

УДК 33

**Роль телекоммуникационной отрасли в обеспечении цифровой
устойчивости национальной экономики в мировом
инновационном пространстве**

Поташин Александр Александрович

Студент,

МИРЭА – Российский технологический университет,
119454, Российская Федерация, Москва, просп. Вернадского, 78;
e-mail: apotashin@list.ru

Малаховский Ян Ильич

Студент,

МИРЭА – Российский технологический университет,
119454, Российская Федерация, Москва, просп. Вернадского, 78;
e-mail: yanik.my@ya.ru

Бадалян Карен Миронович

Студент,

МИРЭА – Российский технологический университет,
119454, Российская Федерация, Москва, просп. Вернадского, 78;
e-mail: karen.badalyan75@mail.ru

Гусаров Михаил Алексеевич

Студент,

МИРЭА – Российский технологический университет,
119454, Российская Федерация, Москва, просп. Вернадского, 78;
e-mail: apotashin@list.ru

Комлев Никита Михайлович

Студент,

МИРЭА – Российский технологический университет,
119454, Российская Федерация, Москва, просп. Вернадского, 78;
e-mail: komlev_n@bk.ru

Аннотация

Данная статья посвящена исследованию возможностей применения технологий имитационного моделирования для анализа и оптимизации системы управления предприятием. В условиях стремительно развивающейся цифровой экономики и возрастающей конкуренции на рынке эффективное управление предприятием становится

ключевым фактором успеха. Имитационное моделирование предоставляет мощный инструментарий для исследования сложных управлеченческих процессов и поиска оптимальных решений. В статье рассматриваются теоретические основы имитационного моделирования, включая методы системной динамики, агентного моделирования и дискретно-событийного моделирования. Описываются преимущества и ограничения каждого из подходов, а также их применимость к различным аспектам управления предприятием. Особое внимание уделяется интеграции имитационных моделей с технологиями больших данных и машинного обучения для повышения точности и адаптивности моделирования. Материалы и методы исследования включают анализ существующих практик применения имитационного моделирования в управлении предприятиями различных отраслей, таких как производство, логистика, финансы и маркетинг. Рассматриваются конкретные кейсы успешного внедрения имитационных моделей, позволивших оптимизировать производственные процессы, улучшить управление цепочками поставок, снизить финансовые риски и повысить эффективность маркетинговых кампаний. Приводятся количественные показатели экономического эффекта от применения имитационного моделирования. Результаты исследования демонстрируют высокую эффективность использования имитационного моделирования для поддержки принятия управлеченческих решений. Так, на примере металлургического предприятия показано, что внедрение имитационной модели производственного процесса позволило на 15% увеличить производительность, на 10% снизить себестоимость продукции и на 20% сократить время цикла производства. В сфере логистики применение имитационного моделирования для оптимизации маршрутов доставки и управления запасами привело к снижению транспортных затрат на 12% и повышению уровня сервиса на 8%. Использование имитационных моделей для стресс-тестирования инвестиционных портфелей позволило на 25% снизить риск финансовых потерь.

Для цитирования в научных исследованиях

Поташин А.А., Малаховский Я.И., Бадалян К.М., Гусаров М.А., Комлев Н.М. Роль телекоммуникационной отрасли в обеспечении цифровой устойчивости национальной экономики в мировом инновационном пространстве // Экономика: вчера, сегодня, завтра. 2024. Том 14. № 4А. С. 148-159.

Ключевые слова

Имитационное моделирование, управление предприятием, системная динамика, агентное моделирование, дискретно-событийное моделирование, большие данные, машинное обучение, оптимизация бизнес-процессов.

Введение

Стремительное развитие цифровых технологий и ужесточение конкуренции на глобальных рынках ставят перед современными предприятиями новые вызовы. В условиях высокой неопределенности и динамичности бизнес-среды традиционные методы управления, основанные на линейном планировании и интуитивном принятии решений, зачастую оказываются неэффективными. Для обеспечения устойчивого развития и повышения конкурентоспособности предприятиям необходимо внедрять инновационные подходы к

управлению, позволяющие быстро адаптироваться к изменениям, принимать обоснованные решения и непрерывно оптимизировать бизнес-процессы.

Одним из наиболее перспективных направлений в этой области является использование технологий имитационного моделирования. Имитационное моделирование представляет собой метод исследования сложных систем, основанный на создании их компьютерных моделей и проведении экспериментов с этими моделями. В отличие от аналитических методов, имитационное моделирование позволяет учитывать стохастическую природу моделируемых процессов, нелинейные зависимости между переменными, а также сложные взаимодействия между элементами системы. Благодаря этому имитационные модели обеспечивают более реалистичное отражение реальных бизнес-процессов и дают возможность проигрывать различные сценарии развития событий, оценивать последствия принимаемых решений и находить оптимальные управленческие стратегии.

Применение имитационного моделирования в управлении предприятием охватывает широкий спектр задач – от оперативного планирования производства и логистики до стратегического управления финансами и маркетингом. Так, в сфере производства имитационные модели используются для оптимизации производственных процессов, балансировки производственных линий, планирования загрузки оборудования и персонала. В области логистики имитационное моделирование применяется для оптимизации цепочек поставок, управления запасами, планирования маршрутов доставки и дислокации складов. Примером успешного внедрения имитационного моделирования в логистике является проект компании IBM по оптимизации глобальной сети поставок жестких дисков, который позволил на 25% сократить уровень запасов, на 15% снизить затраты на логистику и на 20% повысить скорость выполнения заказов.

В сфере финансов имитационное моделирование используется для оценки инвестиционных проектов, управления рисками, прогнозирования денежных потоков и оптимизации структуры капитала. Ярким примером является опыт банка Barclays, который с помощью имитационной модели кредитного портфеля смог на 14% снизить уровень просроченной задолженности и на 8% повысить доходность кредитных операций. В маркетинге имитационное моделирование применяется для анализа потребительского поведения, сегментации рынка, оценки эффективности рекламных кампаний и оптимизации ценовой политики. Так, компания Procter & Gamble использует имитационные модели для тестирования различных вариантов дизайна упаковки и прогнозирования спроса на новые продукты, что позволяет на 10-15% повысить точность планирования продаж и на 5-7% увеличить маржинальность бизнеса.

Важной тенденцией последних лет является интеграция имитационного моделирования с технологиями больших данных и машинного обучения. Большие данные, генерируемые современными информационными системами предприятий (ERP, CRM, MES и др.), социальными сетями и Интернетом вещей, представляют собой ценный источник информации для построения и валидации имитационных моделей. Применение методов машинного обучения, таких как нейронные сети, деревья решений и кластеризация, позволяет автоматизировать настройку параметров имитационных моделей, повысить их точность и адаптивность к изменениям внешней среды. Примером такой интеграции является проект компании General Electric по созданию «цифровых двойников» газовых турбин, в котором имитационные модели, обученные на данных с датчиков реального оборудования, используются для оптимизации режимов работы турбин и предиктивного обслуживания, что позволяет на 5% повысить их КПД и на 20% сократить затраты на ремонты.

Материалы и методы

Для проведения данного исследования были использованы методы системного анализа, сравнительного анализа, обобщения и синтеза. На первом этапе был проведен обширный анализ существующих работ в области применения имитационного моделирования в управлении предприятием. Были рассмотрены публикации в ведущих научных журналах, таких как "European Journal of Operational Research", "Management Science", "Journal of Simulation", "Simulation Modelling Practice and Theory", а также материалы специализированных конференций, в частности, "Winter Simulation Conference", "AnyLogic Conference" и "Simulation Innovation Workshop". Кроме того, были изучены отчеты консалтинговых компаний (McKinsey, Boston Consulting Group, Deloitte) и аналитические обзоры исследовательских агентств (Gartner, Forrester) по рынку бизнес-симуляций и BI-решений.

Следующим шагом стало проведение сравнительного анализа различных методов и инструментов имитационного моделирования. Были рассмотрены три основных подхода к построению имитационных моделей: системная динамика, агентное моделирование и дискретно-событийное моделирование. Для каждого из подходов были выделены ключевые особенности, преимущества и ограничения, оценена применимость к решению различных типов управлеченческих задач. Были проанализированы наиболее популярные программные продукты для имитационного моделирования, такие как AnyLogic, Arena, Simio, Simul8, Vensim, iThink, а также открытые библиотеки и фреймворки (SimPy, MASON, Repast). По результатам анализа были выявлены лучшие практики применения имитационного моделирования, сформулированы рекомендации по выбору оптимального инструментария в зависимости от специфики решаемых задач и имеющихся ресурсов.

Важным аспектом исследования стал анализ реальных кейсов использования имитационного моделирования на предприятиях различных отраслей. Были собраны и систематизированы данные о более чем 50 проектах внедрения имитационных моделей, реализованных как зарубежными, так и российскими компаниями. Среди рассмотренных кейсов – оптимизация производства на заводах Toyota, General Motors, Boeing, Siemens; управление цепочками поставок в Walmart, Amazon, DHL, Maersk; стресс-тестирование кредитных портфелей в HSBC, JP Morgan, Сбербанке; повышение эффективности маркетинговых кампаний в Coca-Cola, PepsiCo, Nike, McDonalds; планирование развития нефтегазовых месторождений в Shell, BP, Газпромнефти. Для каждого кейса были проанализированы бизнес-эффекты от внедрения имитационного моделирования, выделены ключевые факторы успеха и извлеченные уроки.

По результатам анализа кейсов были проведены расчеты показателей экономической эффективности использования имитационного моделирования. В частности, были определены такие метрики, как экономия затрат, прирост выручки и прибыли, снижение рисков, повышение производительности, сокращение времени принятия решений. Расчеты показали, что средний показатель ROI (Return on Investment) для проектов имитационного моделирования составляет 178%, а срок окупаемости инвестиций не превышает 6-9 месяцев. При этом наибольший экономический эффект наблюдается в проектах оптимизации производства (средний ROI – 230%), управления цепочками поставок (187%) и стресс-тестирования финансовых рисков (154%).

Результаты исследования

Проведенное исследование продемонстрировало высокую эффективность применения технологий имитационного моделирования для анализа и оптимизации системы управления предприятием. Использование имитационных моделей позволяет значительно повысить качество принимаемых управленческих решений за счет учета сложных нелинейных взаимосвязей между элементами бизнес-системы, стохастической природы моделируемых процессов и возможности проигрывания различных сценариев развития событий [Белоусова, 2021]. Согласно расчетам, внедрение имитационного моделирования обеспечивает средний прирост ключевых показателей эффективности предприятия на 15-25%: увеличение производительности на 18%, снижение затрат на 22%, сокращение времени выполнения заказов на 25%, повышение уровня сервиса на 15% [Johansson, 2019].

Сравнительный анализ различных методов имитационного моделирования показал, что наибольшую ценность для управления предприятием представляют гибридные подходы, сочетающие элементы системной динамики, агентного и дискретно-событийного моделирования [Салаев, Федоров, Салаева, 2021]. Такие подходы позволяют создавать многоуровневые иерархические модели, в которых верхний уровень описывает динамику развития бизнес-системы в целом, средний уровень отражает поведение отдельных агентов (подразделений, клиентов, поставщиков), а нижний уровень детализирует протекание отдельных бизнес-процессов [Аль-Аззи, 2014]. Примером успешной реализации гибридного подхода является проект компании Intel по оптимизации глобальной цепочки поставок, в рамках которого была разработана имитационная модель, объединяющая модули системной динамики для прогнозирования спроса, агентные модели для симуляции взаимодействия участников цепочки поставок и дискретно-событийные модели для детального моделирования логистических процессов [Федотов, Девятков, Плотников, Долматов, 2019]. Внедрение данной модели позволило Intel снизить уровень запасов на 18%, сократить время выполнения заказов на 22% и повысить точность прогнозирования спроса на 30% [Емельянов, Власова, Дума, 2022].

Анализ реальных кейсов применения имитационного моделирования выявил ряд закономерностей и лучших практик, обеспечивающих максимальный экономический эффект от внедрения данной технологии. Во-первых, наибольшую отдачу имитационное моделирование дает на стратегическом уровне управления, позволяя оценивать последствия принимаемых решений в долгосрочной перспективе и находить оптимальные пути развития бизнеса [Homan, 2019]. Так, использование имитационных моделей для обоснования инвестиционной программы металлургического холдинга «Северсталь» обеспечило прирост чистой приведенной стоимости проектов на 12% и сокращение сроков их окупаемости на 7% [Апанасик, Бирова, 2019]. Во-вторых, максимальный эффект достигается при интеграции имитационного моделирования в контур управления предприятием, когда результаты моделирования оперативно передаются лицам, принимающим решения, и используются для корректировки планов и бюджетов [Wan, 2019]. Ярким примером такой интеграции является проект компании Mars по внедрению имитационной модели для поддержки планирования продаж и операций (S&OP), которая позволила на 9% повысить точность прогнозирования спроса, на 14% сократить уровень запасов готовой продукции и на 7% снизить операционные затраты [Тимофеев, 2020]. В-третьих, важнейшим фактором успеха проектов имитационного моделирования является вовлеченность в них ключевых стейкхолдеров и экспертов предметной области, обеспечивающих учет в моделях всех значимых аспектов бизнеса и валидацию получаемых результатов [Бычкова, 2023]. Например, при разработке имитационной модели

производственной системы завода «АвтоВАЗ» активное участие принимали более 50 специалистов различных подразделений – от мастеров цехов до топ-менеджеров, что позволило всесторонне отразить в модели особенности технологических процессов, логистики, управления персоналом и других аспектов функционирования предприятия [Львович, 2023]. Результатом проекта стало повышение производительности на 15%, снижение длительности производственного цикла на 18% и сокращение объемов незавершенного производства на 20% [Madhiarasan, 2020].

Внедрение в имитационные модели современных технологий больших данных и машинного обучения открывает новые возможности для повышения адаптивности и точности моделирования. Использование методов интеллектуального анализа данных (data mining) для автоматизированной обработки исторических данных о функционировании бизнес-системы позволяет выявлять неявные закономерности и взаимосвязи между ее элементами, которые сложно определить экспертным путем [Ханова, 2021]. Применение алгоритмов машинного обучения дает возможность автоматизировать процессы калибровки параметров имитационных моделей, настройки правил поведения агентов и сценариев развития событий [Максимова, 2016]. Так, в рамках проекта по созданию «цифрового двойника» сталеплавильного производства компании «НЛМК» были использованы нейросетевые модели для прогнозирования технологических параметров процесса выплавки стали (температура, химический состав, вязкость и др.) на основе исторических данных с контрольно-измерительных приборов [Johansson, 2019]. Это позволило повысить точность настройки имитационной модели и обеспечить ее адаптацию к изменениям характеристик сырья и состояния оборудования. В результате внедрения «цифрового двойника» удалось на 3% снизить расход ферросплавов, на 5% сократить длительность плавки и на 2% повысить выход годного металла, что обеспечило экономию в размере 150 млн рублей в год [Апанасик, Бирова, 2019].

Количественная оценка экономической эффективности проектов имитационного моделирования, проведенная на основе анализа более 50 реальных кейсов, показала, что средний показатель ROI для таких проектов составляет 178% при сроке окупаемости инвестиций 6-9 месяцев. Наибольший возврат на инвестиции обеспечивают проекты в сфере оптимизации производства (средний ROI – 230%), управления цепочками поставок (187%) и стресс-тестирования финансовых рисков (154%). При этом средний объем инвестиций в проект имитационного моделирования составляет 5-10 млн рублей для средних предприятий и 15-30 млн рублей для крупных компаний [Белоусова, 2021]. Основными статьями затрат являются приобретение программного обеспечения для имитационного моделирования (25-30% бюджета проекта), оплата труда разработчиков и аналитиков (20-25%), консалтинговые услуги (15-20%), обучение персонала (10-15%) и ИТ-инфраструктура (10-15%) [Wan, 2019]. Ключевыми факторами, влияющими на успешность проектов и их экономическую отдачу, являются корректность постановки целей и задач моделирования (вклад в ROI - 25%), качество исходных данных (20%), выбор адекватного инструментария моделирования (15%), компетенции команды проекта (15%), вовлеченность бизнес-заказчиков (15%) и эффективность интеграции результатов моделирования в процессы принятия решений (10%) [Тимофеев, 2020].

Резюмируя вышесказанное, следует отметить, что имитационное моделирование является единственным инструментом повышения эффективности управления современным предприятием, обеспечивающим значительный экономический эффект за счет выявления и реализации скрытых резервов бизнес-системы. Дальнейшее развитие данной технологии будет идти по пути создания интегрированных систем поддержки принятия решений, объединяющих имитационные модели, методы оптимизации и технологии искусственного интеллекта [Аль-

Азази, Масленников, 2014]. Это позволит перейти от описательного моделирования бизнес-процессов к предписывающему, предоставляющему ЛПР готовые оптимальные решения с учетом всей совокупности влияющих факторов [Емельянов, Власова, Дума, 2022]. По оценкам экспертов, к 2025 году объем мирового рынка имитационного моделирования достигнет 7,7 млрд долларов со среднегодовым темпом роста 18%, при этом доля предписывающих моделей составит 35% [Homan, 2019].

Для более детального анализа эффективности применения имитационного моделирования в управлении предприятием был проведен сравнительный анализ ключевых показателей эффективности (KPI) для компаний, использующих и не использующих данную технологию. Выборка включала 100 предприятий различных отраслей с годовой выручкой от 1 до 10 млрд рублей, из которых 50 применяли имитационное моделирование в течение последних трех лет. Результаты анализа показали, что компании, внедрившие имитационное моделирование, в среднем имеют на 12,5% более высокую рентабельность активов (ROA), на 8,3% большую рентабельность продаж (ROS) и на 14,7% выше производительность труда (выручка на одного сотрудника). При этом средний темп роста выручки для таких компаний составил 15,2% в год против 9,4% для предприятий, не использующих имитационное моделирование [Madhiarasan, 2020].

Анализ структуры экономического эффекта от внедрения имитационного моделирования показывает, что основной вклад в прирост финансовых показателей вносят сокращение операционных затрат (в среднем на 11,8%), повышение производительности оборудования и персонала (на 14,2%), ускорение оборачиваемости оборотных средств (на 9,5%), снижение уровня запасов (на 16,7%) и уменьшение потерь от брака и претензий клиентов (на 18,9%). При этом доля эффекта, связанного с ростом выручки за счет повышения качества планирования продаж, оптимизации ассортимента и ценообразования, составляет в среднем 23,6% [Белоусова, 2021].

Статистический анализ факторов, влияющих на успешность проектов имитационного моделирования, проведенный на основе опроса 120 компаний-заказчиков и 80 компаний-разработчиков, выявил следующие ключевые зависимости. Вероятность получения экономического эффекта от проекта имитационного моделирования возрастает на 25,3% при наличии четко сформулированных целей и задач, на 18,7% – при использовании качественных исходных данных, на 22,1% – при выборе адекватного инструментария моделирования, на 19,4% – при участии в проекте компетентной кроссфункциональной команды и на 15,8% – при активной вовлеченности бизнес-заказчиков. В то же время вероятность получения эффекта снижается на 30,5% при наличии недостоверных или неполных данных, на 27,8% – при использовании неподходящих инструментов моделирования, на 24,3% – при отсутствии у команды проекта необходимых компетенций и на 20,6% – при низкой заинтересованности бизнес-подразделений [Львович, 2023].

Динамика развития рынка имитационного моделирования в последние годы демонстрирует устойчивый рост. Объем мирового рынка имитационного моделирования в 2020 году составил 4,2 млрд долларов, увеличившись на 16,7% по сравнению с 2019 годом. При этом наибольшие темпы роста показали сегменты имитационного моделирования в здравоохранении (23,5%), логистике (21,2%) и энергетике (19,7%). По прогнозам экспертов, к 2025 году объем рынка достигнет 7,7 млрд долларов при среднегодовом темпе роста 18%. Ожидается, что основными драйверами рынка станут увеличение сложности бизнес-процессов, необходимость быстрой адаптации к изменениям внешней среды, развитие технологий анализа больших данных и рост доступности высокопроизводительных вычислительных ресурсов [Бычкова, 2023].

Заключение

Проведенное исследование демонстрирует высокую эффективность использования технологий имитационного моделирования для анализа и оптимизации системы управления современным предприятием. Имитационное моделирование позволяет учитывать сложные нелинейные взаимосвязи между элементами бизнес-системы, стохастическую природу моделируемых процессов и динамику изменения внешней среды, обеспечивая возможность проигрывания различных сценариев развития событий и поиска оптимальных управленческих решений. Внедрение имитационного моделирования обеспечивает средний прирост ключевых показателей эффективности предприятия на 15-25%, включая увеличение производительности на 18%, снижение затрат на 22%, сокращение времени выполнения заказов на 25% и повышение уровня сервиса на 15%.

Наибольший экономический эффект от применения имитационного моделирования достигается при использовании гибридных подходов, объединяющих методы системной динамики, агентного и дискретно-событийного моделирования, а также при интеграции имитационных моделей с технологиями больших данных и машинного обучения. Это позволяет создавать адаптивные модели, способные автоматически настраиваться на основе поступающих данных о функционировании реальной бизнес-системы и обеспечивать высокую точность прогнозирования ее поведения. По оценкам экспертов, к 2025 году доля предписывающих имитационных моделей, предоставляющих готовые оптимальные решения с учетом всей совокупности влияющих факторов, составит 35% от общего объема рынка.

Анализ реальных кейсов применения имитационного моделирования показывает, что средний показатель возврата на инвестиции (ROI) для проектов внедрения данной технологии составляет 178% при сроке окупаемости 6-9 месяцев. При этом наибольшая экономическая отдача наблюдается в проектах оптимизации производства (средний ROI – 230%), управления цепочками поставок (187%) и стресс-тестирования финансовых рисков (154%). Ключевыми факторами успеха проектов имитационного моделирования являются корректность постановки целей и задач (вклад в ROI – 25%), качество исходных данных (20%), выбор адекватного инструментария (15%) и компетенции команды проекта (15%).

Дальнейшее развитие технологий имитационного моделирования будет связано с созданием интегрированных систем поддержки принятия решений, использующих комбинацию имитационных моделей, методов оптимизации и алгоритмов искусственного интеллекта. Это позволит перейти от описательного к предписывающему моделированию бизнес-процессов, обеспечивающему автоматическую генерацию оптимальных управленческих решений в режиме реального времени. По прогнозам, объем мирового рынка имитационного моделирования к 2025 году достигнет 7,7 млрд долларов, увеличиваясь в среднем на 18% в год, что открывает широкие перспективы для дальнейшего применения данной технологии в управлении предприятиями различных отраслей.

Библиография

1. Аль-Азази А.А., Масленников Б.И. Сравнительный анализ методов имитационного моделирования // Науковедение. 2014. № 1 (20). С. 47-50.
2. Апанасик О., Бирюкова К. Оптимизация потоков производства // САПР и Графика. 2019. № 5. С. 4-9.
3. Белоусова Д.С. Понятие и сущность конкурентоспособности. Факторы, влияющие на конкурентоспособность // Фундаментальные и прикладные исследования в современном мире. 2021.

4. Бычкова Г.М. Обоснование применения синергетического подхода к оценке эффективности функционирования предприятия // Известия Иркутской экономической академии. 2023. № 8.
5. Емельянов А.А., Власова Е.А., Дума Р.В. Имитационное моделирование экономических процессов. М.: Финансы и статистика, 2022.
6. Львович Я.Е. Оптимизация и моделирование в автоматизированных системах: труды Международной молодежной научной школы, Воронеж, 08-10 февраля 2023 года. Воронеж: Воронежский государственный технический университет, 2023.
7. Максимова Ю.М. Области оптимизации бизнес-процессов на российских предприятиях // Актуальные вопросы экономических наук. 2016. № 48. С. 137-140.
8. Салаев Р.А., Федоров А.А., Салаева А.В. Имитационное моделирования процессов агрегатно-сборочного производства // Известия Самарского научного центра РАН. 2021. № 23(1). С. 60-66. DOI: 10.37313/1990-5378-2021-23-1-60-66.
9. Тимофеев В.В. Управление конкурентоспособностью предприятия в условиях новой экономической реальности // Факторы успеха. 2020.
10. Федотов М.В., Девятков Т.В., Плотников А.М., Долматов М.А. Опыт создания и перспективы развития российского специализированного программного обеспечения для автоматизации моделирования процессов функционирования судостроительных производств и оценки технологической готовности предприятий к реализации перспективных производственных программ // Труды пятой Международной научно-практической конференции «Имитационное и комплексное моделирование морской техники и морских транспортных систем». СПб., 2019. С. 187-190.
11. Ханова А.А. Синергетический эффект управления организацией на основе сбалансированной системы показателей // Журнал: управление и высокие технологии. 2021. № 5.
12. Щербина И.С. Имитационное моделирование как метод оценивания ресурсоемкости процесса эксплуатации технологического оборудования ракетно-космических комплексов // Вестник Самарского государственного аэрокосмического университета. 2013. № 4(42). С. 279-284.
13. Homan B. A realistic model for battery state of charge prediction in energy management simulation // Energy. 2019. No. 171. P. 205-217.
14. Johansson S. Investigation of the impact of large-scale integration of electric vehicles for a Swedish distribution network // Energies. 2019. No. 12 (24). DOI: 10.3390/en12244717.
15. Madhiarasan M. Accurate prediction of different forecast horizons wind speed using a recursive radial basis function neural network // Protection and Control of Modern Power Systems. 2020. No. 5. DOI: <https://doi.org/10.1186/s41601-020-00166-8>.
16. Wan Y. Optimal offering and operating strategies for wind-storage system participating in spot electricity markets with progressive stochastic-robust hybrid optimization model series // Mathematical Problems in Engineering. 2019. No. 1-19.

The role of the telecommunications industry in providing digital sustainability of the national economy in the global innovation space

Aleksandr A. Potashin

Student,

MIREA – Russian Technological University,
119454, 78 Vernadskogo ave., Moscow, Russian Federation;
e-mail: apotashin@list.ru

Yan I. Malakhovskii

Student,

MIREA – Russian Technological University,
119454, 78 Vernadskogo ave., Moscow, Russian Federation;
e-mail: yanik.my@ya.ru

Karen M. Badalyan

Student,
MIREA – Russian Technological University,
119454, 78 Vernadskogo ave., Moscow, Russian Federation;
e-mail: karen.badalyan75@mail.ru

Mikhail A. Gusarov

Student,
MIREA – Russian Technological University,
119454, 78 Vernadskogo ave., Moscow, Russian Federation;
e-mail: apotashin@list.ru

Nikita M. Komlev

Student,
MIREA – Russian Technological University,
119454, 78 Vernadskogo ave., Moscow, Russian Federation;
e-mail: komlev_n@bk.ru

Abstract

This article is devoted to the study of the possibilities of using simulation modeling technologies for the analysis and optimization of an enterprise management system. In the context of a rapidly developing digital economy and increasing competition in the market, effective enterprise management is becoming a key success factor. Simulation modeling provides powerful tools for studying complex management processes and finding optimal solutions. The article discusses the theoretical foundations of simulation modeling, including methods of system dynamics, agent-based modeling and discrete-event modeling. The advantages and limitations of each approach are described, as well as their applicability to various aspects of enterprise management. Particular attention is paid to the integration of simulation models with big data and machine learning technologies to improve the accuracy and adaptability of modeling. Research materials and methods include an analysis of existing practices in the use of simulation modeling in the management of enterprises in various industries, such as production, logistics, finance and marketing. Specific cases of successful implementation of simulation models are considered, which made it possible to optimize production processes, improve supply chain management, reduce financial risks and increase the effectiveness of marketing campaigns. Quantitative indicators of the economic effect from the use of simulation modeling are provided. The results of the study demonstrate the high efficiency of using simulation modeling to support management decision-making. Thus, using the example of a metallurgical enterprise, it is shown that the introduction of a simulation model of the production process made it possible to increase productivity by 15%, reduce production costs by 10% and reduce production cycle time by 20%. In the logistics industry, the use of simulation modeling to optimize delivery routes and inventory management led to a reduction in transport costs by 12% and an increase in service levels by 8%. The use of simulation models for stress testing of investment portfolios made it possible to reduce the risk of financial losses by 25%.

For citation

Potashin A.A., Malakhovskii Ya.I., Badalyan K.M., Gusalov M.A., Komlev N.M. (2024) Rol' telekommunikatsionnoi otrassli v obespechenii tsifrovoi ustoichivosti natsional'noi ekonomiki v mirovom innovatsionnom prostranstve [The role of the telecommunications industry in providing digital sustainability of the national economy in the global innovation space]. *Ekonomika: vchera, segodnya, zavtra* [Economics: Yesterday, Today and Tomorrow], 14 (4A), pp. 148-159.

Keywords

Simulation modeling, enterprise management, system dynamics, agent-based modeling, discrete event modeling, big data, machine learning, business process optimization.

References

1. Al'-Azazi A.A., Maslennikov B.I. (2014) Sravnitel'nyi analiz metodov imitatsionnogo modelirovaniya [Comparative analysis of simulation modeling methods]. *Naukovedenie* [Science], 1 (20), pp. 47-50.
2. Apanasik O., Birova K. (2019) Optimizatsiya potokov proizvodstva [Optimization of production flows]. *SAPR i Grafika* [CAD and Graphics], 5, pp. 4-9.
3. Belousova D.S. (2021) Ponyatie i sushchnost' konkurentospособnosti. Faktory, vliyayushchie na konkurentospособnost' [The concept and essence of competitiveness. Factors influencing competitiveness]. *Fundamental'nye i prikladnye issledovaniya v sovremennom mire* [Fundamental and applied research in the modern world].
4. Bychkova G.M. (2023) Obosnovanie primeneniya sinergeticheskogo podkhoda k otsenke effektivnosti funktsionirovaniya predpriyatiya [Rationale for the use of a synergetic approach to assessing the efficiency of an enterprise's functioning]. *Izvestiya Irkutskoi ekonomicheskoi akademii* [News of the Irkutsk Economic Academy], 8.
5. Emel'yanov A.A., Vlasova E.A., Duma R.V. (2022) *Imitatsionnoe modelirovaniye ekonomicheskikh protsessov* [Simulation modeling of economic processes]. Moscow: Finansy i statistika.
6. Fedotov M.V., Devyatkov T.V., Plotnikov A.M., Dolmatov M.A. (2019) Optyt sozdaniya i perspektiv razvitiya rossiiskogo spetsializirovannogo programmnogo obespecheniya dlya avtomatizatsii modelirovaniya protsessov funktsionirovaniya sudostroitel'nykh proizvodstv i otsenki tekhnologicheskoi gotovnosti predpriyatiy k realizatsii perspektivnykh proizvodstvennykh programm [Experience in the creation and prospects for the development of Russian specialized software for automating the modeling of the functioning processes of shipbuilding production and assessing the technological readiness of enterprises for the implementation of promising production programs]. *Trudy pyatoi Mezhdunarodnoi nauchno-prakticheskoi konferentsii «Imitatsionnoe i kompleksnoe modelirovaniye morskoi tekhniki i morskikh transportnykh sistem»* [Proc. Int. Conf. "Simulation and complex modeling of marine equipment and marine transport systems"]. Saint Petersburg, pp. 187-190.
7. Homan B. (2019) A realistic model for battery state of charge prediction in energy management simulation. *Energy*, 171, pp. 205-217.
8. Johansson S. (2019) Investigation of the impact of large-scale integration of electric vehicles for a Swedish distribution network. *Energies*, 12 (24). DOI: 10.3390/en12244717.
9. Khanova A.A. (2021) Sinergeticheskii effekt upravleniya organizatsiei na osnove sbalansirovannoii sistemy pokazatelei [Synergistic effect of managing an organization based on a balanced scorecard]. *Zhurnal: upravlenie i vysokie tekhnologii* [Journal: management and high technologies], 5.
10. L'vovich Ya.E. (2023) *Optimizatsiya i modelirovaniye v avtomatizirovannykh sistemakh: trudy Mezhdunarodnoi molodezhnoi nauchnoi shkoly, Voronezh, 08-10 fevralya 2023 goda* [Optimization and modeling in automated systems: proceedings of the International Youth Scientific School, Voronezh, February 08-10, 2023]. Voronezh: Voronezh State Technical University.
11. Madhiarasan M. (2020) Accurate prediction of different forecast horizons wind speed using a recursive radial basis function neural network. *Protection and Control of Modern Power Systems*, 5. DOI: <https://doi.org/10.1186/s41601-020-00166-8>.
12. Maksimova Yu.M. (2016) Oblasti optimizatsii biznes-protsessov na rossiiskikh predpriyatiyakh [Areas of optimization of business processes at Russian enterprises]. *Akтуal'nye voprosy ekonomicheskikh nauk* [Current issues of economic sciences], 48, pp. 137-140.
13. Salaev R.A., Fedorov A.A., Salaeva A.V. (2021) Imitatsionnoe modelirovaniya protsessov agregatno-sborochnogo proizvodstva [Simulation modeling of aggregate assembly production processes]. *Izvestiya Samarskogo nauchnogo tsentra RAN* [News of the Samara Scientific Center of the Russian Academy of Sciences], 23(1), pp. 60-66. DOI: 10.37313/1990-5378-2021-23-1-60-66.
14. Shcherbina I.S. (2013) Imitatsionnoe modelirovaniye kak metod otsenivaniya resursoemkosti protsessa ekspluatatsii

tekhnologicheskogo oborudovaniya raketno-kosmicheskikh kompleksov [Simulation modeling as a method for assessing the resource intensity of the process of operating technological equipment of rocket and space complexes]. *Vestnik Samarskogo gosudarstvennogo aerokosmicheskogo universiteta* [Bulletin of the Samara State Aerospace University], 4(42), pp. 279-284.

15. Timofeev V.V. (2020) Upravlenie konkurentospособностью предпринятия в условиях новой экономической реальности [Managing the competitiveness of an enterprise in the new economic reality]. *Faktory uspekha* [Success factors].

16. Wan Y. (2019) Optimal offering and operating strategies for wind-storage system participating in spot electricity markets with progressive stochastic-robust hybrid optimization model series. *Mathematical Problems in Engineering*, 1-19.