

МАШИННОЕ ОБУЧЕНИЕ ДЛЯ ОЦЕНКИ ВЗАИМОСВЯЗИ КАДРОВЫХ РЕСУРСОВ И ОСНОВНЫХ ПОКАЗАТЕЛЕЙ ЗДРАВООХРАНЕНИЯ С ЗАБОЛЕВАЕМОСТЬЮ ИНФЕКЦИЯМИ, СВЯЗАННЫМИ С ОКАЗАНИЕМ МЕДИЦИНСКОЙ ПОМОЩИ, СРЕДИ ПАЦИЕНТОВ СТАЦИОНАРОВ В СУБЪЕКТАХ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Головерова Ю.А. ¹, Абросимова О.А. ¹, Кузнецова А.В. ^{1,2}

¹ Федеральное бюджетное учреждение науки «Центральный научно-исследовательский институт эпидемиологии» Федеральной службы по надзору в сфере защиты прав потребителей

(C)

² Федеральное государственное бюджетное учреждение науки «Институт биохимической физики им. Н.М. Эмануэля» Российской академии наук

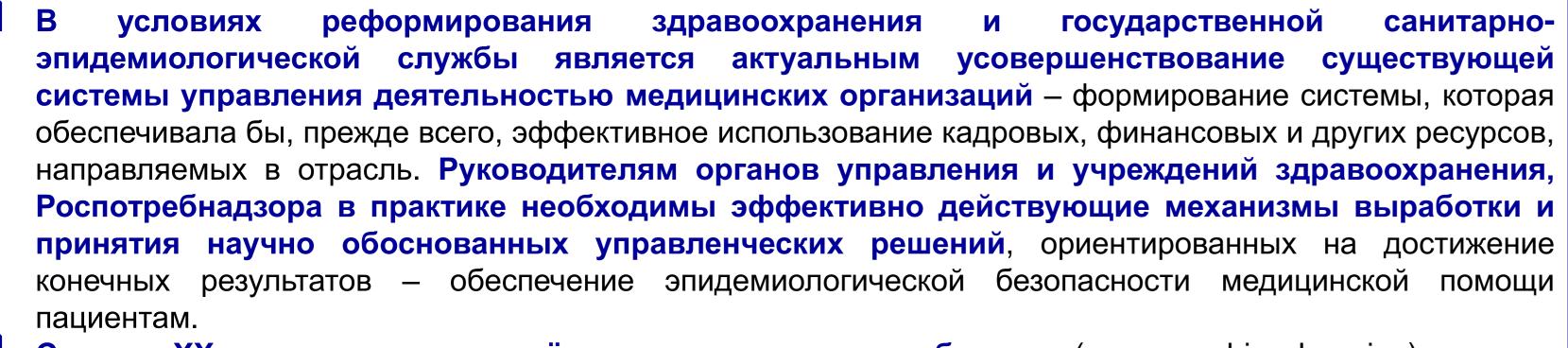


Освещаемая проблема

Обеспечение населения страны доступной, специализированной медицинской помощью является приоритетной задачей правительства Российской Федерации которая регламентируется Минздравом России и на региональном уровне органами государственной власти субъектов РФ в сфере охраны здоровья.

Кроме того, в стационарах субъектов РФ среди пациентов контролируется эпидемиологическая безопасность на уровне Роспотребнадзора и Росздравнадзора. При этом, важным критерием качества оказания медицинской помощи является показатель заболеваемости инфекциями, связанными с оказанием медицинской помощи (ИСМП). Так, ежегодно выявляются ИСМП среди пациентов стационаров в субъектах РФ. Кроме того, ИСМП в большинстве случаев, присоединяясь к основному заболеванию, часто сводят на нет результаты лечения, увеличивают летальность, а также длительность госпитализации и лечения, и, следовательно, потребность отрасли здравоохранения в дополнительных экономических ресурсах [1, 2].

Актуальность



С конца XX века и с каждым днём методы машинного обучения (англ. machine learning) активно внедряются в работу организаторов здравоохранения как один из способов создания диагностических и прогностических моделей в медико-биологических исследованиях [2].

Цель

Выявление статистически значимых закономерностей в многопараметрической выборке показателей отчётности для усовершенствования системы эпидемиологического надзора за ИСМП методами машинного обучения.

Задачи

- 1. Сформировать базу данных, включающую: кадровые ресурсы, основные показатели, характеризующие систему здравоохранения и заболеваемость ИСМП среди пациентов стационаров субъектов РФ.
- 2. Оценить влияние кадровых ресурсов и основных показателей здравоохранения на заболеваемость некоторыми нозологическими группами ИСМП среди пациентов стационаров в субъектах РФ.

Материалы и методы

Для настоящего исследования были взяты: отчёты Референс-центра по мониторингу за ИСМП Федеральной Центрального научно-исследовательского института эпидемиологии, данные государственной статистики, опубликованные результаты исследований по исследуемой по 85 субъектам РФ за 2020 г. При проведении статистического анализа использовали программное обеспечение: Microsoft Excel, Data Master Azforus, с применением методов машинного обучения, в том числе, оригинальные методы (оптимально достоверных разбиений (ОДР) и статистически взвешенных синдромов (CBC).

Научная новизна

Получены новые данные, которые помогут специалистам обратить внимание на необходимость изучения статистически значимых закономерностей в многопараметрической выборке показателей отчётности для усовершенствования системы эпидемиологического надзора методами машинного обучения.

Теоретическая и практическая значимость

В современных условиях, а именно при большом объеме отчетных данных, специалисты ежедневно проводят глубокий и всесторонний анализ показателей отчётности. В связи с этим, необходимо применение в практике программного обеспечения, облегчающего работу. В результате можно будет внедрить научнообоснованные меры профилактики, которые позволят сократить длительность госпитализации пациентов и повысить качество оказания медицинской помощи пациентам, что в итоге облегчит работу медицинского персонала и повысит точность принятия клинических решений.

Результаты и обсуждение

Обучающая выборка включила 70 объектов и 34 показателя отчётности по изучаемой теме, которая была разделена на два класса субъектов РФ по целевому показателю «Кумулятивная инцидентность зарегистрированных случаев ИСМП среди пациентов в стационарах субъектов РФ в 2020 г. (на 1000 пролеченных в стационаре)» («Кумулятивная инцидентность случаев ИСМП в 2020 г.»). Границей деления на классы была взята 1. Первый класс: 50 объектов с низким показателем «Кумулятивная инцидентность случаев ИСМП в 2020 г.» – ниже 1. Второй класс: 20 объектов – выше 1.

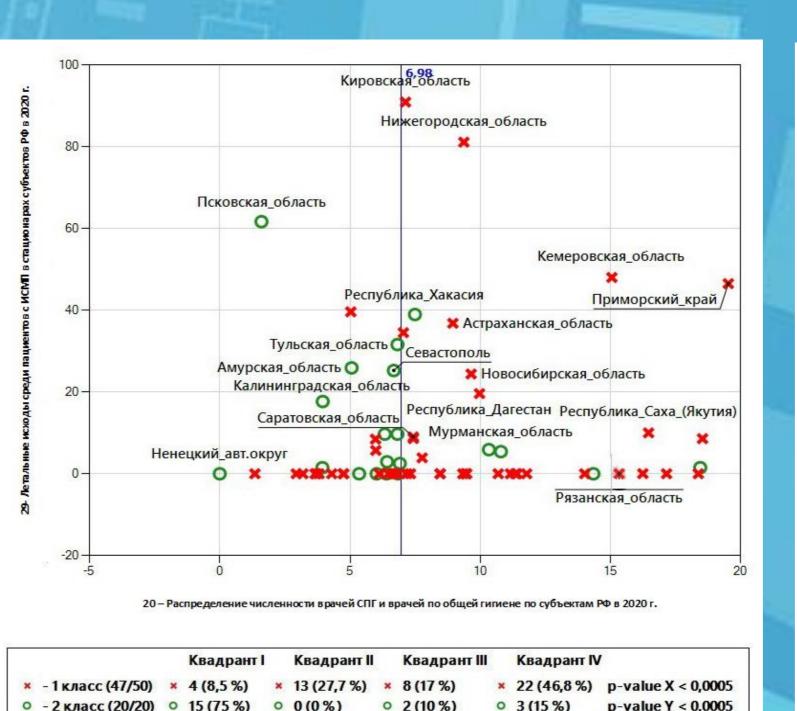
Следует отметить, что 15 субъектов РФ (Республики Тыва, Северная Осетия-Алания, Чувашская, Карелия, Алтай; Чукотский авт. округ; Калужская, Челябинская, Пермская, Ульяновская, Оренбургская, Архангельская, Тамбовская и Воронежская области и Красноярский край) не участвовали в машинном обучении и были использованы в качестве прямого контроля на полученном решающем правиле: 8 из них полученным алгоритмом (9 значимых показателей) были отнесены к 1 классу – с низким значением показателя «Кумулятивная инцидентность случаев ИСМП в 2020 г.», а 7 были отнесены ко 2 классу – с высоким значением показателя «Кумулятивная инцидентность случаев ИСМП в 2020 г.». Данное распознавание можно считать прогнозом, который в дальнейшем должен быть взят для обоснованных мероприятий по переводу субъектов РФ, попавших во 2 класс, в 1 класс. На основе 9 показателей с поставленными границами разбиения каждому субъекту может быть создан план перехода в благоприятный класс.

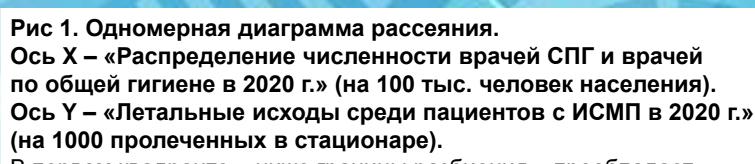
Статистический анализ с применением U-критерия Манна–Уитни выявил значимые различия между классами по 8 показателям (первое число p<). Метод ОДР подтвердил значимость некоторых из них (второе число p<): «Заболеваемость инфекциями нижних дыхательных путей среди пациентов в стационарах субъектов РФ в 2020 г. (на 1000 пролеченных в стационаре)» – p<0,000249/0,0045 (ОДР), «Инвестиции в основной капитал направленные на развитие здравоохранения по субъектам РФ в 2020 г. (миллионов руб.)» – 0,0132/нз, «Общебольничная летальность по субъектам РФ в 2020 г. (%)» – 0,018/0,0285, «Расходование консолидированного бюджета на здравоохранение по субъектам РФ в 2020 г. (миллионов рублей)» – 0,018/нз, «Заболеваемость населения болезнями мочеполовой системы по субъектам РФ в 2020 г. (на 100 тыс. человек населения)» – 0,019/нз, «Заболеваемость инфекциями области хирургического вмешательства среди пациентов в стационарах субъектов РФ в 2020 г. (на 1000 операций)» – 0,032/нз, «Заболеваемость инфекциями кровотока среди пациентов в стационарах субъектов РФ в 2020 г. (на 1000 пролеченных в стационаре)» – 0,035/нз, «Заболеваемость инфекциями мочевыводящих путей среди пациентов в стационарах субъектов РФ в 2020 г. (на 1000 пролеченных в стационаре)» – 0,05/0,0085.

Для показателя «Распределение численности врачей санитарно-противоэпидемической группы и врачей по общей гигиене по субъектам РФ в 2020 г. (на 100 тыс. чел. населения)» («Распределение численности врачей СПГ и врачей по общей гигиене в 2020 г.») приведём иллюстрацию работы метода ОДР. На диаграмме рассеяния (Рис. 1) преобладают объекты с высоким уровнем показателя «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.» – зелёные кружки – слева от границы, равные 6,98. С правой стороны от границы преобладают субъекты РФ с низким уровнем – «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.» – красные крестики. Метод ОДР выявил дополнительно значимые показатели: «Летальные исходы среди пациентов с ИСМП в стационарах субъектов РФ в 2020 г.» – p<0,0255, «Распределение численности врачей СПГ и врачей по общей гигиене в 2020 г.» – p<0,0395. Для этого показателя приведем иллюстрацию работы метода ОДР. На одномерной диаграмме рассеяния (Рис. 1) преобладают объекты с высоким уровнем показателя «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.» – зелёные кружки – слева от границы, равной 6,98. С правой стороны от границы преобладают субъекты РФ с низким уровнем показателя «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.» – красные крестики.

Также, метод ОДР выявил 15 значимых закономерностей на двумерных разбиениях – с участием пар показателей. Самой значимой из них стала пара: «Расходование консолидированного бюджета на здравоохранение в 2020 г.» и «Летальные исходы среди пациентов с ИСМП в 2020 г.», р<0,0005 для обоих показателей. На двумерной диаграмме рассеяния (Рис. 2) значения второго класса (с высоким показателем «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.» – зелёные кружки) расположены в первом квадранте, где сочетаются низкие значения показателя «Расходование консолидированного бюджета на здравоохранение в 2020 г.» и высокие значения «Летальные исходы среди пациентов с ИСМП в 2020 г.» среди пациентов с ИСМП. В трёх других квадрантах преобладают значения первого класса – с низким уровнем показателя «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.» (красные крестики). Данная закономерность подтверждает взаимосвязи показателей: «Расходование консолидированного на здравоохранение в 2020 г.» и «Летальные исходы среди пациентов с ИСМП в 2020 г.». Три субъекта РФ из первого класса попали в первый квадрант: Кировская, Астраханская, Новгородская области. В связи с этим, можно предположить, что данные субъекты РФ имеют риск попасть в класс с высоким показателем «Кумулятивной инцидентности случаев ИСМП в 2020 г.». На рисунке 2 для лучшей наглядности три субъекта РФ не показаны на диаграмме из-за очень больших значений по оси Х: Москва – 482397, Московская область – 143930, Санкт-Петербург – 130695.

На основе значимых одномерных и двумерных закономерностях был построен алгоритм распознавания, оформленный в программу «Прогноз». В него вошли 9 показателей. При распознавании методов CBC точность распознавания достигла величины ROC AUC = 0,96 (Рис. 3).





В первом квадранте – ниже границы разбиения – преобладает второй класс. Во втором квадранте преобладает первый класс.

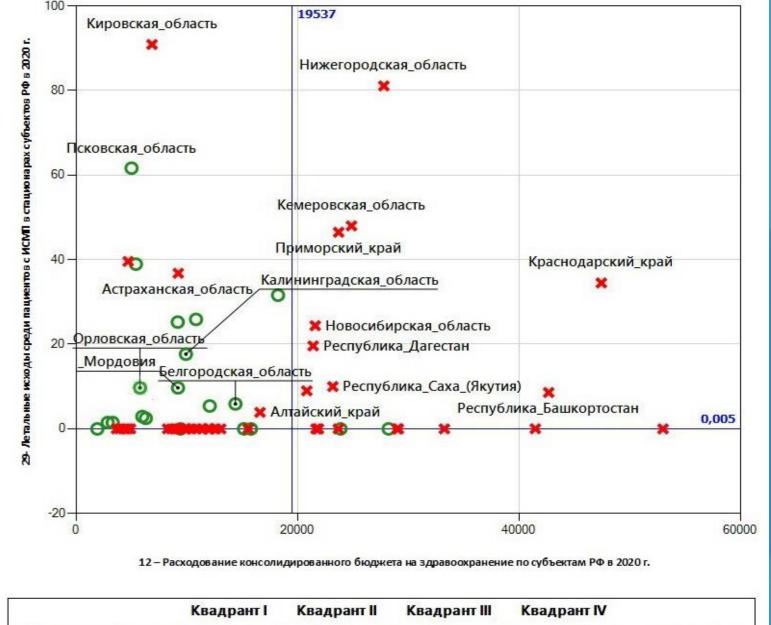


Рис. 2. Двумерная диаграмма рассеяния. Ось X – «Расходование консолидированного бюджета на здравоохранение в 2020 г.» (миллионов рублей)». Ось Y – «Летальные исходы среди пациентов с ИСМП в 2020 г.» (на 1000 пролеченных в стационаре)».

Х и высокие по Ү. Во втором квадранте преобладает первый класс.

В первом квадранте преобладает второй класс – низкие значения по

О - 2 класс (20/20)О 15 (75%)О (0%)

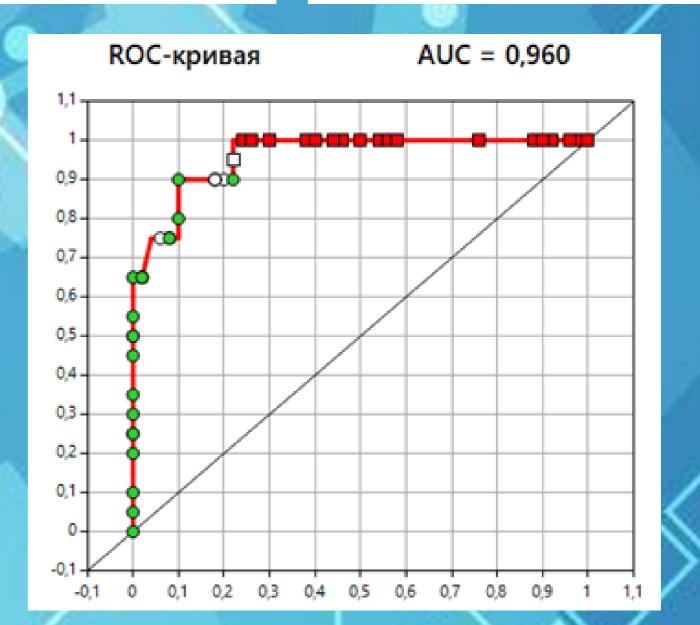


Рис. 3. Результат распознавания двух классов методом СВС.

Заключение

С помощью отечественных оригинальных методов машинного обучения (программного комплекса Data Master Azforus) представлена возможность глубокого анализа изучаемых показателей, в том числе с учётом попарного их взаимодействия.

Выявленный набор ключевых параметров с достоверными закономерностями, положенный в основу решающего правила, может быть рекомендован на уровне управлений Роспотребнадзора, Минздрава, Росздравнадзора при составлении индивидуальных программ проведения противоэпидемических мероприятий, а также при составлении базы клинических данных, позволяющей прогнозировать заболеваемость ИСМП и обеспечивать целевое финансирование мер профилактики ИСМП.

Список литературы

- Улумбекова Г.Э. Здравоохранение России. Что надо делать. Состояние и предложения: 2019-2024 гг. 3-е изд. – М.: ГЭОТАР-Медиа, 2019. – 416 с.
- Акимкин В.Г., Тутельян А.В. Актуальные направления научных исследований в области инфекций, связанных с оказанием медицинской помощи, на современном этапе // Здоровье населения и среда обитания. 2018. – № 4 (301). – С. 46-47.

