

**ЭКОНОМИЧЕСКОЕ МОДЕЛИРОВАНИЕ
ПРОМЫШЛЕННОГО РОСТА С ИСПОЛЬЗОВАНИЕМ
ИСКУССТВЕННОГО ИНТЕЛЛЕКТА: ПРОГНОЗИРОВАНИЕ,
ОПТИМИЗАЦИЯ И УСТОЙЧИВОСТЬ**

М.В. СТЕРЖАНОВ¹, А.А. ГРИГОРЬЕВ², А.А. ШИМБАЛЕВ³

¹ к.т.н, доцент кафедры «Информатики»,

²к.ф.-м.н., зав. кафедрой «Физики»

Белорусский государственный университет
информатики и радиоэлектроники

³ст. преподаватель кафедры «Физики и методики
преподавания физики»

Белорусский государственный педагогический университет
г. Минск, Республика Беларусь

Аннотация. В статье рассматриваются современные подходы к экономическому моделированию промышленного роста с применением методов искусственного интеллекта. Проведён обзор зарубежных исследований, показывающих влияние ИИ на производительность, устойчивость и точность прогнозов в экономике. Обоснована необходимость интеграции ИИ-моделей в промышленную экономику для обеспечения технологического и экономического суверенитета. Предложена методология гибридного моделирования, сочетающего эконометрические и ИИ-подходы.

Ключевые слова: промышленный рост, искусственный интеллект, прогнозирование, оптимизация, устойчивость, цифровая трансформация, инженерная экономика.

**ECONOMIC MODELING OF INDUSTRIAL GROWTH USING
ARTIFICIAL INTELLIGENCE: FORECASTING,
OPTIMIZATION AND SUSTAINABILITY**

M.V. STERJANOV, A.A. GRIGORYEV, A.A. SHIMBALEV³

¹Candidate of Engineering Sciences, Associate Professor
of the Computer Science Department,

²Candidate of Physical and Mathematical Sciences,

Head of the Physics Department
Belarusian State University of Informatics and Radioelectronics
³Senior Lecturer of the Physics and Physics
Teaching Methods Department
Belarusian State Pedagogical University
Minsk, Republic of Belarus

Annotation. The article examines modern approaches to economic modeling of industrial growth using artificial intelligence methods. Foreign studies show AI's impact on productivity, forecasting accuracy, and system resilience. The necessity of integrating AI into industrial development models to ensure technological and economic sovereignty is justified. Methodological principles of hybrid modeling combining econometric and AI techniques are proposed.

Keywords: industrial growth, artificial intelligence, forecasting, optimization, sustainability, digital transformation, engineering economics.

Введение. Цифровая трансформация промышленности становится ключевым фактором повышения конкурентоспособности и устойчивости национальных экономик. Одним из её инструментов является искусственный интеллект (ИИ), обеспечивающий обработку больших данных, прогнозирование производственных и рыночных процессов, а также оптимизацию использования ресурсов.

Исследования консалтинговых компаний McKinsey и PwC показывают, что внедрение ИИ может увеличить темпы глобального экономического роста на 0,3–1,5% в год за счёт роста производительности труда [3, 4].

Современные экономические модели требуют интеграции ИИ-методов для более точного прогнозирования динамики промышленного производства, инновационной активности и добавленной стоимости. Это особенно актуально для стран, стремящихся к технологическому и экономическому суверенитету, в том числе для Республики Беларусь и государств Союзного Государства.

Основная часть.

1. Теоретические основы и зарубежный опыт.

Мировая практика демонстрирует переход от традиционных эконометрических моделей к гибридным системам прогнозирования,

основанным на машинном обучении и глубоких нейронных сетях. В работе Machine Learning for Economic Forecasting [1] показано, что нейронные сети LSTM и Gradient Boosting дают на 20–25% меньшую ошибку прогноза по сравнению с классическими ARIMA-моделями.

Европейское исследование Journal of Economic Structures [2] установило, что рост показателя ИИ-интенсивности на 1% в долгосрочной перспективе сопровождается увеличением темпов экономического роста на 0,217%.

В отраслевых исследованиях PwC [4] отмечается, что ИИ-активные сектора (автомобилестроение, машиностроение, электроника) показывают ускоренный рост производительности по сравнению с традиционными отраслями.

2. Методология моделирования промышленного роста с использованием ИИ.

Предлагаемая концепция базируется на трёх взаимосвязанных уровнях:

1. Прогнозирование. Используются глубокие нейронные сети для оценки динамики промышленного производства, экспорта, производительности и инновационной активности. Модель обучается на массиве данных о капитальных вложениях, численности персонала, энергопотреблении и объёмах инвестиционной деятельности. При этом используются алгоритмы регуляризации для устранения эффекта переобучения и повышения стабильности прогнозов [1].

2. Оптимизация. ИИ-алгоритмы (в том числе генетические и роевые методы) позволяют оптимизировать производственные цепочки, распределение ресурсов и инвестиционных потоков. Целевая функция модели – максимизация добавленной стоимости при ограничениях на ресурсы и технологические коэффициенты.

Примером служит цифровой двойник предприятия, который в реальном времени оценивал варианты распределения производственных мощностей, уменьшая себестоимость на 5–7% и повышая коэффициент использования оборудования на 10%.

3. Анализ устойчивости. В модель включаются параметры рисков: волатильность сырьевых цен, кадровые факторы, геополитические и санкционные ограничения. На основе сценарного моделирования оценивается влияние внешних шоков на темпы роста и технологическую самодостаточность. Исследования [2, 3] подтверждают,

что в странах с высокой ИИ-интенсивностью экономика лучше восстанавливается после кризисных событий.

Таким образом, гибридная система моделирования обеспечивает совместное использование эконометрических методов и искусственного интеллекта для баланса между интерпретируемостью и точностью результатов.

3. Результаты и обсуждение.

Применение описанной модели позволяет повысить точность прогнозирования на 15-25% по сравнению с традиционными методами [1, 2]. Кроме того, ИИ-инструменты уменьшают временные затраты на обработку данных и позволяют проводить аналитику в режиме реального времени.

В рамках индустриальной экономики подобные системы дают возможность формировать оптимальные инвестиционные стратегии и выбирать приоритетные технологические направления. Отчёт McKinsey [3] показывает, что использование генеративного ИИ в промышленности способно увеличить производительность труда на 0,6% ежегодно до 2040 г. и добавить мировой экономике до 4,4 трлн USD в год.

Для практики промышленных предприятий важным результатом становится возможность создания собственных ИИ-платформ и центров анализа данных, что способствует наращиванию технологического суверенитета.

4. Значение для технологического и экономического суверенитета.

Развитие ИИ-моделей в промышленности является не только инструментом повышения эффективности, но и фактором национальной безопасности и суверенитета. В условиях санкционных ограничений и зависимости от иностранного ПО создание отечественных ИИ-решений становится необходимым. Такие платформы позволяют работать с национальными данными, учитывая особенности производственной структуры и рынка труда.

Кроме того, отечественные ИИ-разработки способствуют подготовке кадров нового поколения инженеров-аналитиков, способных использовать цифровые инструменты в управлении производством. Формирование национальных экосистем данных и ИИ-платформ должно стать основой индустриальной политики в ближайшие годы [5].

Выводы. Проведённое исследование показало, что интеграция методов искусственного интеллекта (ИИ) в экономическое моделирование промышленного роста является одним из ключевых направлений цифровой трансформации инженерной экономики. Использование ИИ-моделей позволяет существенно повысить точность прогнозов, сократить затраты времени на анализ данных и обеспечить устойчивость экономических систем в условиях внешних рисков и технологической турбулентности.

Основные выводы исследования:

1. Применение ИИ в моделях промышленного роста обеспечивает прирост точности прогнозов на 15–25% по сравнению с классическими эконометрическими подходами [1, 2].
2. Гибридные модели (эконометрика + ИИ) позволяют описывать нелинейные взаимосвязи между инвестициями, производительностью и инновационной активностью, что делает их особенно полезными для анализа сложных промышленных систем.
3. Оптимизационные алгоритмы на базе ИИ способствуют рациональному распределению ресурсов и повышению добавленной стоимости предприятий.
4. Использование ИИ-инструментов создаёт предпосылки для перехода от реактивного управления к прогнозно-аналитическому, основанному на данных.

Практическая значимость для инженерной экономики: Разработанная методология имеет прикладное значение для цифрового управления промышленными предприятиями, планирования производственных мощностей и оценки инвестиционных проектов. Внедрение ИИ-моделей может быть реализовано:

- в системах поддержки управленческих решений (ERP, MES, PLM);
- при построении цифровых двойников производственных процессов;
- в задачах прогнозирования спроса и логистической оптимизации;
- при анализе эффективности инновационной деятельности.

Таким образом, результаты работы могут быть использованы инженерами-экономистами, аналитиками и руководителями промышленных предприятий при стратегическом и оперативном управлении.

Рекомендации для промышленной политики и управления:

1. Развивать национальные ИИ-платформы и центры обработки данных, обеспечивающие промышленную аналитику в реальном времени.

2. Включить ИИ-моделирование в систему промышленного планирования и мониторинга эффективности цифровых проектов.

3. Создать условия для взаимодействия между научными учреждениями, университетами и промышленными предприятиями для совместной разработки и апробации ИИ-решений.

4. Поддерживать подготовку инженерно-экономических кадров с компетенциями в области искусственного интеллекта, анализа данных и цифрового моделирования.

В дальнейшем целесообразно сосредоточиться на разработке:

- интегрированных платформ прогнозирования и оптимизации промышленного роста на национальном уровне;

- алгоритмов генеративного ИИ для сценарного моделирования и стресс-тестирования отраслей;

- моделей оценки технологической устойчивости промышленных кластеров;

- методик количественной оценки вклада ИИ-технологий в обеспечение экономического и технологического суверенитета.

В целом, искусственный интеллект становится фундаментом новой парадигмы инженерной экономики, в которой синтез данных, аналитики и управления формирует основу для устойчивого развития и конкурентоспособности промышленного комплекса. Реализация предложенных подходов позволит укрепить цифровой и технологический суверенитет страны, повысить эффективность производственных систем и ускорить инновационные процессы.

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

1. Машинное обучение для экономического прогнозирования: применение к росту ВВП Китая [сайт] / arXiv.org – 2024. – URL: <https://arxiv.org/html/2407.03595v1> (дата обращения: 01.11.2025).
2. Искусственный интеллект и экономический рост в Европе // Журнал экономических структур. – 2024. – URL: <https://journalofeconomicstructures.springeropen.com/articles/10.1186/s40008-024-00345-y>
3. Экономический потенциал генеративного ИИ / McKinsey & Company. – 2023. – URL: <https://www.mckinsey.com/capabilities/tech-and-ai/our-insights/the-economic-potential-of-generative-ai-the-next-productivity-frontier>.
4. Секторы с интенсивной эксплуатацией ИИ демонстрируют рост производительности / Отчёт PwC // Рейтер. – 2024. – URL: <https://www.reuters.com/technology/ai-intensive-sectors-are-showing-productivity-surge-pwc-says-2024-05-20>.
5. Портер М. Конкуренция: пер. с англ. / Майкл Портер. – Исправленная ред. – М.: Уильямс, 2005. – 602 с.

REFERENCES

1. Machine Learning for Economic Forecasting: An Application to China's GDP Growth [website] / arXiv.org - 2024. - URL: <https://arxiv.org/html/2407.03595v1> (date of access: 01.11.2025).
2. Artificial Intelligence and Economic Growth in Europe // Journal of Economic Structures. - 2024. - URL: <https://journalofeconomicstructures.springeropen.com/articles/10.1186/s40008-024-00345-y>.
3. The Economic Potential of Generative AI / McKinsey & Company. – 2023. - URL: <https://www.mckinsey.com/capabilities/tech-and-ai/our-insights/the-economic-potential-of-generative-ai-the-next-productivity-frontier>.
4. AI-Intensive Sectors Are Showing Productivity Surge / PwC Report // Reuters. – 2024. – URL: <https://www.reuters.com/technology/ai-intensive-sectors-are-showing-productivity-surge-pwc-says-2024-05-20>.
5. Porter M. Competition: trans. from English / Michael Porter. – Corrected ed. – Moscow: Williams, 2005. – 602 p.