

## **МАТЕМАТИЧЕСКИЕ И ТЕХНОЛОГИЧЕСКИЕ ПОДХОДЫ К АНАЛИЗУ УСЛОВИЙ НЕОПРЕДЕЛЕННОСТИ И РИСКА**

**Гульширин Тойчиевна Амангельдыева, Енеш Атамурадова Атамурадовна**

Институт телекоммуникаций и информатики Туркменистана, Ашхабад, Туркменистан

**Аннотация.** В условиях растущей сложности социально-экономических, экологических и инженерных систем принятие решений осуществляется в условиях высокой неопределенности и риска. В статье рассматриваются математические методы (теория вероятностей, нечеткая логика, байесовский анализ) и современные технологические решения, такие как искусственный интеллект, машинное обучение и цифровые двойники. Анализируются практические аспекты применения этих методов в экономике, инженерии и управлении. Особое внимание уделено интеграции математических моделей с интеллектуальными системами поддержки принятия решений.

**Ключевые слова:** неопределенность, риск, теория вероятностей, машинное обучение, искусственный интеллект, цифровой двойник.

**Mathematical and technological approaches to the analysis of uncertainty and risk**

## **conditions**

Institute of Telecommunications and Informatics of Turkmenistan, Ashgabat, Turkmenistan

**Abstract.** In the face of growing complexity of socio-economic, ecological, and engineering systems, decision-making increasingly takes place under high uncertainty and risk. This article explores mathematical methods (probability theory, fuzzy logic, Bayesian analysis) and modern technological solutions such as artificial intelligence, machine learning, and digital twins. Practical applications in economics, engineering, and management are analyzed. Particular attention is paid to the integration of mathematical models with intelligent decision support systems.

**Keywords:** uncertainty, risk, probability theory, machine learning, artificial intelligence, digital twin.

Классические подходы к описанию неопределённости включают вероятностные модели, нечеткую логику и байесовские методы. Эти инструменты позволяют формализовать недостаток информации и строить модели для оценки риска [1][2].

Современные технологии в управлении рисками:

## *1. Машинное обучение и предсказательные модели*

Машинное обучение (ML) используется для анализа больших объёмов данных и построения прогнозов в условиях неопределенности. Например, регрессионные модели, деревья решений и нейронные сети позволяют оценивать вероятность наступления событий на основе неполной информации [3].

## *2. Искусственный интеллект и интеллектуальные системы*

Искусственный интеллект (AI) используется для автоматического принятия решений, адаптирующихся к изменяющейся среде. Он способен учитывать множество переменных, обновлять стратегии в реальном времени и эффективно действовать при неопределённости [4].

## *3. Цифровые двойники и моделирование сценариев*

Цифровой двойник — это виртуальная копия физической системы. Он позволяет моделировать поведение объекта при различных сценариях развития событий, управляя рисками на ранних стадиях проектирования [5].

Современные системы управления рисками интегрируют традиционные математические методы с ИИ. Например, байесовские нейронные сети сочетают вероятностную оценку и обучающиеся алгоритмы, повышая точность предсказаний [6].

Прикладные области применения:

- Финансовые рынки: анализ инвестиционных рисков и автоматизация трейдинга с помощью ML-алгоритмов.

- Инженерия: моделирование отказов оборудования с применением цифровых двойников.

- Медицина: диагностика заболеваний при неполных симптомах на основе ИИ-систем.

- Экология: прогнозирование климатических рисков и адаптивное управление ресурсами.

Современные математические методы в сочетании с цифровыми технологиями позволяют выработать обоснованные решения даже в условиях высокой неопределенности. Использование ИИ, цифровых двойников и предсказательной аналитики становится важнейшим элементом систем устойчивого управления рисками.

Для эффективного анализа неопределённости в реальном времени требуется доступ к значительным объёмам данных и вычислительным ресурсам. Облачные платформы (Amazon Web Services, Microsoft Azure, Google Cloud) позволяют:

- хранить и обрабатывать большие объёмы информации;
- запускать машинное обучение и аналитические модели на распределённых кластерах;
- разрабатывать масштабируемые приложения для управления рисками в различных отраслях [7].

Облачные технологии особенно важны в системах мониторинга, где потоковые данные (например, от IoT-устройств) требуют мгновенной обработки и принятия решений.

Робастные (устойчивые к ошибкам) методы используются в случае, когда входные параметры имеют диапазон неопределённости. Такие подходы часто включают в себя:

- интервальные модели;
- стохастическое программирование;
- модели с наихудшим сценарием (worst-case analysis).

Теория игр также применяется для анализа стратегий взаимодействия между участниками с несовершенной информацией — особенно актуально в кибербезопасности, управлении цепочками поставок и геополитике [8].

С активным применением ИИ и анализа данных в принятии решений встают важные вопросы:

- прозрачность алгоритмов;
- дискриминация при обучении моделей на искажённых данных;
- ответственность за автоматические решения, особенно в медицине, финансах, автономном транспорте.

Международные организации (например, OECD, UNESCO, EC) разрабатывают этические рамки и правовые регламенты для применения ИИ в условиях неопределенности [9].

Современные исследования направлены на:

- развитие объяснимого ИИ (explainable AI), чтобы понимать и контролировать поведение алгоритмов;
- интеграцию мультиагентных систем для решения задач коллективного управления рисками;
- создание гибридных систем, объединяющих экспертные знания и машинное обучение;
- активное применение цифровых двойников в промышленности, медицине и логистике для прогнозирования и оптимизации систем в реальном времени.

Современные подходы к анализу неопределенности и риска требуют междисциплинарного синтеза — от строгих математических моделей до применения гибких ИИ-систем. Внедрение технологий машинного обучения, облачных решений, цифровых двойников и этически обоснованных алгоритмов становится краеугольным камнем управления рисками в XXI веке. Будущее за интеграцией интеллектуальных систем и прозрачных математических моделей в повседневную практику принятия решений.

Решение задач, связанных с неопределённостью и риском, невозможно только в рамках одной науки. Всё чаще используются междисциплинарные подходы, сочетающие:

- математику — для формализации и моделирования;

- информатику — для алгоритмизации и анализа данных;
- психологию и когнитивные науки — для понимания восприятия риска человеком;
- экономику и социологию — для анализа поведения агентов в условиях риска [10].

Такой подход позволяет создавать более реалистичные и гибкие модели, учитывающие не только объективные, но и субъективные аспекты принятия решений.

Управление рисками в цифровую эпоху требует новых образовательных программ, включающих:

- моделирование неопределенности;
- основы статистики и теории вероятностей;
- машинное обучение и ИИ;
- основы этики ИИ и правового регулирования.

Ведущие университеты уже внедряют курсы по "Data Science for Decision-Making under Uncertainty", "Ethical AI in Risk Systems", подготавливая специалистов нового поколения.

Системы предиктивного анализа на основе спутниковых данных и ИИ помогают прогнозировать наводнения, засухи и лесные пожары. Например, платформа Google AI for Disaster Response интегрирует ИИ с геоданными в режиме реального времени [11].

Во время пандемии COVID-19 модели неопределённости использовались для оценки сценариев распространения вируса и нагрузки на системы здравоохранения. Байесовские сети и модели SEIR применялись правительствами и ВОЗ [12].

Цифровые двойники используются для прогнозирования отказов оборудования, оптимизации производственных линий и предотвращения простоев. Примеры включают Siemens, General Electric и Bosch.

Чтобы системы управления неопределенностью были эффективными, они должны

соответствовать следующим критериям:

1. Адаптивность — способность изменять поведение при поступлении новых данных.
2. Прозрачность — чёткое объяснение логики принятия решений.
3. Этичность — соблюдение принципов недискриминации и справедливости.
4. Интеграция — возможность взаимодействия с существующими системами.
5. Валидация — тестирование и подтверждение надёжности моделей на исторических и симуляционных данных.

Эпоха больших данных, искусственного интеллекта и глобальных рисков требует от науки и технологий новых инструментов для анализа неопределенности. Современные математические и цифровые подходы формируют ядро интеллектуальных систем, способных адаптироваться, учиться и принимать обоснованные решения в условиях неполноты информации. При этом важно не только техническое совершенство, но и социальная ответственность: только в тандеме науки, технологии и этики возможно устойчивое развитие и уверенное движение в будущее.

## Литература

1. Вентцель Е.С. Теория вероятностей. — М.: Наука, 1999.
2. Заде Л.А. Нечёткие множества и их применение. — М.: Мир, 1976.
3. Goodfellow I., Bengio Y., Courville A. Deep Learning. — MIT Press, 2016.
4. Russell S., Norvig P. Artificial Intelligence: A Modern Approach. — Pearson, 2021.
5. Grieves M. Digital Twin: Manufacturing Excellence through Virtual Factory Replication. — 2015.
6. Murphy K.P. Machine Learning: A Probabilistic Perspective. — MIT Press, 2012.
7. Dean J., Ghemawat S. MapReduce: Simplified Data Processing on Large Clusters. — Communications of the ACM, 2008.
8. Myerson R. Game Theory: Analysis of Conflict. — Harvard University Press, 1997.
9. UNESCO. Recommendation on the Ethics of Artificial Intelligence. — 2021.
10. Kahneman D., Tversky A. Judgment under Uncertainty: Heuristics and Biases. — Cambridge University Press, 1982.

11. Google AI Blog. AI-Enabled Disaster Prediction Tools. — 2021.

12. Ferguson N. et al. Impact of non-pharmaceutical interventions (NPIs) to reduce COVID-19 mortality and healthcare demand. — Imperial College London, 2020.