

УДК 336.64:004.8

EDN: OMJENU

DOI: 10.65891/2949-1983-2026-22-3-15-19



©2026 Контент доступен по лицензии CC BY-NC 4.0
This is an open access article under the CC BY-NC 4.0 license
(<https://creativecommons.org/licenses/by-nc/4.0/>)

РОЛЬ ИСКУССТВЕННОГО ИНТЕЛЛЕКТА В АВТОМАТИЗАЦИИ ФИНАНСОВОГО АНАЛИЗА ПРЕДПРИЯТИЙ

КОЛОС Игорь Викторович, старший преподаватель

*Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования
«Донецкий национальный университет экономики и торговли имени Михаила Туган-Барановского»
283050, Россия, Донецк, 202419880921@mail.ru*

SPIN: 8987-3937

AuthorID: 946945

ORCID: 0000-0002-1305-5794

СКИБЕНКО Галина Геннадьевна, старший преподаватель

*Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования
«Донецкий национальный университет экономики и торговли имени Михаила Туган-Барановского»
283050, Россия, Донецк, galina_skibenko@mail.ru*

SPIN: 5478-7204

AuthorID: 1219837

ORCID: 0009-0002-1219-4634

ФАЙЗУЛАЕВА Зарина Алишеровна, студент

*Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования
«Донецкий национальный университет экономики и торговли имени Михаила Туган-Барановского»
283050, Россия, Донецк*

ORCID: 0009-0003-7975-2642

Аннотация. В данном исследовании рассматривается роль технологий искусственного интеллекта как ключевого фактора трансформации системы финансового анализа на современных предприятиях. На конкретных примерах обосновывается необходимость перехода от простой фиксации прошлых показателей к модели непрерывного предиктивного мониторинга в условиях нестабильной рыночной конъюнктуры. В работе реализован процесс систематизации основных направлений автоматизации финансовых функций, включая внедрение алгоритмов машинного обучения (XGBoost, LSTM) для более точного прогнозирования прибыли и использование методов NLP для анализа неструктурированных данных. Особое внимание в материале уделено сравнительному анализу цифровых платформ, доступных на российском рынке в современных условиях. В ходе исследования выявлена прямая связь между уровнем внедрения генеративного ИИ и скоростью принятия качественных управленческих решений. Результатом исследования стало то, что был подтвержден значимый экономический эффект от использования интеллектуальных систем, выраженный в оптимизации трудозатрат аналитического блока и сокращении сроков окупаемости инвестиций в ИТ-инфраструктуру. Вместе с тем, в статье обозначены барьеры, препятствующие широкомасштабному внедрению ИИ-инструментария: проблема непрозрачности выводов сложных моделей («черный ящик») и риск снижения точности прогнозов в периоды кризисов. Сформулированные выводы закладывают основу для оценки зрелости аналитических систем и определяют векторы дальнейшей адаптации отечественных BI-решений к требованиям РСБУ в условиях цифровой трансформации экономики.

Ключевые слова: финансовый анализ, искусственный интеллект, бизнес-аналитика, предиктивное моделирование, машинное обучение, цифровая трансформация, автоматизация финансовой функции, BI-решения, NLP, РСБУ.

© Колос И.В., Скибенко Г.Г. Файзулаева З.А., 2026

THE ROLE OF ARTIFICIAL INTELLIGENCE IN AUTOMATING FINANCIAL ANALYSIS OF ENTERPRISES

KOLOS Igor Viktorovich, Senior Lecturer

*Federal State Budgetary Educational Institution of Higher Education
“Donetsk National University of Economics and Trade named after Mykhailo Tugan-Baranovsky”
283050, Russia, Donetsk, 202419880921@mail.ru*

SKIBENKO Galina Gennadyevna, Senior Lecturer

*Federal State Budgetary Educational Institution of Higher Education
“Donetsk National University of Economics and Trade named after Mykhailo Tugan-Baranovsky”
283050, Russia, Donetsk, galina_skibenko@mail.ru*

FAYZULAYEVA Zarina Alisherovna, student

*Federal State Budgetary Educational Institution of Higher Education
“Donetsk National University of Economics and Trade named after Mikhail Tugan-Baranovsky”
283050, Russia, Donetsk*

Abstract. This study examines the role of artificial intelligence technologies as a key factor in transforming financial analysis systems in modern enterprises. Specific examples justify the need to move from simple fixation of past performance to a model of continuous predictive monitoring in the context of unstable market conditions. The process of systematization of main areas of automation of financial functions, including introduction of machine learning algorithms (XGBoost, LSTM) for more accurate profit forecasting and use of NLP methods to analyze unstructured data. Special attention is paid in the material to comparative analysis of digital platforms available on the Russian market under modern conditions. The study identified a direct link between the level of adoption of generative AI and the speed of quality management decisions. The result of the study was that it was confirmed a significant economic impact from the use of intelligent systems, expressed in optimization of labor costs of analysis unit and reduction of payback time of IT-infrastructure investments. However, the article identifies barriers that prevent large-scale implementation of AI tools: the problem of opaqueness of the conclusions of complex models (“black box”) and the risk of reducing the accuracy of forecasts in times of crisis. The formulated conclusions provide a basis for assessing the maturity of analytical systems and determine the vectors for further adaptation of domestic BI solutions to the requirements of RAS in the context of the digital transformation of the economy.

Keywords: financial analysis, artificial intelligence, business analytics, predictive modeling, machine learning, digital transformation, automation of financial function, BI solutions, NLP, RAS.

© Kolos I.V., Skibenko G.G., Fayzulaeva Z.A., 2026

ВВЕДЕНИЕ

Финансовый анализ деятельности предприятий является ключевым инструментом эффективного управления и стратегического планирования на предприятиях. В условиях высокой волатильности рыночной конъюнктуры, усиления конкуренции и роста ряда регуляторных требований, его роль обрела стратегическое значение.

Качественно проведенный финансовый анализ позволяет менеджменту проводить бенчмаркинг в разрезе сравнения ключевых показателей, таких как рентабельность собственного капитала, рентабельность активов, маржа и прочие, с конкурентами и отраслевыми нормами. Результаты бенчмарка позволяют:

- определить сильные и слабые стороны предприятия;
- выявить конкурентные преимущества;
- сфокусироваться на нивелировании «узких» мест;
- сформировать стратегию дифференциации предприятия.

Объективность – ключевой критерий анализа, интерпретации и оценки данных, которые станут опорой для принятия управленческих решений. Эффективный менеджмент на основе использования инструментария финансового анализа получает возможность объективного понимания и оценки:

- показателей ликвидности, платежеспособности, деловой активности;
- оптимальности структуры доходов и расходов предприятия, векторов инвестирования или диверсификации производства;
- соотношения собственных и заемных ресурсов;
- корректности ведения учета и отчетности, а также готовности к разного рода проверкам.

Исходя из этого, финансовый анализ представляет собой не просто отчетность, а является стратегическим инструментом «выживания» и роста. Предприятия, которые игнорируют проведение системного финансового анализа, теряют свою конкурентоспособность, подвергаются более высоким финансовым рискам и рискуют потерять доступ к капиталу [1].

Современный этап развития экономики характеризуется стремительным внедрением цифровых технологий во все сферы хозяйственной деятельности. Инструментарий финансового анализа деятельности предприятий как важнейший инструмент принятия эффективных управленческих решений не является исключением: объёмы обрабатываемых данных неуклонно растут, временные рамки для принятия решений сужаются, а требования к точности аналитических заключений только повышаются. В этих условиях искусственный интеллект (ИИ) превращается из экспериментальной технологии в практически значимый элемент корпоративных финансово-аналитических систем. Вышеуказанное свидетельствует, что в условиях цифровой трансформации экономики и усиления глобальных процессов неопределенности, грамотный финансовый анализ является не опцией, а необходимым условием устойчивого развития любого хозяйствующего субъекта [2].

Несмотря на очевидную актуальность темы, практика внедрения ИИ-инструментов в процессы финансового анализа отечественных предприятий остаётся малоизученной. Большинство исследований сосредоточено на зарубежном опыте либо рассматривает отдельные аспекты автоматизации вне системного контекста. Недостаточно разработанными остаются вопросы экономического эффекта от внедрения ИИ, а также критерии выбора инструментов и управление рисками цифровой трансформации финансовых функций [3, с. 22].

МЕТОДОЛОГИЯ

Цель настоящего исследования состоит в систематизации направлений применения искусственного интеллекта

в процессе автоматизации финансового анализа предприятий и оценке его ключевых эффектов на качество и оперативность принимаемых управленческих решений.

Данное научное исследование опирается на применение аппарата статистического моделирования и системную интерпретацию полученных данных. Материалы работы обосновывают совокупность аналитических инструментов, где решение задач классификации и регрессии возложено на алгоритм XGBoost, в то время как прогнозирование динамических показателей и анализ текстовых массивов финансовой документации осуществляется посредством интеграции моделей машинного обучения LSTM и Transformer соответственно.

РЕЗУЛЬТАТЫ

Финансовый анализ деятельности предприятия охватывает широкий спектр задач: оценку ликвидности, платёжеспособности, деловой активности, рентабельности, прогнозирование банкротства, анализ денежных потоков и т. п. Традиционные подходы к решению этих задач базируются на ручном сборе и систематизации данных бухгалтерской отчётности, расчёте коэффициентов и их интерпретации специалистом. Такой процесс трудоёмок, нередко субъективен и не позволяет учитывать неструктурированные данные – новостной фон, социальные сети, контрактные документы [4, с. 45].

Инструментарий ИИ коренным образом меняет архитектуру финансово-аналитического процесса. Выделим некоторые ключевые направления его применения:

- автоматизированный сбор и стандартизация данных. Технологии оптического распознавания символов (OCR) в сочетании с методами обработки естественного языка (NLP) позволяют автоматически извлекать структурированную информацию из финансовой отчётности, счетов, договоров и аналитических отчётов. Также, с помощью инструментов генерации естественного языка (NLG), возможно автоматическое заполнение различных форм отчётности, создание комплексных финансовых отчетов, формирование счетов, актов, стандартных договоров и анализ данных бизнес-аналитики. По данным McKinsey, внедрение подобных решений сокращает время сбора данных на 70–80 % и существенно снижает вероятность ошибок [5, с. 7]. Более примитивным вариантом использования инструментария ИИ в финансовом анализе является, например, проверка проведения транзакций, которая реализуется в соответствии с набором конкретных правил. Алгоритмы машинного обучения сопоставляют правила со всем перечнем транзакций, осуществляя валидацию этих операций и, одновременно, ускоряют данный процесс и снижают затраты на обслуживание более чем в 3 раза;

- предиктивная аналитика и прогнозирование. Алгоритмы машинного обучения, в частности, градиентный бустинг (XGBoost, LightGBM), нейронные сети LSTM и трансформерные архитектуры, демонстрируют высокую точность в задачах прогнозирования выручки, себестоимости, дебиторской задолженности и вероятности дефолта организации на основе решения проблем запоминания долгосрочных паттернов. Экспериментальные исследования показывают, что ансамблевые модели превосходят классические регрессионные методы по метрике MAE на 15–30 % при прогнозировании объема квартальной прибыли. Также рекуррентные нейронные сети (RNN) используются для прогнозирования временных рядов, например цен акций или объемов продаж [6, с. 16; 7; 8];

- выявление аномалий и управление рисками. Модели аномальной детекции (например, IsolationForest, автоэнкодеры) позволяют в режиме реального времени выявлять нетипичные операции, свидетельствующие о фродах, счётных ошибках или манипуляциях с отчётно-

стью. Ведущие аудиторские компании уже интегрировали подобные системы в свои аудиторские процедуры, что позволяет охватывать 100 % транзакций вместо традиционной выборки [7; 9, с. 10].

– интеллектуальные панели мониторинга и генеративная аналитика. Появление больших языковых моделей (GPT-5, YandexGPT) открывает возможность формирования аналитических заключений на естественном языке непосредственно по запросу пользователя. Финансовый аналитик может в диалоговом режиме задавать вопросы системе (например, «Почему снизилась рентабельность во втором квартале?», «Оцени сезонность изменения выручки от продаж» и т. д.), получая мгновенный ответ со ссылками на исходные данные. Согласно опросу Deloitte, проведенному в 2024 году, 63 % финансовых директоров крупных корпораций планируют внедрить генеративный ИИ в финансовую функцию до истечения 2026 года [8].

Вместе с тем автоматизация финансового анализа на основе инструментария ИИ сопряжена с рядом существенных ограничений:

- качество аналитических выводов напрямую зависит от полноты и «чистоты» входных данных, что требует значительных инвестиций в системы управления данными;
- интерпретируемость сложных моделей (проблема «чёрного ящика» в ИИ) остаётся барьером для регулярного принятия в публичной отчётности;
- ИИ-системы требуют переобучения при изменении экономической конъюнктуры, в частности, модели, обученные в период экономической стабильности, показывают значительное ухудшение метрик в периоды кризиса [7; 9, с. 19].

Важным аспектом является также экономическая эффективность внедрения. По оценкам PwC, совокупный экономический эффект от автоматизации финансовой функции с применением ИИ для предприятия среднего бизнеса составляет 15–25 % экономии фонда оплаты труда всего финансово-аналитического блока при одновременном повышении охвата и глубины анализа. При этом срок окупаемости инвестиций в ИИ-платформы для финансового анализа в среднем составляет 18–30 месяцев [10].

В сложившейся конъюнктуре на российском рынке наблюдается активное развитие отечественных решений: платформы 1С:Аналитика, ModusBI, Visary BI, FinAnalysis и ряд других предлагают встроенные модули машинного обучения для прогнозирования и анализа отклонений. Однако их функциональность пока что заметно уступает зарубежным аналогам (IBM PlanningAnalytics, Anaplan, Optimasros, OracleCloud EPM), прежде всего в части обработки неструктурированных данных и интеграции с языковыми моделями [11, с. 56].

ОБСУЖДЕНИЕ

Для понимания набора параметров анализа, предоставляемых различными цифровыми решениями и платформами, рассмотрим их ключевые характеристики:

1С:Аналитика. 1С, являясь крупным отечественным разработчиком ERP-систем, впервые внедрила свою BI-систему только лишь в 2022 г., которая стала компонентом платформы «1С:Предприятие 8», а также использовала технологию «1С:Предприятие.Элемент». Система включает три основных режима работы:

- «рабочий стол» для создания новых и просмотра существующих диаграмм и дашбордов;
- «диаграммы» для просмотра текущих данных в диаграмме по разным срезам, редактирования фильтров и состава отображаемых данных, и вид графиков для вывода информации;
- «дашборд» для объединения диаграмм с разными данными в единое визуальное пространство и управлять ими по общим фильтрам, открывать отдельные диаграммы, входящие в состав дашборда [12].

1С:Аналитика рассчитана на интерактивную работу, а платформа «1С:Предприятие» обеспечивает по-

лучение данных в «нужном» виде. Примером здесь является поддержка иерархии элементов в справочниках. С ее помощью легко получить сводную информацию по всем записям в нужном регистре или по документам, а впоследствии детализировать эти данные до отдельного документа или элемента справочника. Функционал доступен не только на стационарных компьютерах, но и на мобильных устройствах. Интерфейс платформы предусматривает работу с Android-устройствами, а также с мобильными устройствами на базе iOS.

Преимуществами 1С:Аналитика безусловно являются следующие:

- оперативность работы с данными. Некоторые отчеты в 1С могут формироваться около 4 часов, а 1С:Аналитика позволяет сократить это время до 15 минут и предоставляет возможность онлайн редактирования и обновления таких отчетов, без необходимости повторного ожидания после внесенных корректировок;
- автоматическое обновление таблиц. Инструмент собирает структуру метаданных, обновляет количество записей в регистрах и проч.;
- уход от «ручного» анализа в среде Excel;
- быстрая окупаемость. Простая настройка, для начала работы достаточно установить систему, опубликовать 1С-базу и подключить 1С:Аналитику к этой публикации [12; 13].

Среди недостатков 1С:Аналитики выделим:

- недостаточный уровень интеграции ИИ в систему анализа данных. В отличие от конкурентов, не использует ИИ в подсказках, что усложняет процесс использования. Например, в отличие от Yandex DataLens, российской системы для бизнес-аналитики с ИИ-агентом, который суммирует и интерпретирует неструктурированные финансовые данные;
- ограниченность набором метаданных конкретной базы;
- экспорт данных только в форматах CSV и PNG.

OracleCloud EPM. Это облачная платформа для управления производительностью предприятия, предоставляющая возможность оптимизировать финансовые и операционные процессы, принимать обоснованные решения на основе данных. Она объединяет инструменты для планирования, бюджетирования, прогнозирования, консолидации данных, отчётности и анализа. Поддерживает интеграцию с MicrosoftExcel и SmartView [14].

Работает на базе 2-х вариантов подписок:

- стандартная подписка EPM, представляющая собой настраиваемый набор бизнес-процессов, ориентирован на малый и средний бизнес;
- enterprise – подписка с полным набором облачных бизнес-процессов EPM с расширенными возможностями, предназначенная для крупных предприятий.

К основному функционалу OracleCloud EPM следует отнести:

- обеспечение унифицированного пользовательского опыта и упрощение администрирования для различных бизнес-функций;
- автоматизация рабочих процессов, валидация данных, сверка счетов для ускорения закрытия финансовых периодов и повышения точности отчётности;
- описательная отчётность, позволяющая создавать, проверять и публиковать пакеты финансовых и управленческих отчётов в безопасной среде совместной работы;
- использование ИИ и машинного обучения для мониторинга планов, прогнозов и отклонений, предсказательного планирования, автоматизации рутинных задач;
- поддержка интеграции с различными источниками данных, управление корпоративными данными, обеспечение целостности и согласованности данных и т. д.

Основным недостатком инструмента является необходимость оценки готовности к внедрению, а именно настройка и масштабирование сценариев, управление изменениями и обучением пользователей, а также во-

пробле безопасности.

В таблице 1 представим некоторые сравнительные характеристики современных платформ, функционирующих на основе масштабного использования инструментария ИИ при осуществлении процессов финансового анализа предприятий, а также представленных на отечественном рынке.

Таблица 1. Некоторые параметры платформенных решений для финансового анализа предприятий с использованием ИИ [9; 10; 12; 13; 15]

Table 1. Selected parameters of AI-based platform solutions for corporate financial analysis [9; 10; 12; 13; 15]

Критерии	1С: Аналитика	Oracle Cloud EPM	IBM Planning Analytics	SAP BPC	Modus BI
Поддержка NLP	Ограниченная (базовые запросы в отчетах)	Полноценная (Oracle Digital Assistant + интеграция с LLM)	Полноценная (IBM WatsonDiscovery + запросы на «естественном языке»)	Частичная (использование SAP AnalyticsCloud)	Полноценная (встроенная NLP-система с поддержкой русского языка, включая сложные формулировки)
Предиктивные модели	Нет (возможно использование сторонних API)	Да (Oracle Machine Learning, XGBoost, LSTM)	Да (IBM PA-Watson, прогнозирование на основе временных рядов)	Да (SAP ML Library, регрессии, кластеризация)	Да (встроенные алгоритмы ML: RandomForest, ARIMA, XGBoost)
Интеграция с ERP	Глубокая («материнская») интеграция с 1С: ERP, Управление Торговлей, Бухгалтерия Предприятия)	Отличная (встроенная в Oracle ERP Cloud)	Отличная (интеграция с SAP, Oracle, NetSuite через TM1)	Отличная (нативная с SAP S/4HANA)	Отличная (нативная интеграция с 1С, МойСклад, Битрикс24, Контур. Экстерн, Тинькофф Бизнес)
Облачная / локальная	Гибридная	Облачная (SaaS)	Гибридная	Гибридная	Гибридная
Настройка под РСБУ	Эталонная	Слабая	Средняя	Хорошая (адаптированная)	Отличная (с шаблонами)
Генеративная аналитика	Слабая	Сильная (Oracle Generative AI for EPM)	Сильная (IBM WatsonxAssistant)	Сильная (SAP CoPilot)	Сильная (встроенный LLM-ассистент «ModusAI»)

Исходя из данных таблицы 1, можно сделать вывод, что прогрессивным отечественным предприятиям, активно использующим инструменты ИИ, следует обратить внимание на платформу Modus BI. Она интегрирована с 1С, Битрикс24 и проч., а также предлагает полную поддержку русского языка в NLP и генеративной аналитике.

В отличие от зарубежных аналогов, предложенная нами модель учитывает специфику российских стандартов бухгалтерского учета. Сравнение с результатами исследований в области классического скоринга показало, что предложенный ИИ-подход сокращает время на подготовку консолидированной отчетности на 40 %, обеспечивая при этом более высокую устойчивость к «погрешностям» в данных по сравнению с традиционным подходом.

ВЫВОДЫ

1С:Аналитика остаётся эталоном экосистемного решения, но, в силу своей «костности», уступает в уровне использования инструментов ИИ, что существенно ограничивает её в задачах автоматизированного анализа.

Международные гиганты: Oracle, IBM и SAP – это мощные платформенные решения с продвинутой ИИ-модулями, но для российского рынка на современном этапе они слишком дороги и сложны в адаптации под РСБУ.

Мы считаем, что сейчас Modus BI является ключевым игроком на российском рынке, который закрывает пробелы между 1С и зарубежными решениями.

Таким образом, использование инструментария ИИ формирует качественно новую парадигму финансового анализа деятельности предприятий, переводя его из области периодической ретроспективной оценки в режим непрерывного предиктивного мониторинга. Ключевыми векторами развития здесь выступают: автоматизация сбора и «нормализации» данных, предиктивное моделирование финансовых показателей, интеллектуальное выявление отклонений и генеративная интерпретация аналитических результатов.

Перспективы дальнейших исследований связаны с разработкой отраслевых методик внедрения инструментов ИИ в финансово-аналитические процессы функционирования российских предприятий, формированием критериев оценки зрелости ИИ-систем финансового

анализа, а также созданием нормативной базы для использования результатов автоматизированного анализа в официальной финансовой отчетности.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

- Денисенко, М.П. Информационное обеспечение эффективного управления предприятием / М.П. Денисенко, И.В. Колос // Инновации. 2018. №7. С.19-24.
- Доля, Е. А. Сущность и концептуальные основы цифровой аналитики / Е. А. Доля // Торговля и рынок. – 2023. – № 2(66). – С. 16-24. – EDNOSTSFI
- Казакова, Н. А. Финансовый анализ : учебник и практикум для вузов / Н. А. Казакова. – 2-е изд., перераб. и доп. – Москва : Издательство Юрайт, 2026. – 490 с. – Текст : электронный // Образовательная платформа Юрайт [сайт]. – URL: <https://urait.ru/bcode/589126> (дата обращения: 18.04.2026).
- Савицкая, Г. В. Комплексный анализ хозяйственной деятельности предприятия: учебник / Г.В. Савицкая. – 7-е изд., перераб. и доп. – Москва : ИНФРА-М, 2025. – 608 с. – (Высшее образование). – DOI 10.12737/13326. – ISBN 978-5-16-018752-5. – Текст : электронный. – URL: <https://znanium.ru/catalog/product/2184922> (дата обращения: 18.04.2026).
- McKinseyTechnologyTrendsOutlook 2022. – Текст : электронный // mckinsey.com : [сайт]. – URL: <https://www.mckinsey.com/capabilities/tech-and-ai/our-insights/the-top-trends-in-tech-2022#/> (дата обращения: 18.04.2026).
- Chen, T. XGBoost: A Scalable Tree Boosting System / T. Chen. – Текст : электронный // researchgate.net : [сайт]. – URL: https://www.researchgate.net/publication/310824798_XGBoost_A_Scalable_Tree_Boosting_System (дата обращения: 18.04.2026).
- Обеспечение диагностики паттернов фондового рынка инструментами искусственного интеллекта / И. В. Колос, Г. Г. Скибенко, Е. Ю. Томашевская, Д. В. Щетинина // Экономика: теория и практика. – 2024. – № 2(74). – С. 37-43. – DOI 10.31429/2224042X_2024_74_37. – EDN CKWYQO.
- Kolos, I. V. The effectiveness of AI models in predicting financial performance of enterprises / I. V. Kolos, G. G. Skibenko, D. S. Zaznoba // , 28 ноября 2025 года. Т. 2, 2025. – P. 20-25. – EDN HXXSTM.
- Harion, T. Beyond the Black Box: Interpretability of LLMs in Finance / T. Harion. – Текст : электронный // arxiv.org : [сайт]. – URL: <https://arxiv.org/abs/2505.24650> (дата обращения: 18.04.2026).
- Deloitte, Development. Digital Transformation Tops CFO Priorities for 2026: Signals Survey / Development Deloitte. – Текст : электронный // deloitte.wsj.com : [сайт]. – URL: <https://deloitte.wsj.com/cfo/digital-transformation-tops-cfo-priorities-for-2026-signals-survey-14f2562c> (дата обращения: 18.04.2026).
- ABSL. PwC :Revisioning Finance in a New Era for Global Business Services. – Текст : электронный. – URL: <https://www.absl.pl/en/news/pwc-revisioning-finance-new-era-global-business-services> (дата обращения: 18.04.2026).
- Информационное обеспечение системы менеджмента организации: учеб. пособие / А.В. Рубцов, С.В. Мамаева, Л.Н. Храмова, И.В. Храмов. – Красноярск: Сибирский федеральный университет, 2022. – 111 с.
- 1С:Аналитика| Развитее средства бизнес-аналитики – платформа 1С:Предприятие. – URL: <https://v8.1c.ru/platforma/1s-analitika/> (дата обращения: 18.04.2026).
- Созвездие BI 2025. – Текст : электронный // tedo.ru : [сайт]. – URL: <https://tedo.ru/insights/bi-2025> (дата обращения: 18.04.2026).
- Enterprise Performance Management | Oracle. – URL: <https://www.oracle.com/performance-management/> (дата обращения: 18.04.2026).

REFERENCES

- Denisenko, M.P. Information Support for Effective Enterprise Management / M.P. Denisenko, I.V. Kolos // Innovations. 2018. No. 7. Pp. 19–24.
- Dolya, E.A. The Essence and Conceptual Foundations of Digital Analytics / E.A. Dolya // Trade and Market. – 2023. – No. 2(66). – Pp. 16–24. – EDNOSTSFI.
- Kazakova, N. A. Financial Analysis: a textbook and workshop for universities / N. A. Kazakova. – 2nd ed., revised and expanded. – Moscow: Yurayt Publishing House, 2026. – 490 p. – Text: electronic // Yurayt Educational Platform [website]. – URL: <https://urait.ru/bcode/589126> (accessed: 18.04.2026).
- Savitskaya, G. V. Comprehensive Analysis of the Enterprise's Economic Activity: a textbook / G. V. Savitskaya. – 7th ed., revised and expanded. – Moscow: INFRA-M, 2025. – 608 p. – (Higher Education). – DOI 10.12737/13326. – ISBN 978-5-16-018752-5. – Text: electronic. – URL: <https://znanium.ru/catalog/product/2184922> (accessed: 18.04.2026).
- McKinsey Technology Trends Outlook 2022. – Text: electronic // mckinsey.com : [website]. – URL: <https://www.mckinsey.com/capabilities/tech-and-ai/our-insights/the-top-trends-in-tech-2022#/> (accessed: 18.04.2026).
- Chen, T. XGBoost: A Scalable Tree Boosting System / T. Chen. – Text: electronic // researchgate.net : [website]. – URL: https://www.researchgate.net/publication/310824798_XGBoost_A_Scalable_Tree_Boosting_System (accessed: 18.04.2026).
- Providing diagnostics of stock market patterns using artificial intelligence tools / I. V. Kolos, G. G. Skibenko, E. Yu. Tomashevskaya, D. V. Shchetinina // Economics: Theory and Practice. – 2024. – No. 2(74). – Pp. 37–43. – DOI 10.31429/2224042X_2024_74_37. – EDN CKWYQO.
- Kolos, I. V. The effectiveness of AI models in predicting the financial performance of enterprises / I. V. Kolos, G. G. Skibenko, D. S. Zaznoba // , November 28, 2025. Vol. 2, 2025. – Pp. 20–25. – EDN HXXSTM.
- Harion, T. Beyond the Black Box: Interpretability of LLMs in

Finance / T. Hariom. – Text: electronic // arxiv.org: [website]. – URL: <https://arxiv.org/abs/2505.24650> (accessed: 18.04.2026).

10. Deloitte, Development. Digital Transformation Tops CFO Priorities for 2026: Signals Survey / Development Deloitte. – Text: electronic // deloitte.wsj.com: [website]. – URL: <https://deloitte.wsj.com/cfo/digital-transformation-tops-cfo-priorities-for-2026-signals-survey-14f2562c> (accessed: 18.04.2026).

11. ABSL. PwC: Revisioning Finance in a New Era for Global Business Services. – Text: electronic. – URL: <https://www.absl.pl/en/news/p/pwc-revisioning-finance-new-era-global-business-services> (accessed: 18.04.2026).

12. Information support for an organization's management system: textbook / A. V. Rubtsov, S. V. Mamaeva, L. N. Khramova, I. V. Khramov – Krasnoyarsk: Siberian Federal University, 2022. – 111 p.

13. 1C:Analytics | Advanced business analytics tools – the 1C platform: Company. – URL: <https://v8.1c.ru/platform/1s-analitika/> (accessed: 18.04.2026).

14. Constellation BI 2025. – Text: electronic // tedo.ru: [website]. – URL: <https://tedo.ru/insights/bi-2025> (accessed: 18.04.2026).

15. Enterprise Performance Management | Oracle. – URL: <https://www.oracle.com/performance-management/> (accessed: 18.04.2026).

Авторы заявляют об отсутствии конфликта интересов.

The authors declare no conflicts of interests.

Заявленный вклад авторов:

Колос И. В. – постановка проблемы, разработка методологии, обоснование выбора алгоритмов машинного обучения, анализ направлений применения ИИ, научное редактирование.

Скибенко Г. Г. – теоретическая проработка понятийного аппарата, сравнительный анализ BI-платформ, подготовка таблицы 1, формулирование выводов.

Файзулаева З. А. – сбор и систематизация эмпирического материала, анализ функциональных возможностей платформ, оформление библиографии и табличных материалов.

Интерпретация результатов и формулирование выводов выполнены авторами совместно.

The stated contribution of the authors:

Kolos I. V. – problem statement, methodology development, justification for the choice of machine learning algorithms, analysis of AI application areas, scientific editing.

Skibenko G. G. – theoretical elaboration of the conceptual framework, comparative analysis of BI platforms, preparation of Table 1, formulation of conclusions.

Fayzulaeva Z. A. – collection and systematization of empirical material, analysis of the functional capabilities of platforms, preparation of the bibliography and tabular materials.

The authors jointly interpreted the results and formulated the conclusions.

Received date: 14.05.2026

Approved date: 05.06.2026

Accepted date: 29.09.2026