## Исследование нестационарных и неоднородных динамических систем

#### Ильин Иван Владимирович

Московский физико-технический институт

Курс: Автоматизация научных исследований

Эксперт: В.В. Стрижов

Консультант: К. И. Сёмкин

2025

# Исследование нестационарных и неоднородных динамических систем

#### Цель:

Восстановить динамику скрытого состояния динамической системы на основе наблюдаемого временного ряда с шумом. По ней проанализировать поведение временного ряда

#### Задача:

Предполагая, что производная скрытого состояния динамической системы параметризована, найти параметр динамики скрытого состояния методом NeuralODE. По найденной динамике найти точки разладки временного ряда

### Оценка параметра динамической системы

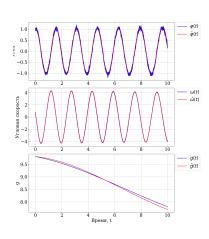
#### Динамическая система:

$$rac{d}{dt} igg( m{X}(t) \ m{w}(t) igg) = igg( f(m{X}(t), m{w}(t)) \ v_{ heta}(t) igg)$$

#### Частный случай (маятник):

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} \varphi(t) \\ \omega(t) \\ g(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \omega(t) \\ -\frac{g(t)}{L} \sin \varphi(t) \\ at^3 + bt^2 + ct + d \end{pmatrix}$$

**Метод:** NeuralODE. Архитектура нейросети, в которой изменение состояния моделируется как решение дифференциального уравнения



#### Оптимизационная задача оценки параметра

Пусть задан  $\mathcal{D} = \left(\widetilde{\mathbf{X}}_t \mid t \in \{t_i\}_{i=1}^N\right)$  — временной ряд.

$$\widetilde{f X}_t = {f X}_t + arepsilon_t,$$
 где  $arepsilon_t \sim \mathcal{N}(0,1)$ 

где  $\mathbf{X}_t$  порожден динамической системой (1)

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} \mathbf{X}(t) \\ \mathbf{w}(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(\mathbf{X}(t), \mathbf{w}(t)) \\ v_{\theta}(t) \end{pmatrix}$$
(1)

где  $v_{ heta}(t)$  — параметризованная динамика. Пусть задан лосс

$$\mathcal{L}(\mathbf{X}, \widehat{\mathbf{X}}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \|\mathbf{X}_i - \widehat{\mathbf{X}}_i\|_2^2$$
 (2)

Необходимо найти параметр  $\widehat{ heta}$ , такой что

$$\widehat{\theta} = \arg\min_{\theta} \mathcal{L}(\mathbf{X}, \widehat{\mathbf{X}})$$
 (3)

## Алгоритм оптимизации параметра динамической системы

#### Algorithm Оптимизация параметра $\theta$

- 1: Вход: временной ряд  $\mathcal{D}$ , динамическая система  $f(\mathbf{X}, \mathbf{w})$ , производная параметра  $v_{\theta}(t)$  начальные условия  $\mathbf{X_0}, \mathbf{w_0}$
- 2: Выход:  $\widehat{\theta}$
- 3: Инициализировать  $h(t)=(f(\mathbf{X}(t),\mathbf{w}(t)),v_{ heta}(t)),\ \widehat{ heta}$
- 4: for epoch = 1 до max\_epochs do
- 5: for batch в batches do
- 6:  $(\widehat{\mathbf{X}}, \widehat{\mathbf{w}}) \leftarrow \text{NeuralODE}(h, (\mathbf{X_0}, \mathbf{w_0}), \{t_i\}_{i=1}^N)$
- 7: Вычислить ошибку  $\mathcal{L}(\mathbf{X},\widehat{\mathbf{X}})$
- 8: Обновить параметр  $\widehat{\theta}$
- 9: end for
- 10: end for
- 11: return  $\widehat{\theta}$

#### Математический маятник

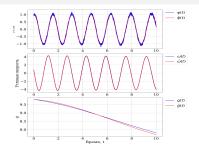


Рис.: Решение ДС: обученное и исходное

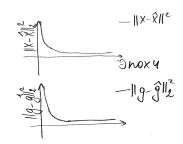


Рис.: Скорость сходимости

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} \varphi(t) \\ \omega(t) \\ g(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \omega(t) \\ -\frac{g(t)}{L} \sin \varphi(t) \\ at^3 + bt^2 + ct + d \end{pmatrix}$$

L — длина маятника, g(t) — ускорение свободного падения, зависящее от времени,  $\theta = (a,b,c,d)^T$  — скрытый обучаемый параметр

#### Заключение

#### Результаты:

- предложен метод нахождения параметра производной скрытого состояния динамической по порожденному временному ряду
- проведен вычислительный эксперимент на данных математическго маятника с изменяющимся ускорением свободного падения