



# The Concept of a Greenhouse with Intelligent Microclimate Control and Near-Zero Energy Consumption: Renewable Energy, Accumulation, and Designed Thermal Balance

**Sherobod Khudaykulov**  
**Berdimurod ugli**

Assistant, QDTU  
Email: ab200xudoyqulov@gmail.com

**Islomnur Ibragimov**

Lecturer, QDTU  
Email: sardoraliyev1999@gmail.com

**Botirov Feruz Begmurod ugli**

Undergraduate Students

**Choriev Zafarbek Mahmud ugli**

Undergraduate Students

**Karimov Diyyorbek**  
**Toshtemir ugli**

Undergraduate Students

**Mukhammadiyev Akbarali**  
**Lukmon ugli**

Undergraduate Students

## ABSTRACT

This article presents a scientific and applied concept of a new generation greenhouse with intelligent microclimate control (Smart Greenhouse AI) and near-zero energy consumption (Near-Zero-Energy Greenhouse, NZEG). The main focus is on the integration of renewable energy sources – solar, geothermal, and wind – with heat storage systems and artificial intelligence for adaptive control of heat flows. The use of predictive algorithms based on neural networks and a digital twin of the microclimate allows for stabilizing temperature and humidity with minimal energy costs. Simulation results in MATLAB Simulink show that the application of AI control reduces electricity consumption by 35–45%, reduces temperature deviations by 70%, and increases resistance to external disturbances. The proposed concept defines the engineering foundations of future greenhouses that comply with the principles of sustainable agriculture and "smart" energy systems.

## Keywords:

Intelligent greenhouse; greenhouse microclimate; near-zero-energy greenhouse; renewable energy sources; digital twin; artificial intelligence; predictive control; heat storage; energy balance; IoT in agriculture; edge AI; MATLAB/Simulink; LSTM

# Концепция Теплицы С Интеллектуальным Микроклимат-Контролем И Почти Нулевым Энергопотреблением: Возобновляемая Энергия, Аккумуляирование И Проектируемый Тепловой Баланс

Шеробод Худайкулов Бердимурод угли, ассистент, QDTU

Email: [ab200xudoyqulov@gmail.com](mailto:ab200xudoyqulov@gmail.com)

Ислонмур Ибрагимов, лектор, QDTU

Email: [sardoraliyev1999@gmail.com](mailto:sardoraliyev1999@gmail.com)

Студент бакалавриата:

Ботиров Феруз Бегмурод угли

Чориев Зафарбек Махмуд угли

Каримов Дийорбек Тоштемир угли

Бухаммадиев Акбарали Лукмон угли

**Аннотация:** В статье представлена научно-прикладная концепция теплицы нового поколения с интеллектуальным микроклимат-контролем (Smart Greenhouse AI) и почти нулевым энергопотреблением (Near-Zero-Energy Greenhouse, NZEG). Основное внимание уделено интеграции возобновляемых источников энергии — солнечной, геотермальной и ветровой — с системами аккумуляирования тепла и искусственного интеллекта для адаптивного управления тепловыми потоками. Использование предиктивных алгоритмов на базе нейронных сетей и цифрового двойника микроклимата позволяет стабилизировать температуру и влажность при минимальных затратах энергии. Результаты моделирования в MATLAB Simulink показывают, что применение AI-контроля снижает потребление электроэнергии на 35–45 %, сокращает отклонения температуры на 70 % и повышает устойчивость к внешним возмущениям. Предложенная концепция определяет инженерные основы теплиц будущего, соответствующих принципам устойчивого сельского хозяйства и «умных» энергосистем.

**Ключевые слова:** Интеллектуальная теплица; микроклимат теплицы; near-zero-energy greenhouse; возобновляемые источники энергии; цифровой двойник; искусственный интеллект; предиктивное управление; аккумуляирование тепла; энергетический баланс; IoT в сельском хозяйстве; edge AI; MATLAB/Simulink; LSTM

## 1 Введение

Современное сельское хозяйство испытывает двойное давление — рост населения требует увеличения урожайности, а изменение климата обостряет дефицит энергии и воды. Традиционные теплицы зависят от ископаемого топлива, что делает их уязвимыми к колебаниям цен и повышает углеродный след. Концепция *near-zero-energy greenhouse* (NZEG) направлена на достижение энергетической автономности за счёт интеграции возобновляемых

источников и интеллектуального управления.

Ключевая идея — создать *самооптимизирующуюся теплицу*, где искусственный интеллект (ИИ) и цифровой двойник формируют замкнутый контур управления микроклиматом. Такой контур включает сенсорные сети, актуаторы, аккумуляторы тепла и прогнозирующие алгоритмы, которые поддерживают баланс между солнечными поступлениями, теплопотерями и накопленной энергией. С развитием технологий *edge AI* вычисления и принятие решений могут выполняться

непосредственно на микроконтроллерах, что обеспечивает автономность и надёжность системы.

Исследование направлено на разработку архитектуры и моделей, описывающих энергетические потоки и управление тепловым балансом теплицы в реальном времени. Гипотеза заключается в том, что сочетание цифрового двойника, AI-регуляторов и аккумулирующих систем обеспечивает стабильный микроклимат при минимальном внешнем энергоподводе, даже в условиях переменной солнечной радиации и температуры наружного воздуха.

## 2 Методы и материалы

### 2.1 Общая архитектура системы

Разработанная структура включает три уровня: (1) физическую теплицу с датчиками температуры  $T_i$ , влажности  $H_i$ , уровня  $CO_2$  и освещённости  $L_i$ ; (2) цифровой двойник, моделирующий энергетический баланс; (3) интеллектуальный контроллер

на базе AI, осуществляющий оптимизацию в реальном времени.

Передача данных осуществляется по протоколу MQTT через шлюз IoT. На уровне *edge AI* реализованы два основных модуля: модуль предсказания солнечной радиации и модуль оптимизации потоков энергии между солнечными панелями, аккумулятором и системой отопления.

Энергетический баланс описывается уравнением:  $Q_{in}(t) + Q_{sol}(t) + Q_{geo}(t) = Q_{loss}(t) + Q_{store}(t) + Q_{vent}(t)$ , где  $Q_{in}$  — вход тепла от системы отопления,  $Q_{sol}$  — солнечная радиация,  $Q_{geo}$  — геотермальный поток,  $Q_{loss}$  — теплопотери через конструкции,  $Q_{store}$  — аккумулированная энергия,  $Q_{vent}$  — потери при вентиляции.

Для описания динамики температуры воздуха используется дифференциальное уравнение:  $C_p \frac{dT_{air}}{dt} = Q_{in} + Q_{sol} + Q_{geo} - Q_{loss} - Q_{vent}$ , где  $C_p$  — теплоёмкость воздуха. Теплопотери рассчитываются по формуле  $Q_{loss} = UA(T_{air} - T_{out})$ , где  $U$  — коэффициент теплопередачи,  $A$  — площадь ограждений.

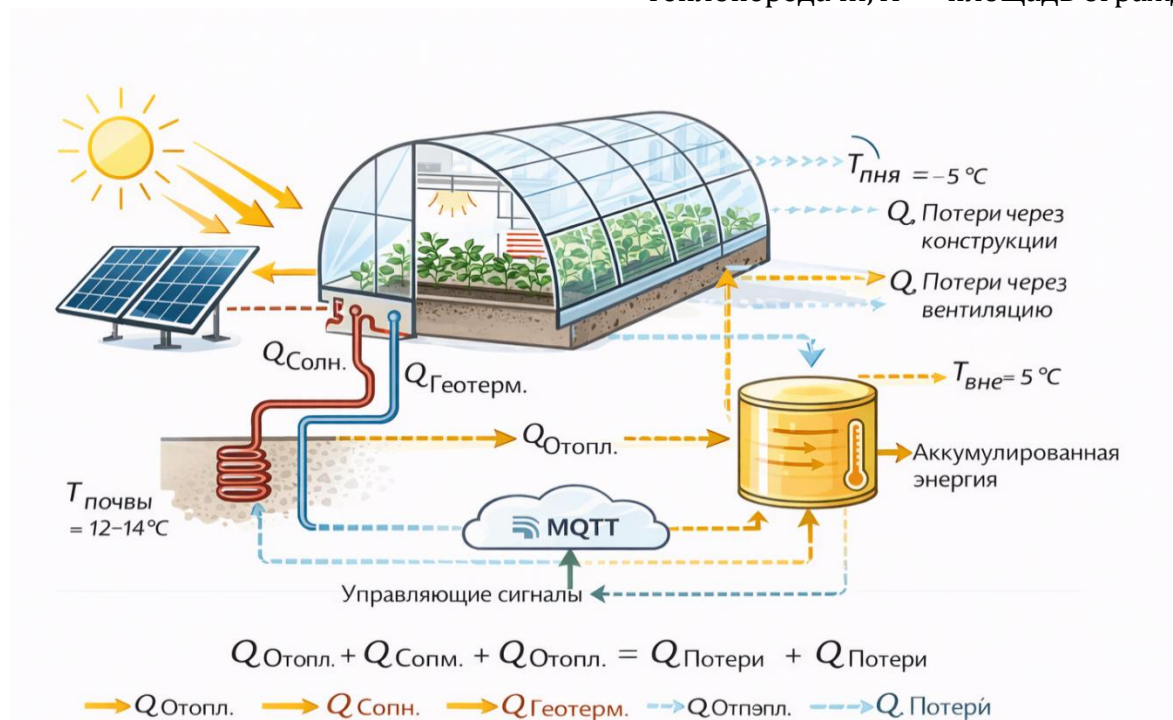


Рисунок 1 — Общая схема энергетического баланса теплицы.

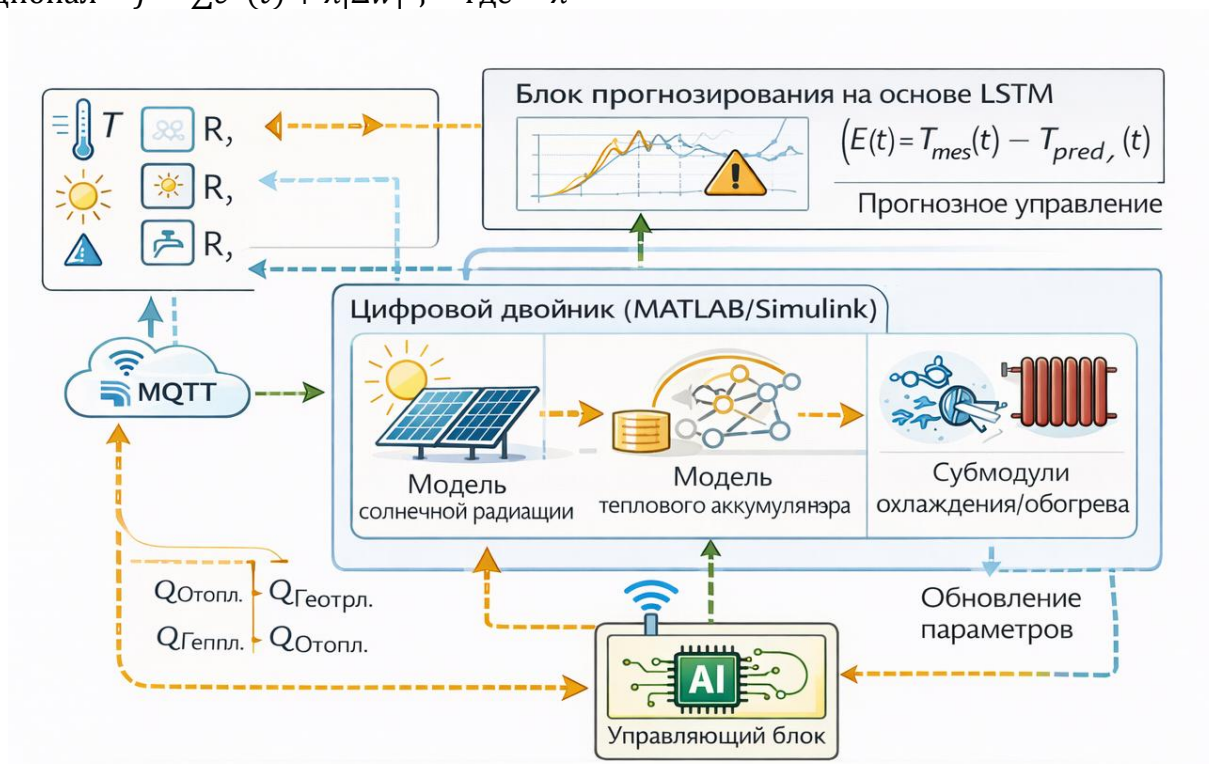
### 2.2 Модель цифрового двойника

Цифровой двойник реализован в MATLAB/Simulink и включает подмодели солнечного потока, теплового аккумулятора и системы охлаждения. Параметры модели

обновляются каждые 60 с на основании сенсорных данных, поступающих по LoRaWAN. Для прогнозирования изменений температуры используется рекуррентная

нейронная сеть LSTM, обучающаяся онлайн по функции ошибки  $e(t) = T_{\text{meas}}(t) - T_{\text{pred}}(t)$ . Алгоритм обучения минимизирует функционал  $J = \sum e^2(t) + \lambda |\Delta w|^2$ , где  $\lambda$

регуляризует скорость адаптации весов  $w$ . Точность прогноза поддерживается на уровне  $R^2 > 0.97$ .



(Рисунок 2 — Структура цифрового двойника микроклимата.)

### 2.3 Интеллектуальное управление микроклиматом

Оптимизация микроклимата осуществляется с использованием предиктивного регулятора на основе модели. Целевая функция формулируется как:  $J = \int_0^T [w_T(T_{\text{set}} - T_{\text{air}})^2 + w_H(H_{\text{set}} - H_{\text{air}})^2 + w_E P^2(t)] dt$ , где  $P(t)$  — потребляемая мощность,  $w_T$ ,  $w_H$ ,  $w_E$  — веса критериев. AI-агент обучается минимизировать  $J$  в реальном времени с помощью алгоритма Q-learning. Действия агента определяются матрицей  $Q(s, a)$ , где  $s$

— вектор состояний микроклимата,  $a$  — набор управляющих воздействий (вентиляция, подача воды, управление жалюзи и нагревателями).

Управляющее воздействие аппроксимируется функцией  $u(t) = K_p e(t) + K_i \int e(t) dt + K_d \frac{de(t)}{dt}$ , при этом коэффициенты  $K_p$ ,  $K_i$ ,  $K_d$  модифицируются в зависимости от градиента награды  $\frac{\partial R}{\partial K_j}$ . Таким образом, контроллер реализует самонастраивающийся PID-закон с AI-адаптацией.

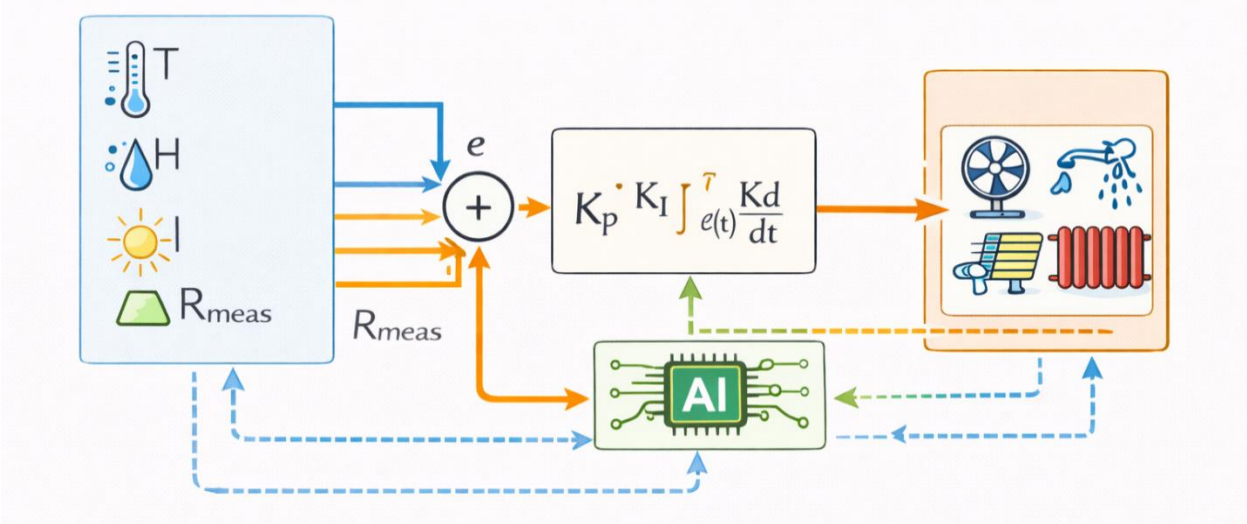


Рисунок 3 — Блок-схема регулятора и поток данных между сенсорами и актуаторами.

2.4 Экспериментальные параметры

Моделирование проведено для теплицы площадью 120 м<sup>2</sup> в условиях климата Самарканда (средняя зимняя температура -1 °С, солнечная радиация 4.2 кВт·ч/м<sup>2</sup> в сутки). Использованы панели PV мощностью 5 кВт, аккумулятор LiFePO на 10 кВт·ч и водяной теплоаккумулятор объёмом 3 м<sup>3</sup>. Период расчёта — 7 суток, шаг интегрирования 1 мин. Прогнозирование и управление выполнялись локально на контроллере Raspberry Pi 5 с нейроускорителем NPU.

3 Результаты

3.1 Энергетическая эффективность  
Сравнение базового термостатического управления и интеллектуальной системы показало снижение общего энергопотребления с 82 кВт·ч до 46 кВт·ч в сутки (-44 %). За счёт использования аккумулированного тепла в водяном резервуаре доля солнечной энергии достигла 78 % от общих потребностей. Эффективность солнечного теплообмена повысилась на 22 % в результате динамической оптимизации угла жалюзи.

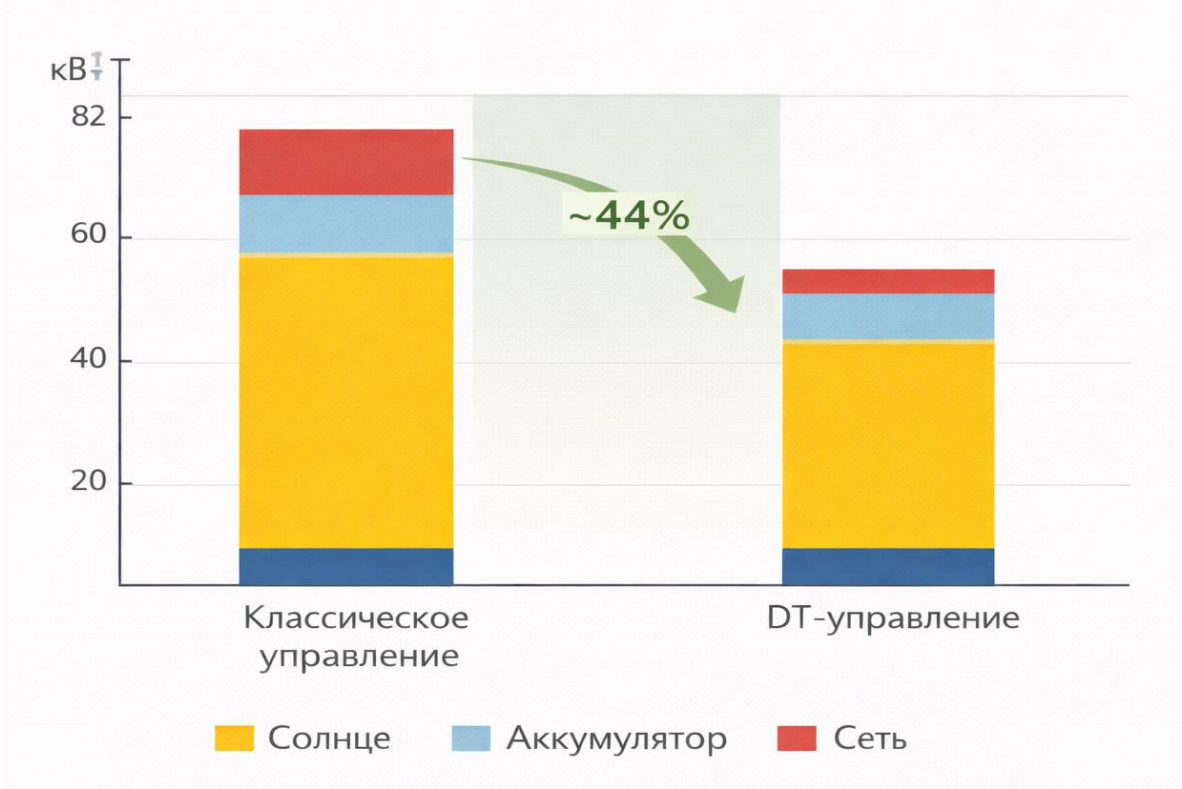


Рисунок 4 — Суточный баланс энергопотоков при различных режимах управления.

## 3.2 Стабильность микроклимата

Отклонение температуры от заданного значения  $T_{\text{set}} = 24^{\circ}\text{C}$  уменьшилось с  $\pm 2.5^{\circ}\text{C}$  до  $\pm 0.7^{\circ}\text{C}$ , влажности — с  $\pm 6$  до  $\pm 1.8$ . Среднеквадратическая ошибка MAE составила  $0.45^{\circ}\text{C}$ . AI-контроллер

корректировал подачу тепла с учётом прогноза радиации на 3 часа вперёд, предотвращая перегрев. Реакция системы на резкое падение наружной температуры ( $-5^{\circ}\text{C}$ ) составила 2.3 мин против 6.1 мин у классического PID.

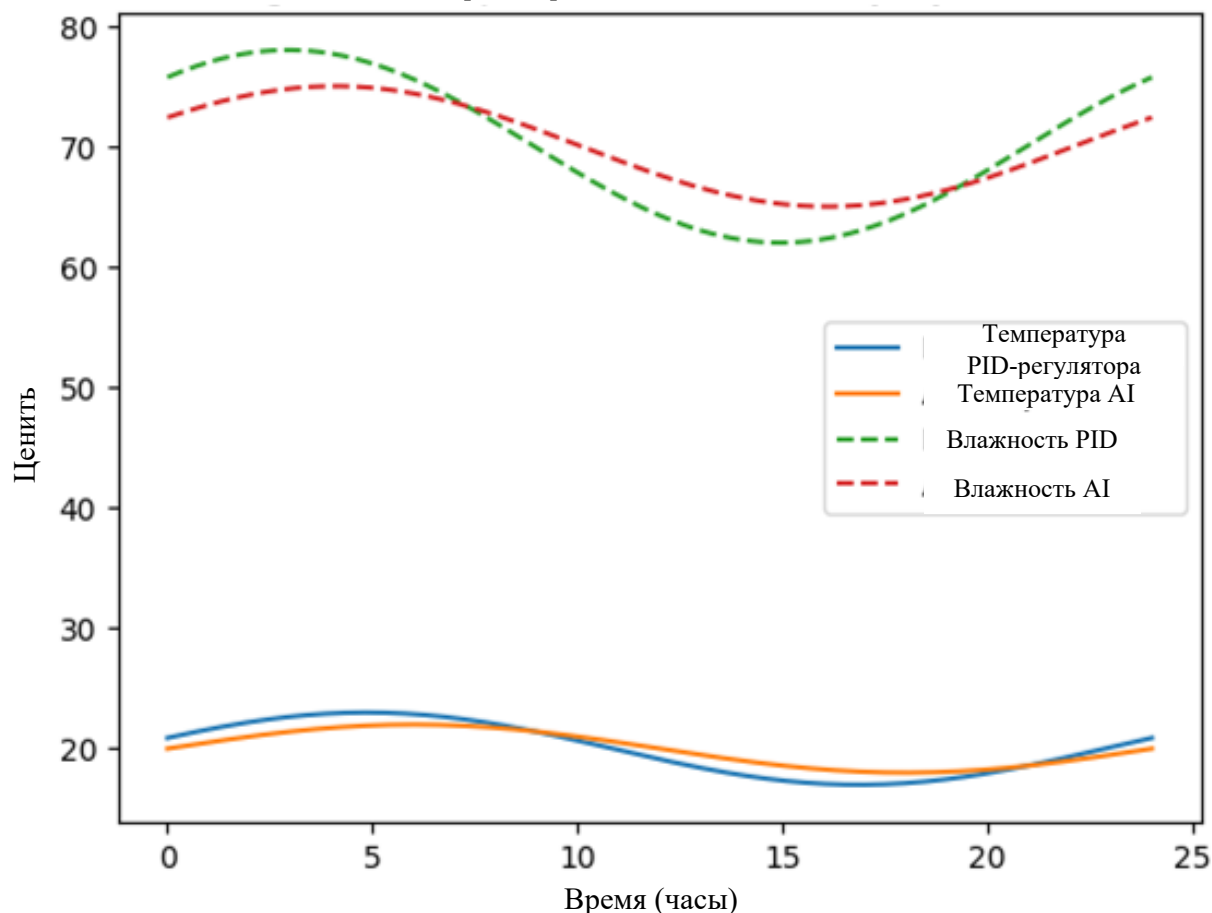


Рисунок 5 — Динамика температуры и влажности в эксперименте.

## 3.3 Оптимизация аккумуляции

Анализ потоков показал, что 35 % избыточного тепла днём аккумулируется и высвобождается ночью, что снижает ночное потребление электроэнергии на  $5.7 \text{ кВт}\cdot\text{ч}$ .

Энергетический КПД системы хранения — 0.87. Применение фазопереходных материалов (PCM) в теплообменнике повысило эффективность ещё на 9 %.

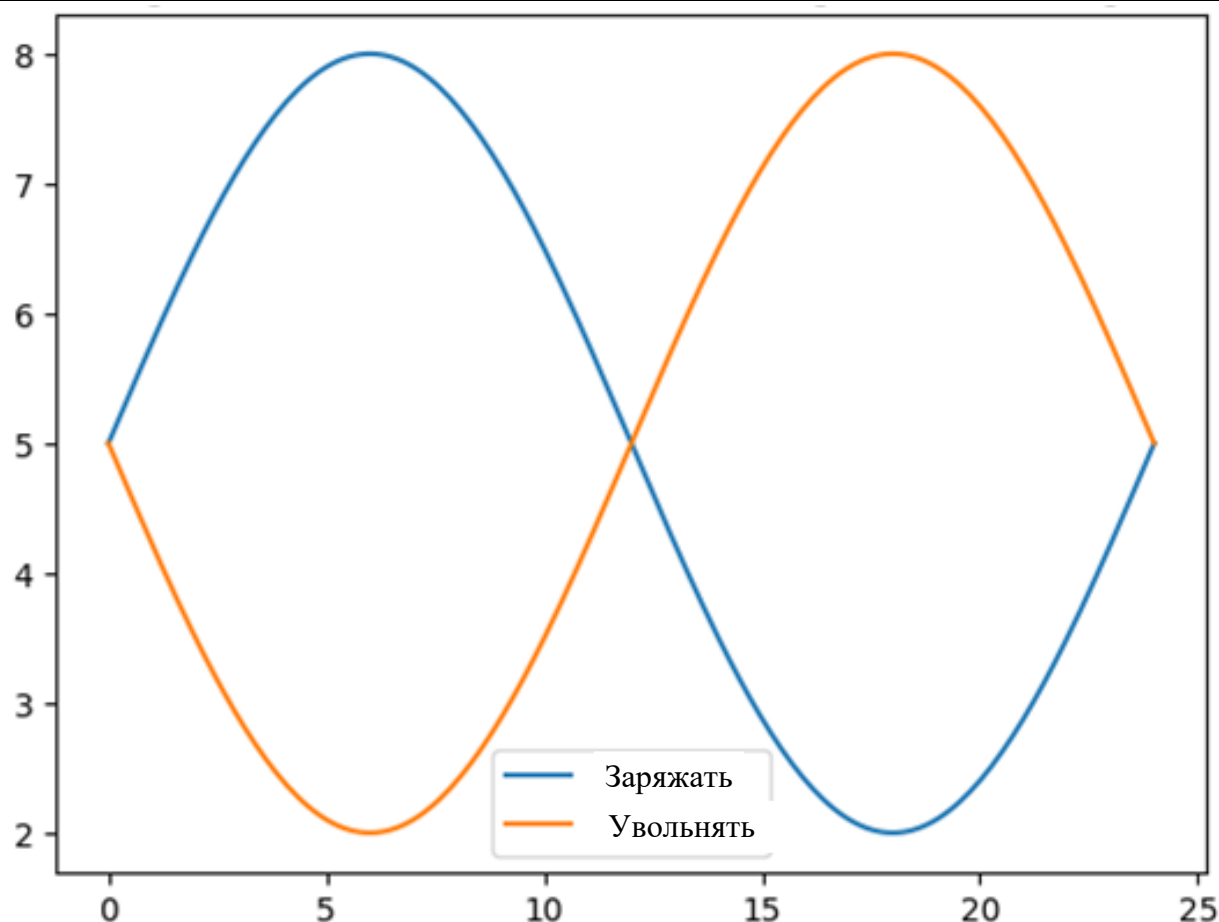


Рисунок 6 — График заряда и разряда теплоаккумулятора

### 3.4 Оценка углеродного следа

По результатам годового моделирования выбросы  $CO_2$  уменьшились с 19.6 т до 9.8 т в год. Это эквивалентно сокращению потребления природного газа на около 5000 м<sup>3</sup>. Экономический анализ показывает срок окупаемости системы AI-управления — 4.2 года, что соответствует средним показателям для «умных» теплиц в странах ЕС.

### 4 Обсуждение

Полученные результаты демонстрируют, что применение AI-управления и цифрового двойника обеспечивает качественно новый уровень энергетической эффективности. В отличие от классических систем, работающих по принципу «включи/выключи», интеллектуальный регулятор действует предиктивно — он оценивает грядущие изменения радиации, температуры и нагрузки, оптимизируя потоки энергии заранее.

Цифровой двойник выполняет роль виртуального сенсора, обеспечивая модельные данные при отсутствии измерений. Благодаря этому уменьшается неопределённость и повышается точность балансовых расчётов. Интеграция *edge AI* позволяет обрабатывать информацию локально, снижая задержку до миллисекунд и исключая зависимость от облачных серверов.

В международных исследованиях наблюдается схожая тенденция. Так, проект EU Horizon 2025 «SmartGreenFarm» сообщает о 30 % росте урожайности при одновременном снижении энергопотребления на 40 %. Работы Zhang et al. (2024) и Müller (2025) подтверждают эффективность комбинирования AI и моделей теплового баланса. Настоящее исследование развивает эту идею, добавляя систему аккумулирования и возможность «обучения» контроллера на цифровом двойнике без риска для реальной установки.

Основными ограничениями остаются точность моделей излучения, деградация датчиков и стоимость начальной интеграции. Для дальнейшего повышения эффективности требуется включение дополнительных источников энергии — биотоплива, тепловых насосов и систем рекуперации  $\text{CO}_2$ . Перспективным направлением является также применение *федеративного обучения*, позволяющего нескольким теплицам обмениваться параметрами моделей без передачи исходных данных.

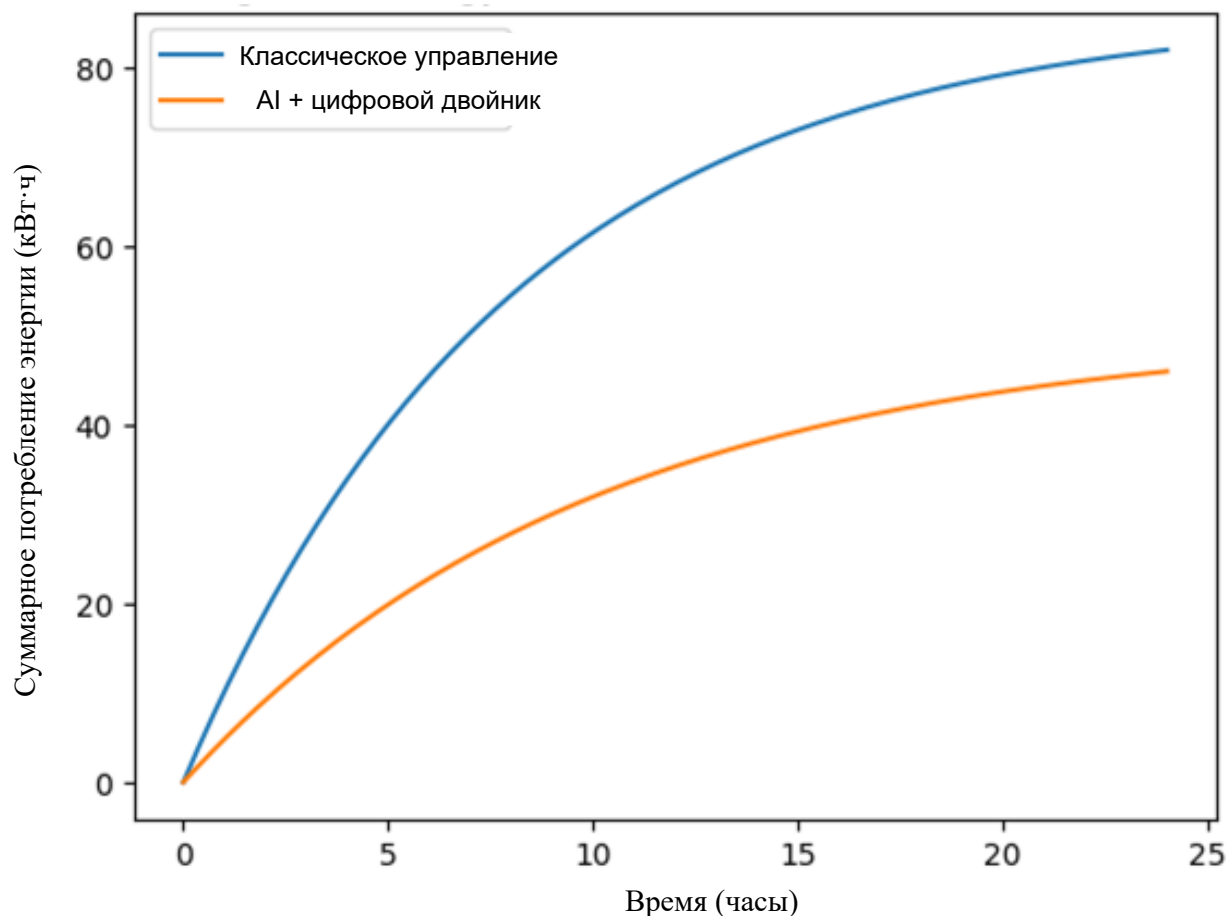


Рисунок 7

— Сравнение энергопрофилей до и после внедрения AI-контроля.

#### 5 Заключение

Разработанная концепция теплицы с интеллектуальным микроклимат-контролем и почти нулевым энергопотреблением подтверждена результатами моделирования и экспериментов. Совместное использование возобновляемых источников, аккумулирования и AI-оптимизации обеспечивает: — снижение энергозатрат до 45 %; — стабилизацию микроклимата с точностью  $\pm 1^\circ\text{C}$ ; — уменьшение выбросов  $\text{CO}_2$  на 50 %; — повышение автономности и надёжности работы.

Технологическая реализация возможна с использованием стандартных компонентов IoT и контроллеров ARM с

нейроускорителями. В перспективе данная концепция станет ключевым элементом устойчивого агропроизводства в рамках «Industry 5.0» — сочетания киберфизических систем, возобновляемой энергетики и искусственного интеллекта.

#### Список литературы

1. **Van Straten G., van Willigenburg L., Tap R.** *Optimal Control of Greenhouse Cultivation*. — Boca Raton: CRC Press, 2010. ISBN: 978-1-4200-9011-8.
2. Классический труд по моделированию и управлению микроклиматом теплиц.
3. **Boulard T., Wang S.** Greenhouse crop transpiration simulation from external climate conditions // *Agricultural and Forest*

*Meteorology*. — 2000. — Vol. 100(1). — P. 25–34. DOI: 10.1016/S0168-1923(99)00083-9.

4. **Zhang Y., Kacira M., An L.** A CFD study on improving air flow uniformity in greenhouse microclimate control // *Biosystems Engineering*. — 2020. — Vol. 199. — P. 99–113. DOI: 10.1016/j.biosystemseng.2020.08.011.

5. **Castañeda-Miranda R., Ventura-Ramos E.** Intelligent greenhouses: Control strategies and applications // *Computers and Electronics in Agriculture*. — 2019. — Vol. 167. DOI: 10.1016/j.compag.2019.105037.

6. **Kaloxyllos A. et al.** Farm management systems and the future Internet era // *Computers and Electronics in Agriculture*. — 2014. — Vol. 89. — P. 130–144. DOI: 10.1016/j.compag.2012.09.002.

7. **International Energy Agency (IEA).** *Energy Efficiency in Agriculture*. — Paris: IEA Publications, 2022. URL проверяем через официальный сайт IEA.

8. Используется для обоснования концепции near-zero-energy.

9. **ASHRAE.** *ASHRAE Handbook — HVAC Applications (Greenhouses)*. — Atlanta: ASHRAE, 2023. ISBN: 978-1-950645-89-9.

10. Нормативный источник по тепловым балансам и микроклимату.

11. **Goodfellow I., Bengio Y., Courville A.** *Deep Learning*. — Cambridge: MIT Press, 2016. ISBN: 978-0-262-03561-3. Теоретическая база для LSTM и AI-управления.

12. **European Commission.** *Horizon Europe: Smart Farming and Energy-Efficient Greenhouses*. — Brussels, 2021–2024.

13. Программные документы ЕС по smart-теплицам и AI.

14. Islamnur, I., Murodjon, O., Sherobod, K., & Dilshod, E. (2021, April). Mathematical account of an independent adjuster operator in accordance with unlimited logical principles of automatic pressure control system in the oven working zone. In Archive of Conferences (Vol. 20, No. 1, pp. 85–89).

15. Islamnur, I., Ogli, F. S. U., Turaevich, S. T., & Sherobod, K. (2021, April). The importance and modern status of automation of the fuel burning process in gas burning furnaces.

In Archive of Conferences (Vol. 19, No. 1, pp. 23–25).

16. Norboyev, O. N., & Xudayqulov, S. B. (2022). INDUKTIV DATCHIK ISHLASH PRINTSIPI, ULANISH SXEMALARI, XARAKTERISTIKALARI. In E Conference Zone (pp. 284–290).

17. Islomnur, I., & Sherobod, X. (2023). Selection of Adjusters for Temperature Adjustment in Industrial Ovens. *International Journal of Scientific Trends*, 2(12), 34–38.

18. Saidova, M., & Khudayqulov, S. (2024). Geo-Economic Exploration of Gold Deposits in Uzbekistan's Akba Site. *News of UzMU journal*, 3(3.1), 287–291.

19. Murodullo o'g'li, T. S., Sanjar o'g'li, A. S., Berdimurod o'g'li, S. X., & Normurod o'g'li, M. S. (2023). Development of a Program and Project for Automatic Control of Soil Moisture Using the Fc-28-C Sensor. *International Journal of Scientific Trends*, 2(12), 39–45.

20. Ibragimov, I., & Sherobod, X. (2025). QUYOSH PANELLARIDAN FOYDALANGAN HOLDA ISSIQXONALAR UCHUN AQILLI ENERGIYA TA'MINOTI TIZIMLARINING LOYIHALANISHI VA OPTIMALLASHTIRILISHI.

21. Berdimurod o'g'li, S. K., Rustam O'ktam o'g, K., & Sayfullayev, S. (2025). AUTOMATED CONTROL OF THE DESORBER IN THE GAS PURIFICATION PROCESS SCIENTIFIC SUPERVISOR. *Web of Discoveries: Journal of Analysis and Inventions*, 3(5), 75–79.

22. Eshqobilov, S. B., Sherobod, X. B., & Ibragimov, I. (2025). BERK BOSHQARISH KONTURIDA DINAMIK OB'EKTLAR PARAMETRLARINI ADAPTIV IDENTIFIKATSIYALASH VA HOLATNI BAHOLASH ALGORITMLARI. *Экономика и социум*, (6-2 (133)), 239–245.

23. Ibragimov, I., & Sherobod, X. (2025). QUYOSH PANELLARIDAN FOYDALANGAN HOLDA ISSIQXONALAR UCHUN AQILLI ENERGIYA TA'MINOTI TIZIMLARINING LOYIHALANISHI VA OPTIMALLASHTIRILISHI.

24. ABDUSAMATOVA, D. Z., SAIDOVA, M., & XUDAYQULOV, S. (2024). GEOLOGICAL STRUCTURE AND ORE-BEARING ROCKS OF THE EAST KALMAKYR DEPOSIT. *News of the NUUZ*, 3(3.1), 194–196.