Моделирование и идентификация блока подогрева сырой нефти на установках ее первичной переработки с использованием динамической нейронной сети

A. О. Колыхматов 1 , А. Г. Шумихин 2 , О. А. Андриевский 3 ФГОУ ВО Пермский национальный исследовательский политехнический университет 1 kolykhmatovao@gmail.com, 2 atp@pstu.ru, 3 kafedra@at.pstu.ru

Аннотация. работе представлены идентификации каналов передачи информации установки подогрева сырой нефти нефтеперерабатывающего предприятия, представляющего собой систему теплообменников c динамической нейронной сети. Обученная нейронная сеть моделировать динамику технологического объекта (тренды изменения технологических параметров) и идентифицировать его с применением методов активного эксперимента нейронной передаточными функциями.

Полученные передаточные функции каналов передачи "температура сырой нефти — расход управляемых потоков нефти" и "температура сырой нефти — возмущающие воздействия", найденные при идентификации блока теплообмена, использованы для построения математической модели блока подогрева, предназначенной для решения задачи оптимизации динамических режимов системы теплообмена.

В докладе рассмотрены результаты решения задачи идентификации и моделирования блока подогрева сырой нефти установки АВТ.

Ключевые слова: нефтепереработка; установка ABT; система теплообмена; управление; моделирование; идентификация; нейронная сеть

I. Введение

Современные установки первичной переработки нефти являются, как правило, сложным, дорогостоящим и высокотехнологичным производственным комплексом. На данных установках существенную роль играет блок теплообмена подогрева сырой нефти, позволяющий рекуперировать тепло продуктов нефтепереработки. К одним из проводимых мероприятий на установках АВТ относится модернизация блока теплообмена и совершенствование системы управления.

Моделирование и компьютерные эксперименты с математической моделью блока теплообмена являются эффективным средством разработки системы управления, позволяющим оценить альтернативные структуры и законы управления, рассмотреть поведение управляемого

объекта во внештатных ситуациях. Это требует, в свою очередь, разработки методик моделирования динамических режимов системы теплообмена с учетом запаздывания в «каналах» возмущающих и управляющих воздействий [1-3]. Важную роль для системы теплообмена играет управление распределением потоков сырой нефти. управления Создание эффективной системы осуществляется на основе результатов моделирования динамики системы теплообмена, описываемой в форме уравнений пространства состояний.

II. Вычислительный эксперимент

Объектом исследования является блок теплообмена vстановки первичной переработки нефти нефтеперерабатывающего предприятия [4-5]. Блок теплообмена включает в себя 3 регулируемых потока сырой нефти, 10 потоков теплоносителей 25 теплообменников, связанных между параллельно, так и последовательно. Структурная схема блока теплообмена показана на рис. 1.

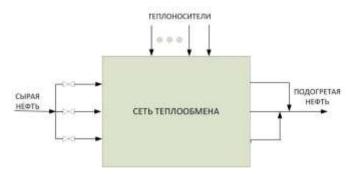


Рис. 1. Структурная схема блока теплообмена

Для идентификации системы теплообмена была построена динамическая нейронная сеть. Использована модель нелинейной авторегрессии с внешними входами [6–7]. Нейронная сеть имеет 23 внешних входа и 3 выхода. На вход нейронной сети подаются также ее выходы на предыдущих тактах в количестве, равном 10 тактам. Число

нейронов в скрытом слое — 6. Выходами нейронной сети являются температуры потоков сырой нефти на выходе из блока теплообмена. Коэффициент корреляции между данными «выгруженными» из АСУ реальной установки и данными, полученными на обученной нейронной сети, позволяет оценить точность прогнозирования температуры потоков на выходе блока теплообмена. Значение коэффициента корреляции лежит в диапазоне 0,954-0,983.

Для оценки точности полученной НС проведен вычислительный эксперимент. Для этого с реальной установки взята новая выборка данных (рис. 2), на основе которой проведен эксперимент на НС. Результат расчетов сравним с данными из выгруженных выборок. На рис. 3 представлены результаты тестирования НС. С такой же точностью получены результаты и по другим каналам «вход-выход» объекта управления.

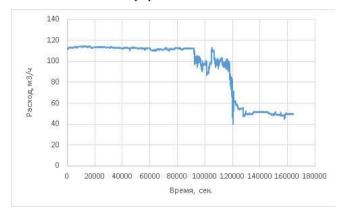


Рис. 2. Изменение 1 потока нефти на реальной установке

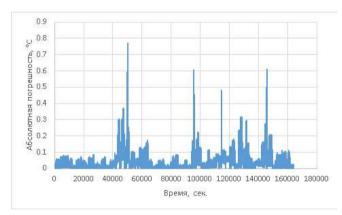


Рис. 3. Абсолютная погрешность прогнозирования НС температуры 1 потока нефти

С целью идентификации объекта на обученной нейронной сети, проведен эксперимент по определению частотных характеристик каналов «вход-выход». Входной синусоидальный сигнал реализован в диапазоне частот ю, равном 0,002-0,065 сек-1, с шагом 0,005. Полученная для канала (расход 1-го потока нефти) температура на выходе 1-го потока нефти, комплексная частотная характеристика (КЧХ), представлена на рис. 4.

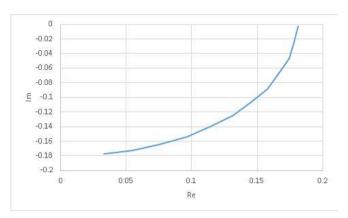


Рис. 4. Экспериментальная КЧХ по каналу расход 1-го потока нефти – температура на выходе 1-го потока нефти

Составлено выражение для аппроксимирующей комплексной частотной характеристики второго порядка по каналам «вход-выход»

$$W^{Ap}\left(j\omega_{V}\right) = \frac{\kappa_{ob}}{\left(T_{1}j\omega_{V} + 1\right)\left(T_{2}j\omega_{V} + 1\right)}e^{-j\omega_{V}\tau} \ ,$$

приведенное к виду:

$$W^{Ap}(j\omega_V) = \operatorname{Re}^{Ap}(\omega_V) + j\operatorname{Im}^{Ap}(\omega_V), v = \overline{1, N}.$$
 (1)

Полученная на основе выражения (1) для аппроксимирующей КЧХ и координат точек экспериментальной КЧХ (Рис.4) передаточная функция по каналу, расход 1-го потока нефти — температура на выходе 1-го потока нефти, имеет вид:

$$W_1(s) = \frac{y_1(s)}{u_1(s)} = \frac{0.18}{10s^2 + 13.1s + 1}e^{-25s} .$$
 (2)

Функция содержит запаздывание, что затрудняет её непосредственное использование в классических алгоритмах оптимизации динамических процессов. Передаточная функция для чистого запаздывания аппроксимирована разложением её в ряд Паде 3-го порядка. В результате получена передаточная функция, аппроксимирующая функцию (2), имеющая вид:

$$W_{1P}(s) = \frac{-0.18s^3 + 0.0864s^2 - 0.01728s + 0.001382}{10s^5 + 17.9s^4 + 8.248s^3 + 1.814s^2 + 0.1966s + 0.00768}.$$
 (3)

Для решения задач синтеза с использованием цифрового компьютера полученные модели целесообразно представить в общем виде в форме уравнений пространства состояний:

Ниже в матричной форме представлены коэффициенты системы (4), соответствующие коэффициентам передаточной функции (3):

$$A_{1} = \begin{bmatrix} -1.79 & -0.8248 & -0.1814 & -0.0786 & -0.049 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.25 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.0625 & 0 \end{bmatrix};$$

$$B_{1} = \begin{bmatrix} 0.025 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix};$$

$$C_{1} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -0.072 & 0.035 & -0.0276 & 0.0354 \end{bmatrix};$$

$$D_{1} = 0.$$

На рис. 5 представлен график переходных характеристик по каналу «вход-выход» объекта для моделей (2)—(4). На графиках видно, что модели практически одинаково эмулируют реакцию каналов передачи на ступенчатое возмущение.

III. ВЫВОД

Таким образом, в работе исследована возможность применения нейронной сети для решения задачи идентификации моделей процессов блока теплообмена. Представлены результаты определения динамических характеристик блока теплообмена. Получены передаточные функции по каналам расходов потоков нефти, поступающей в блок теплообмена, и температуры подогретой нефти, преобразованные для целей синтеза системы управления в форму уравнений пространства состояний.

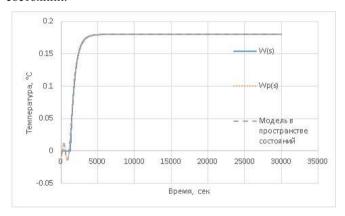


Рис. 5. Пример переходных характеристик, полученных для 1-го потока нефти с помощью передаточных функций (2), (3) и решения системы уравнений (4) с коэффициентами (5)

В автоматизированной системе управления установки АВТ имеется возможность обновления по исследуемой параметров передаточных функций периодом дискретности, равным минимальным секундам. Это позволяет, вследствие значительной инерционности блока теплообмена как объекта управления, путем адаптации моделей оперативно компенсировать и неконтролируемые возмущения в системе, влияющие на значения параметров передаточных функций.

Результаты исследования, представленные в данной работе, предназначены для решения задачи синтеза алгоритмов оптимального управления потоками сырой нефти. Разработка позволит повысить эффективность работы установки АВТ за счет увеличения степени рекуперации тепла отходящих с установки потоков обращающихся продуктов, что в свою очередь позволяет снизить расход природного газа.

Список литературы

- [1] Бояринов А.И. Методы оптимизации в химической технологии: учебное пособие для вузов / А.И. Бояринов, В.В. Кафаров. Москва: Химия, 1969.
- [2] Кафаров В.В. Анализ и синтез химико-технологических систем: учебник для вузов / В.В. Кафаров, В.П. Мешалкин. Москва: Химия, 1991.
- [3] Гартман Т.Н. Основы компьютерного моделирования химикотехнологических процессов: учебное пособие для вузов / Т.Н. Гартман, Д.В. Клушин. М.: Академкнига, 2006.
- [4] Колыхматов А. О. Алгоритм оптимизации в задаче управления блоком подогрева сырой нефти на установке ABT нефтеперерабатывающего предприятия с его актуализацией в компьютерно-тренажерном комплексе / А.О. Колыхматов, А.Г. Шумихин // Вестник ПНИПУ. Химическая технология и биотехнология. 2015. № 3. С. 39-48.
- [5] Колыхматов А.О. Оптимизация блока подогрева сырой нефти на установке АВТ при выводе некоторых теплообменников на ремонт / А.О. Колыхматов, А.Г. Шумихин // Вестник ПНИПУ. Химическая технология и биотехнология. 2016. № 3. С. 20-27.
- [6] Шумихин А.Г. Идентификация сложного объекта управления по частотным характеристикам, полученным экспериментально на его нейросетевой динамической модели / А.Г. Шумихин, А.С. Бояршинова // Автоматика и телемеханика. 2015. № 4. С. 125-134
- [7] Шумихин А.Г., Бояршинова А.С. Параметрическая идентификация управляемого объекта в режиме его эксплуатации с применением технологии нейронных сетей // Вестник Пермского национального исследовательского политехнического университета. Электротехника, информационные технологии, системы управления. 2016. № 19. С. 102—110.