-экономического фактора мун. образования *x, n* – количество факторов, – доля человек в когорте мун. образования *x, k –* количество когорт и – коэффициенты значимости для каждой компоненты.

В качестве примера рассмотрим использование этого критерия для поиска наиболее похожих МО на Красноармейский муниципальный район, где в станице Полтавской в 2022 году произошли широкие протесты против мусорного полигона **[ссылка на данные из СМИ].** Для этого необходимо провести оценку отклонения по критерию (1) всех МО из исследуемого датасета относительно Красноармейского муниципального района (МР) образца 2022 года.

Результаты оценки критерия представлены на рисунке 3 (слева), где все МО отсортированы по возрастанию их отклонения (непохожести) от Красноармейского МР. При этом значение критерия (1) было нормализовано в диапазоне от 0 до 1. Из таблицы видно, что второе место по похожести занимает Красноармейский МР, но образца 2017 года. Это подтверждает адекватность критерия, поскольку очевидно, что среди наиболее похожих ожидаемо наблюдать исследуемое МО, но за разные периоды времени. На рисунке 3 (справа) также представлен график, демонстрирующий значение критерия (1) для всех МО. Из графика видно, что диапазон отклонения критерия от 0 до 0,1 достигается к ~300 примеру, тогда как диапазон от 0,1 до 0,2 пересекается уже приблизительно к ~5000 примеру. Это говорит о том, что с точки зрения душевых показателей в РФ наблюдается однородность, т.е. существует большое количество МО не сильно отличных друг от друга с точки зрения экономического и демографического состояния, что в целом является нормальным в рамках одной страны. Данный графический анализ может также являться показателем уникальности исследуемого МО, поскольку чем более выпуклым будет начало кривой, тем меньше существует похожи МО.



Рис. 3. Оценка похожести на Красноармейский МР за 2022 год по критерию (1)

В качестве следующего шага необходимо проанализировать полученные результаты похожести социально-экономической и демографический среды в контексте идентификации потенциальных социальных конфликтов, что и является главной целью текущего исследования. К сожалению, в Курганинском МР (1-е место по похожести, см. рис. 3) не удалось найти значимых конфликтов в рамках анализа СМИ. Здесь важно отметить, что с точки зрения идеи метода важна не только похожесть, но и наличие схожего раздражителя.

При анализе Тихорецкого МР образца 2022 года (3-е место по похожести) удалось найти довольно масштабный социальный протест (см. рис. 4, слева), который произошел станице Алексеевской на фоне отключения водопроводной воды. На митинге приняли участие более 200 человек. Это существенное число участников как для протестных акций в России, так и для самой станицы, которая насчитывает чуть более 3000 человек.

Однако, в данном случае можно лишь говорить о совпадение социального напряжения в контексте похожести соц-эко. и демо. состояния, тогда как в первую очередь представляет интерес возможность похожей реакции на одинаковый раздражитель. И подобный случай произошел в пос. Каменный (население ~1000 человек, Тихорецком МР, см. рис. 4), где местные жители записали видеообращение с требованием разобраться с работой мусорного полигона. Тем не менее это произошло в Тихорецком МР образца 2024 года, которого нет в датасете.



Рис. 4. Митинги в Тихорецком муниципальном районе в 2022 году (слева) и 2024 (справа)

При анализе Белореченского МР за 2019 год (26-е место, см. рис. 3) был обнаружен социальный протест вокруг мусорного полигона, но в 2021 году (см. рис. 5). В митинге учувствовали около 500 человек. Белореченский МР образца 2021 также присутствует в датасете и занимает 50 место по похожести. Таким образом, от похожих МО в действительности можно ожидать схожей реакции на определенные социальные раздражители.



Рис. 5. Митинг в Белореченске за закрытие мусорного полигона в 2021 году

Как видно из примера, оценка похожести по даже по одному конфликту представляет интерес, поскольку даёт возможность оценить близость МО к какому-либо специфическому социальному конфликту. Однако, такой подход не позволяет проанализировать МО с точки зрения их потенциальной похожести на индикаторы, характерные большинству социальных конфликтов, что в свою очередь можно рассматривать как оценку социальной напряженности.

Таким образом, используя оценку похожести в качестве базиса, существует возможность реализовать подход, позволяющий оценить наличие муниципальных образований похожих сразу на несколько социальных конфликтов как одного типа, так и различного.

***Метод оценки относительной вероятности риска социального конфликта.*** В качестве основы для реализации совокупной оценки потенциала к социальному конфликту предлагается использовать систему ранжирования. Подобная система позволит осуществить некоторую рейтинговую оценку похожести всех муниципальных образований датасета относительно каждого социального конфликта по-отдельности. Сумму этих оценок в контексте критерия похожести будет являться мерой так называемого социального риска.

Упрощенная схема предлагаемого метода представлена на рисунке 6. Очевидно, что теперь наряду с полнотой и точностью критерия похожести, используемых факторов, а также качества самих данных, фундаментальное значение на результативность будет оказывать и принцип ранжирования. Существует множество способов выполнения ранжирования согласно уровню подобия. Так, наиболее простой вариант – выполнять прогрессивное ранжирование исходя из занятого места по похожести на основе шкалы от 1 (наиболее похожее, 1-е место) до 0 (наименее похожее, последнее место).

Анализ графиков с критерием похожести демонстрирует, что к более или менее близким можно отнести первые 300 похожих примеров (см. рис. 3). Таким образом, предлагается использовать ранжирование на основе топ-300, который заключается в следующей системе оценивания: 1 балл – оценка для МО с 1 по 100 место по похожести; 0.5 балл – за 100 по 200 место; 0.2 – балла за близость на уровне с 200 по 300 место.



Рис. 6. Упрощенная схема подхода по оценке социального риска

В результате реализации данного подхода формируется файл с МО из исследуемого датасета, который отсортирован согласно средней оценке ранжирования, т.е. показателем относительного потенциала к социальному конфликту. На рисунке 7 показана неполная таблица с оценкой всех МО РФ (см. рис. 7)

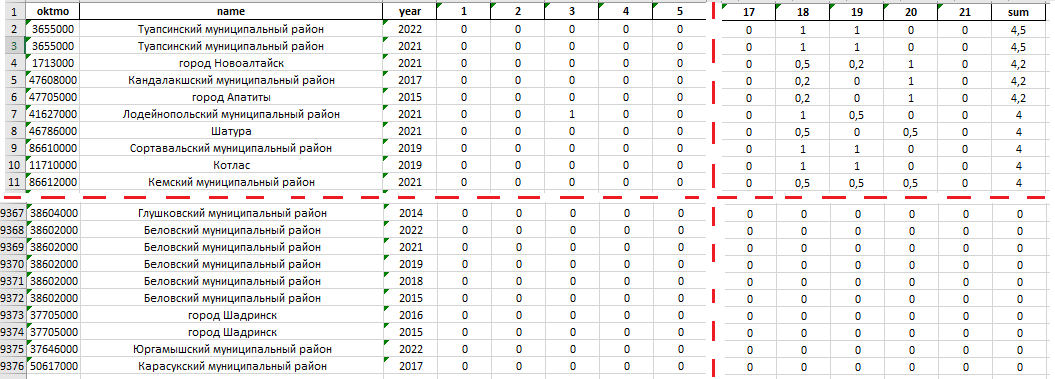


Рис. 7. Оценка относительного потенциала к социальному конфликту

**Источники**

[1] A Similarity Approach to Cities and Features. 2022. URL: <https://www.researchgate.net/publication/358646626_A_Similarity_Approach_to_Cities_and_Features>

[2] Analysis of the Uniqueness and Similarity of City Landscapes Based on Deep Style Learning. 2021. URL: <https://doi.org/10.3390/ijgi10110734>

[3] Exploring venue-based city-to-city similarity measures. 2013. URL: <https://www.researchgate.net/publication/257212810_Exploring_venue-based_city-to-city_similarity_measures>

[4] The scenario method in urban planning. 2022. URL: <https://www.researchgate.net/publication/276321581_The_scenario_method_in_urban_planning>

[5] Are land use conflicts a barrier to sustainable city development? Evidence from Chattogram District of Bangladesh. 2025. URL: <https://www.researchgate.net/publication/388926768_Are_land_use_conflicts_a_barrier_to_sustainable_city_development_Evidence_from_Chattogram_District_of_Bangladesh>

[6] Conflicts in urban peripheries in Europe. 2023. URL: <https://www.researchgate.net/publication/373236871_Conflicts_in_urban_peripheries_in_Europe>

[7] Davydov D. A. (2022) Dynamics of Mass Protest Actions in Modern Russia: An Event Study. Monitoring of Public Opinion: Economic and Social Changes. No. 5. P. 72–93. https:// doi.org/10.14515/monitoring.2022.5.2199 (In Russ.)

[8] Petrovskii S, Shishlenin M, GlukhovA (2025) Understanding street protests: from amathematical model to protest management. PLoS ONE 20(4): e0319837. <https://doi.org/10.1371/journal.pone.0319837>

[9] Nicula, Alexandru-Sabin and Cretan, Remus and Simionescu, Mihaela and Oancea, Bogdan and Dragan, Alexandru, The City as Stage: Labour Protest, Sentiment, and Machine Learning. DOI: <http://dx.doi.org/10.2139/ssrn.5357390>

[10] Iyda, J.J., Geetha, P. An improved deep belief neural network based civil unrest event forecasting in twitter. Appl Intell 53, 5714–5731 (2023). https://doi.org/10.1007/s10489-022-03746-3

[11] Korkmaz, G., Cadena, J., Kuhlman, C.J. et al. Multi-source models for civil unrest forecasting. Soc. Netw. Anal. Min. 6, 50 (2016). https://doi.org/10.1007/s13278-016-0355-8