# Способы учёта шума данных в модели нейронных дифференциальных уравнений

Владимиров Э.А.

Московский физико-технический институт

14 декабря 2022 г.

## Удаление шума

### Проблема

Удаления шума из временного ряда для стабилизации модели предсказания.

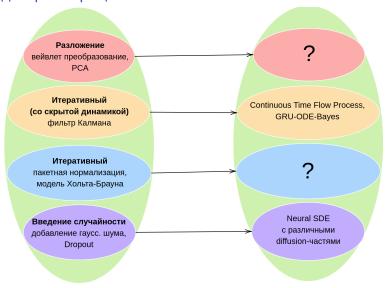
#### Задача

Внедрить методы фильтрации временных рядов в фреймворк Neural ODE

#### Решение

Использование фреймворка Neural SDE.

## Методы фильтрации и Neural ODE



методы фильтрации врем. рядов

фреймворк Neural ODE

### Neural ODE and Neural SDE

Модель Neural ODE аппроксимирует отображение х  $\to$  у путём обучения нейронной сети  $f_{\theta}$  и линейных отображений  $I_{\theta}^1,\ I_{\theta}^2.$ 

$$\mathsf{y} pprox \mathit{l}^2_{ heta}(\mathsf{h}_{\mathcal{T}}),$$
 где  $\mathsf{h}_{\mathcal{T}} = \mathsf{h}_0 + \int_0^{\mathcal{T}} \mathit{f}_{ heta}(\mathsf{h}_t) dt$  и  $\mathsf{h}_0 = \mathit{l}^1_{ heta}(\mathsf{x})$ 

Модель Neural SDE имеет следующий вид:

$$h_0 = \zeta_{\theta}(V), \quad dh_t = \mu_{\theta}(t, h_t)dt + \sigma_{\theta}(t, h_t) \circ dW_t, \quad \widehat{Y}_t = I_{\theta}(h_t),$$

где  $\zeta_{\theta}, \mu_{\theta}, \sigma_{\theta}$  — нейронные сети,  $I_{\theta}$  — линейное преобразование,  $(W_t, t \in [0, T])$  — винеровский процесс и  $V \sim \mathcal{N}(0, I_v)$  — стандартный гауссовский вектор. Решением SDE служит случайный процесс  $(h_t, t \in [0, T])$ .

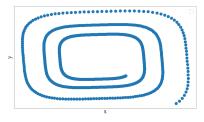
<sup>2</sup> Xuanqing Liu, Tesi Xiao, Si Si, Qin Cao, Sanjiv Kumar, and Cho-Jui Hsieh. Neural SDE: Stabilizing Neural ODE Networks with Stochastic Noise. (2), 2019.

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>David Duvenaud, Ricky T. Q. Chen, Yulia Rubanova, Jesse Bettencourt Ordinary Differential Equations. UNITEXT - La Matematica per il 3 piu 2, 109(NeurIPS):31–60, 2018.

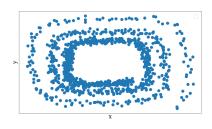
## Вычислительный эксперимент

#### Цель

Показать, что качество модели Neural ODE уменьшается при наличии шума в данных.

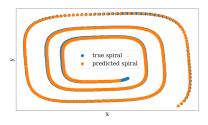


Временной ряд "Спираль"

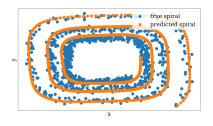


Зашумлённая спираль

### Анализ ошибки

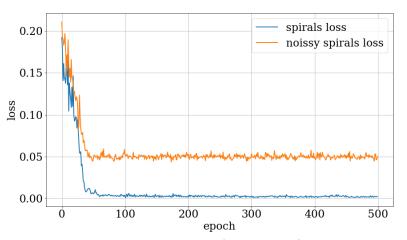


NODE на чистых данных



NODE на зашумлённых данных

### Анализ ошибки



Функция потерь при обучении Neural ODE на незашумлённых и зашумлённых данных

### Заключение

- 1. Предоставлена классификация методов фильтрации временных рядов
- 2. Показано, что модель Neural ODE работает хуже на зашумлённых данных