# Применение нейроных сетей для моделирования систем управления

Сивков Антон Александрович научный руководитель: д.ф.-м.н., профессор Фомичев В. В.

Кафедра нелинейных динамических систем и процессов управления Факультет вычислительной математики и кибернетики Московский государственный университет имени М.В. Ломоносова

2019

#### Постановка задачи

- Решается задача идентификации
- ▶ Объект моделируется как 'чёрный ящик'
- Сеть обучается предсказывать выходные сигналы объекта управления по входным
- Сравнивается способность сетей с различными архитектурами экстраполировать поведение объекта. Такое моделирование не всегда корректно, однако позволяет сравнивать качество моделирования без использования сложных нелинейных объектов.

Объект управления, использованный для моделирования:

$$H = \frac{z}{(z - \frac{1}{2})(z - \frac{1}{3})(z - \frac{1}{4})}, dt = 1 \text{ sec.}, x_0 = 0$$
 (1)

#### Многослойный перцептрон

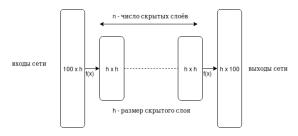
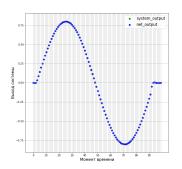


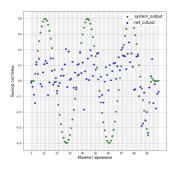
Рис.: Схема многослойного перцептрона

Размер скрытого слоя h, число скрытых слоев n, функция активации f(x) — гиперпараметры

#### Эксперимент с многослойным перцептроном



(а) Предсказание при отсутствии сдвига частот



(b) Предсказание при сдвиге частоты на 0.1  $\Gamma$ ц (частота 0.2  $\Gamma$ ц)

Рис.: Предсказание поведения объекта

#### Выводы для многослойного перцептрона

- Сеть неспособна экстраполировать поведение объекта. Среднеквадратичная ошибка при сдвиге частот  $\approx 0.2$ . Перебор гиперпараметров сети не даёт существенных улучшений.
- В статьях по теме идентификации систем с помощью многослойного перцептрона решают задачи идентификации для сложных нелинейных объектов без тестирования способности сети к экстраполяции.

### Сеть с долгосрочно-краткосрочной памятью (LSTM)

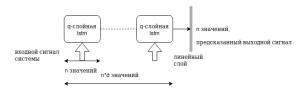
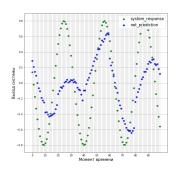


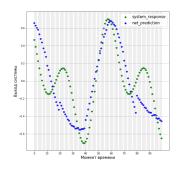
Рис.: Схема основанной на lstm ячейке сети

Размер шага рекурсии, входа и выхода ячейки n, максимальная глубина рекурсии d, число внутренних слоев ячейки q — гиперпараметры.

#### Эксперимент с lstm сетью



(а) Предсказание при сдвиге частоты на 0.1 Гц (частота 0.2 Гц)



(b) Предсказание при подаче на вход сети смеси сигналов с частотой 0.1 Гц и 0.2 Гц

Рис.: Предсказание поведения объекта

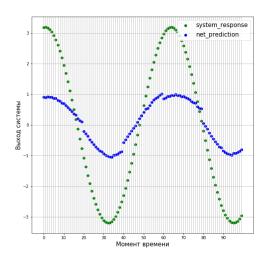


Рис.: Предсказание при увеличенной амплитуде сигнала

#### Выводы для Istm сети

- Сеть допускает значительные ошибки, однако среднеквадратичная ошибка предсказания уменьшается на порядок по сравнению с многослойным перцептроном. Среднеквадратичная ошибка при сдвиге частот  $\approx 0.02$
- Интересен тот факт, что с наращиванием сложности сети с помощью гиперпараметров, ошибка на смещённой выборке возрастает практически монотонно.
- Идея использования lstm для идентификации встречается в статьях, однако исследования способности сетей к экстраполяции затруднительно найти.

## Istm сеть, использующая данные выхода системы для предсказания

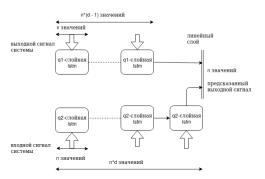
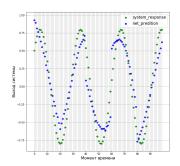


Рис.: Схема основанной на lstm ячейке сети, использующей выходной сигнал системы

Размер шага рекурсии, входа и выхода ячейки n, максимальная глубина рекурсии d, количество внутренних слоев ячеек q1 и q2 — гиперпараметры.



Opstern response met predition

(а) Предсказание при сдвиге частоты на 0.1 Гц (частота 0.2 Гц)

(b) Предсказание при подаче на вход сети смеси сигналов с частотой 0.1 Гц и 0.2 Гц

Рис.: Предсказание поведения объекта

#### Выводы для улучшенной lstm сети

- ▶ Сеть, использующая собственные предсказания на предыдущих моментах времени как входные данные, предсказывает выход существенно лучше, чем сеть, использующая только входные сигналы. Среднеквадратичная ошибка при сдвиге частот ≈ 0.012.
- Наблюдается аналогичный предылущему случаю эффект возрастания ошибки на смещенной выборке при росте сложности сети.
- Идея использования предсказаний в предыдущие моменты времени для следующих встречается в одной из тематических статей, однако такой подход широко используется в различных задачах, решаемых с помощью нейронных сетей.

#### Выводы

- Проведен сравнительный анализ различных архитектур сетей, однозначно выявлены сети, обладающие лучшей способностью к экстраполяции поведения объекта управления.
- Определен примерный вектор дальнейшего поиска наиболее адекватной задаче архитектуры сети, а именно: сеть должна быть реккурентной; должна использовать предсказания выхода объекта управления в предыдущие моменты времени как входы; не должна обладать чрезмерным количеством параметров во избежание переобучения.

#### Спасибо за внимание