

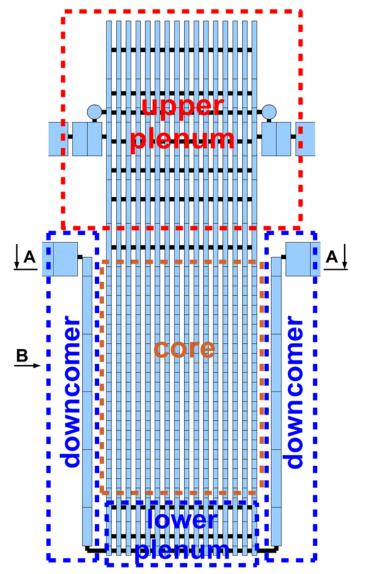
ИСПОЛЬЗОВАНИЕ МЕТОДОВ ИСКУССТВЕННОГО ИНТЕЛЛЕКТА В МНОГОВАРИАНТНЫХ ЗАДАЧАХ МОДЕЛИРОВАНИЯ ДИНАМИЧЕСКИХ ПРОЦЕССОВ НА РЕАКТОРЕ ВВЭР

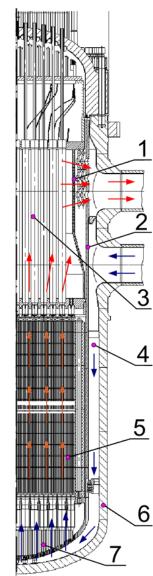
«Нейтронно-физические проблемы атомной энергетики» («Нейтроника-2024»).

Увакин М.А., Николаев А.Л., Антипов М.В. И.В. Махин, Е.В Сотсков

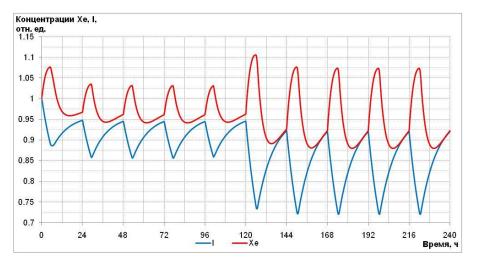
Связанный нейтронно-физический и теплогидравлический расчет маневренных режимов - ПК КОРСАР/ГП

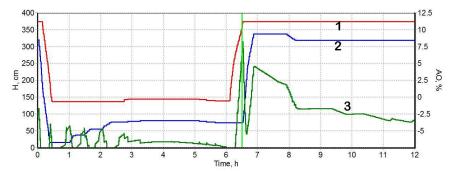






- 1 block of shielding tubes sidewall
- 2 barrel
- 3 block of shielding tubes
- 4 downcomer
- 5 core
- 6 reactor vessel
- 7 lower plenum

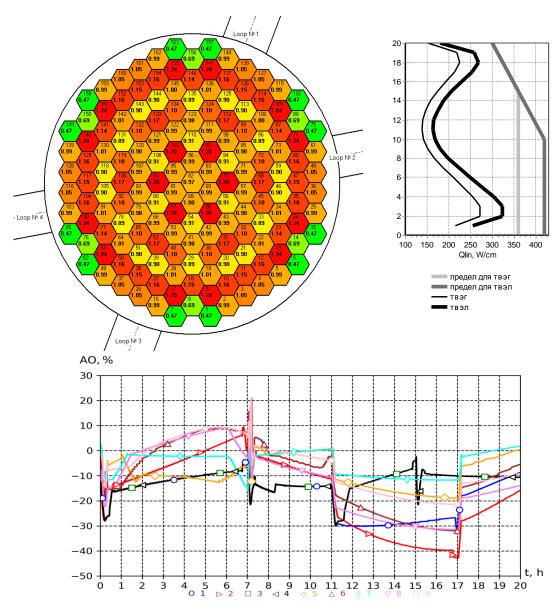




Связанный расчет нестационарного процесса по целой группе параметров с существенно различающимися постоянными времени

Новые методы - повышение производительности путем использования технологий машинного обучения





Выбор исходного состояния для анализа безопасности – анализа аварийных процессов в консервативной постановке.

Проблема:

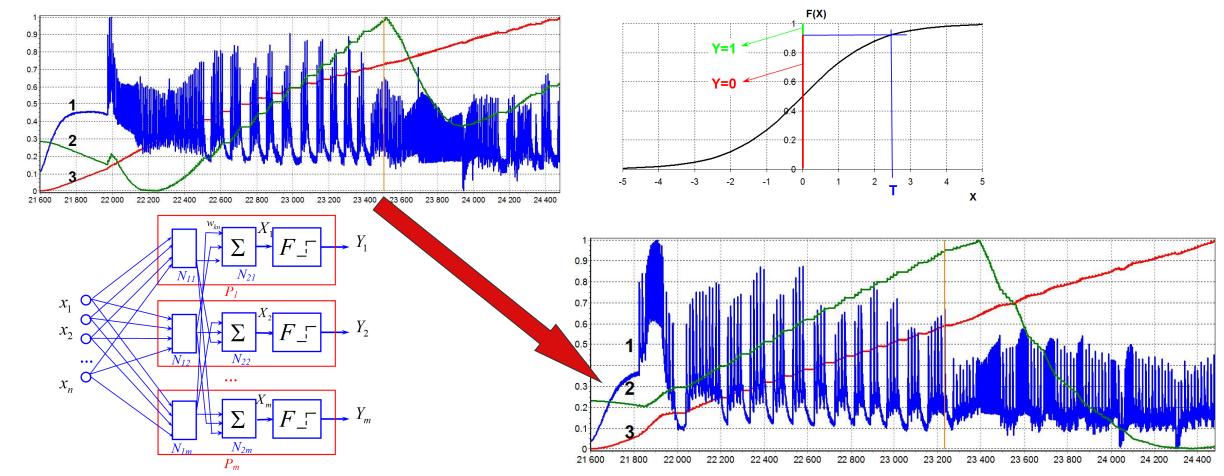
зависимость результата от конкретного экспертного мнения и большое количество возможных вариантов

Решение:

использование нейронной сети, обученной на ранее выполненных расчетах для прогноза

Постановка задачи: применение искусственного интеллекта для определения консервативного момента времени начала исходного события (аварии) – показано на Нейтронике-2022

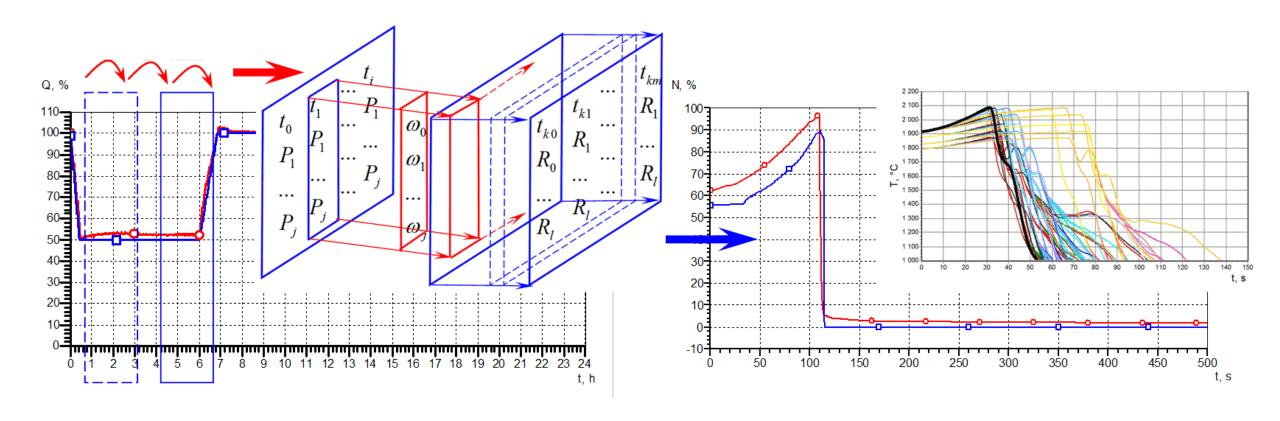




Пример ранее полученного решения для быстропротекающего режима (выброс ОР СУЗ)

Новые методы - повышение производительности путем применения нейронных сетей для прогноза динамики

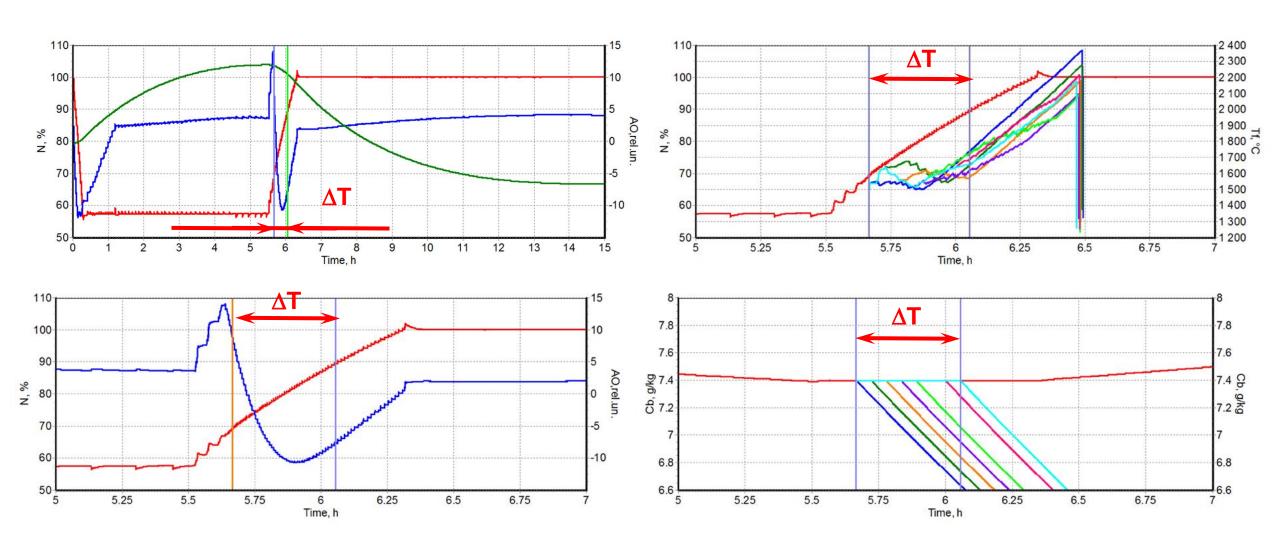




Эффект от применения – ускорение вычислительных процедур. Недостаток – проблема интерпретируемости результатов Важно – итоговый результат анализа формирует человек по аттестованному коду

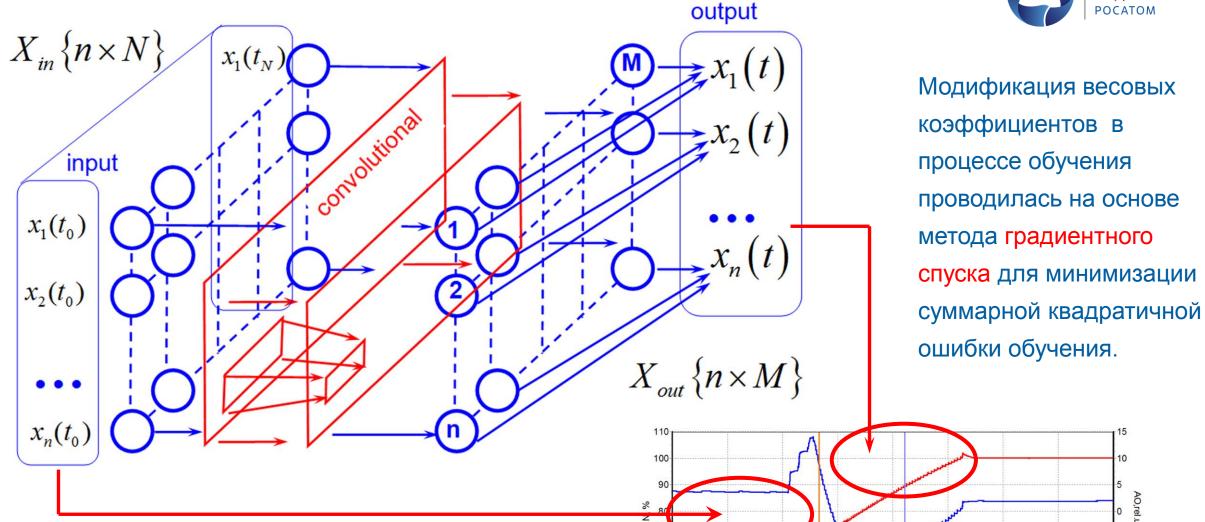
Постановка задачи: исходные данные для продолжительного режима (непреднамеренное разбавление теплоносителя)





Блок сверточной нейронной сети





5.25

5.75

6.25

Time, h

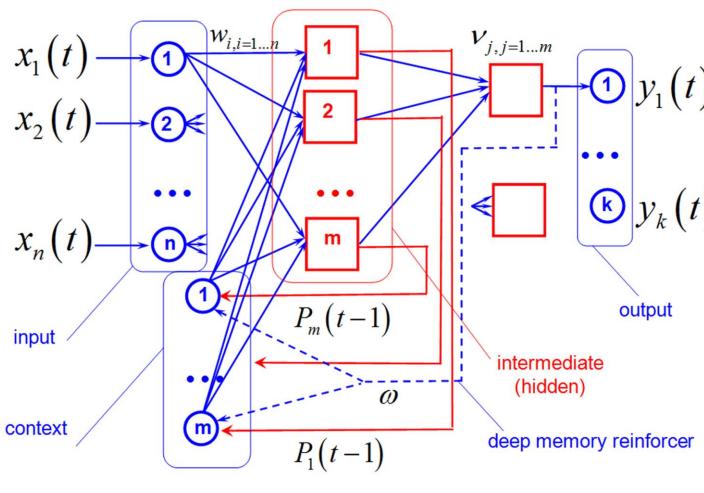
6.5

6.75

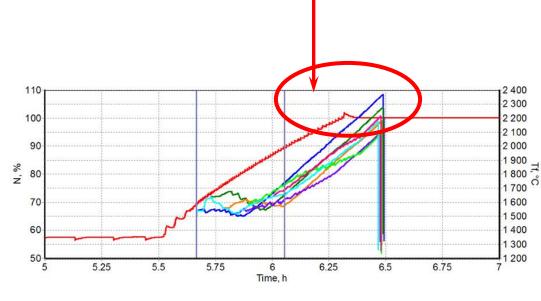
$$w_{ij}^{k}(l+1) = w_{ij}^{k}(l) + \alpha \sum_{i,j} \gamma_{ij}^{k} \frac{\partial F(X_{in}^{ik})}{\partial X} x_{ij}^{k}$$

Блок рекуррентной нейронной сети



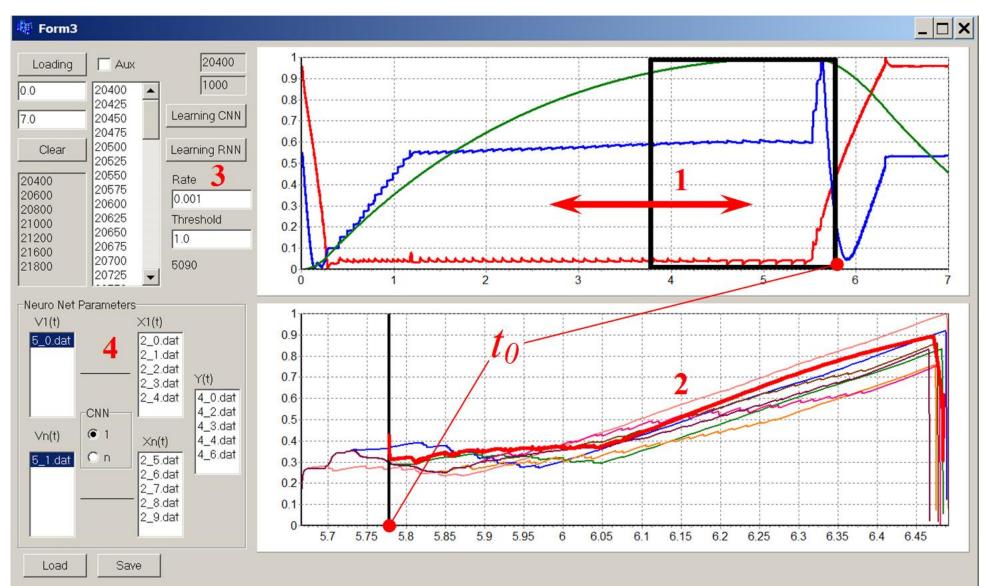


$$X_{out}^{i}(t) = \sum_{k=1}^{n} w_{ki} x_{i}(t) + \sum_{l=1}^{m} w_{li} p_{l}(t-1) + \omega_{i} y(t-\delta t) - T_{i}$$



Программная реализация и апробация модели

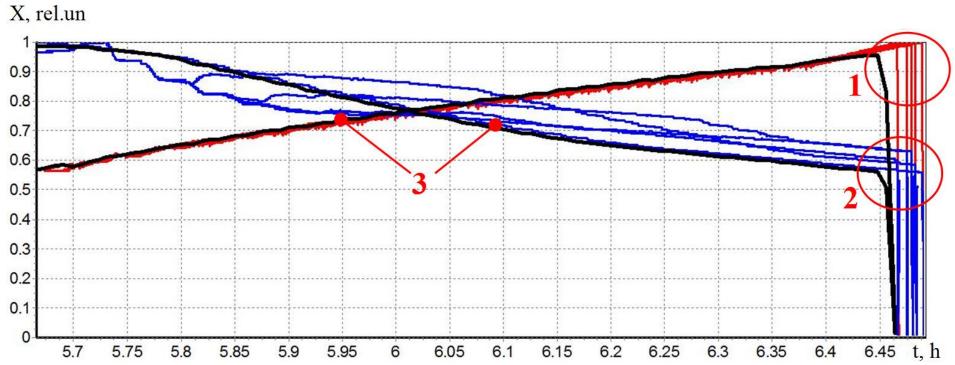




Программа
VELETMA/GP
получила
дополнительную
«ветку» для
реализации
поставленной
задачи

Проверка работы блока сверточной нейронной сети



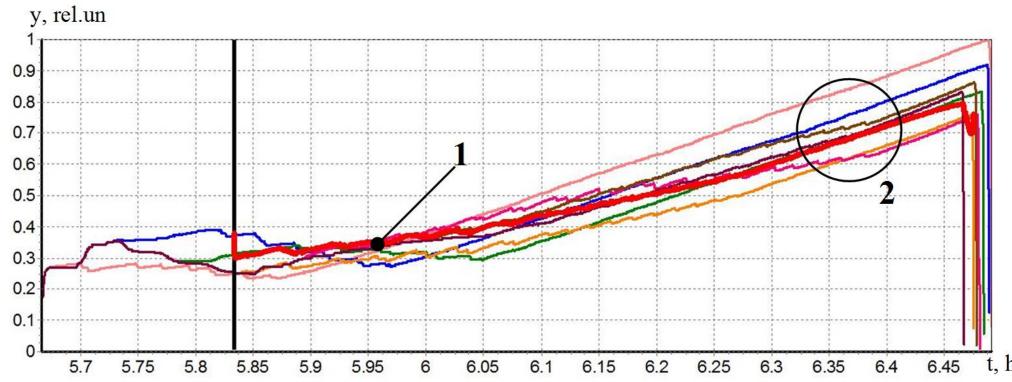


1 – набор эталонных данных по нейтронной мощности, 2 – набор эталонных данных по аксиальному офсету, 3 – пример расчета по модели нейросети

Размер рецептивного окна - 7200 сек
Погрешность предиктивной модели по СКО не превышает 3%.

Проверка работы блока рекуррентной нейронной сети



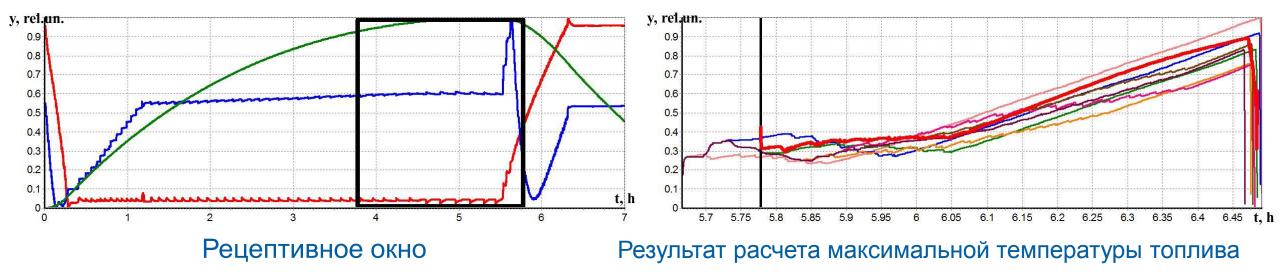


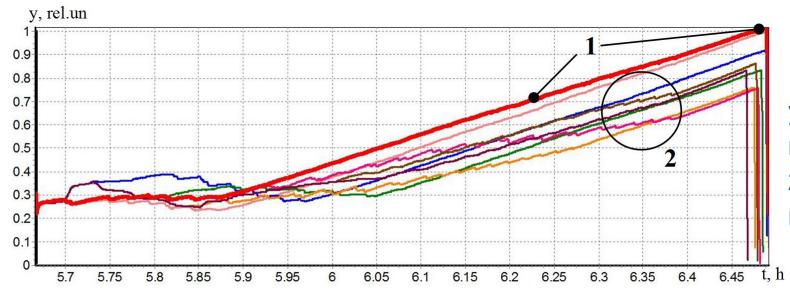
1 – расчет по модели нейросети, 2 – набор эталонных данных по максимальной температуре топлива

Погрешность предиктивной модели по СКО не превышает 1.2%.

Практические примеры работы модели





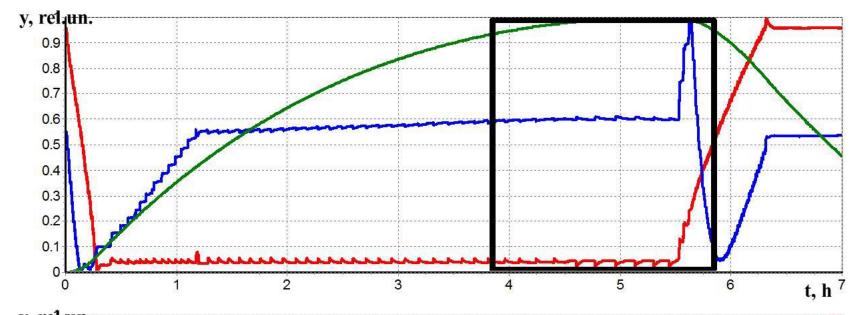


Поиск консервативного варианта

1 — расчет по модели нейросети,
указан участок с использованием
подкрепления «глубокой» памяти,
2 — набор эталонных данных по
максимальной температуре топлива

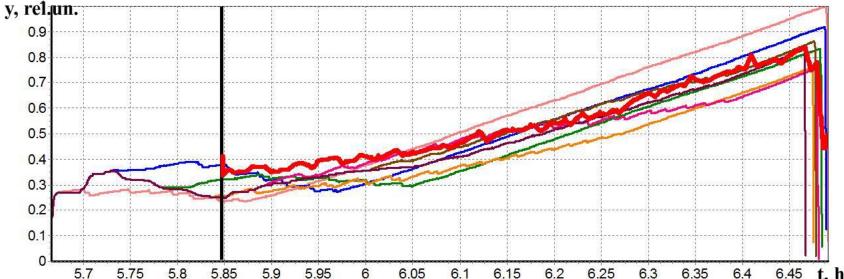
Проверка интерпретируемости нейросетевой модели





Из эталонного массива расчетов аварии была выброшена группа вариантов

На вход был подан массив параметров с возникновением аварии в момент времени, наиболее удаленный от эталонных массивов.



Ход кривой приобрел нефизические колебания, но погрешность результата не превысила 2%

Оценка эффективности



Для получения консервативного сценария с шагом по времени 25 секунд нужно для возможного интервала возникновения исходного события 1800 секунд провести примерно 70 вариантов расчета – 10 суток расчетного времени.

При использовании модели нейронной сети можно получить прогноз на консервативный вариант и провести всего 4-5 поверочных расчетов - примерно сутки расчетного времени

Таким образом, оцененная эффективность модели нейронной сети составляет экономию по продолжительности вычислений примерно в 10 раз.

Заключение



- 1. Продемонстрирована принципиальная возможность построения и использования моделей на основе машинного обучения в целом и нейронных сетей в частности для предиктивного анализа нестационарных процессов на реакторной установке ВВЭР.
- 2. Показано, что за счет применения нейросетевых моделей возможно примерно в 10 раз повысить производительность вычислений при решении задач, требующих многовариантных расчетов.
- 3. Результаты прогноза предназначены для упрощения и ускорения процедуры расчетного обоснования безопасности. Заключение о соблюдении приемочных критериев должно приниматься на основе расчетов по аттестованному программному коду.

Спасибо за внимание

Увакин Максим Александрович

Email: Uvakin_MA@grpress.podolsk.ru

28.05.2024 - 31.05.2024

