# Порождение признаков с помощью локально-аппроксимирующих моделей

## Максим Евгеньевич Христолюбов

## Московский физико-технический институт

Курс: Численные методы обучения по прецедентам (практика, В.В. Стрижов)/Группа 774, весна 2020 Консультант: Сайранов Д.

## Цель исследования

#### Цель

Решить задачу классификации моментов временного ряда.

#### Задача

Требуется предложить способ построения признакового пространства и решить задачу классификации на построенном пространстве.

#### Метод

Суперпозиция моделей локальной аппроксимации и отбор признаков.

# Литература

## Базовая литература

- Кузнецов М.П., Ивкин Н.П., Алгоритм классификации временных рядов акселерометров по комбинированному описанию признаков. Машинное обучение и анализ данных, 2015
- Isachenko R.V., Bochkarev A.M., Zharikov I.N., Strijov V.V., Feature Generation for Physical Activity Classification. Artificial Intelligence and Decision Making, 2018, 3: 20-27.
- Petr Somol, Jana, Novovicova, Pavel Pudil, Efficient Feature Subset Selection and Subset Size Optimization. 2010.

## Постановка задачи

#### Данные

Задан исходный временной ряд с метками классов:

$$\mathfrak{D} = \{(d_i, y_i)_{i=1}^M,$$

где  $y_i \in Y$ , |Y| — количество классов. Предполагается, что ряд квазипериодичен, причем известен максимальный период T.

#### Модель

Модель будет приближать отображение  $R: \mathcal{I} \to Y$ , где  $\mathcal{I} = \{1, \dots M\}$  — моменты времени. Будем искать ее в виде суперпозиции:

$$\hat{R}(k) = b(\varphi(h(k)), \mathbf{w}),$$

где  $h: \mathcal{I} \to \mathbb{X}$  — отображение момента времени в сегмент  $\mathbf{x}_k$ ,  $\varphi: \mathbb{X} \to W$  — процедура построения признакового описания сегмента,  $\mathbf{w}$  — вектор параметров модели.

# Процедура построения признакового описания сегмента

## Локально-аппроксимирующая модель

Модель  $\hat{\mathbf{x}}$  назовем локально-аппроксимирующей моделью, если она приближает временной ряд на локальном сегменте  $\mathbf{x}$ :

$$\hat{\mathbf{x}} = \arg\min_{\hat{\mathbf{x}}} ||\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{x}||_2.$$

#### Признакове описание сегмента

В качестве признакового описания  $\varphi(\mathbf{x})$  сегмента  $\mathbf{x}$  берется вектор параметров локально-аппроксимирующей модели  $\hat{\mathbf{x}}(\mathbf{v})$ :

$$\varphi(\mathbf{x}) = \arg\min_{\mathbf{v}} ||\hat{\mathbf{x}}(\mathbf{v}) - \mathbf{x}||_2.$$

#### Решение

## Первый этап

Классифицируемые моменты времени задают локальные сегменты  $x_k$  временного ряда.

## Второй этап

Для полученных сегментов  $\mathbf{x}_k$  строится признаковое описание  $\varphi(x_k)$  с помощью локально-аппроксимирующих моделей.

## Третий этап

После получения признакового описания каждого момента времени, решается задача классификации моментов времени ряда.

# Вычислительный эксперимент

#### Цели

Решить задачи:

- 1) классификации типа активности,
- 2) классификации пола человека.

Изучить влияние решения одной задачи классификации на решение другой. Сравнить распределения параметров моделей, построенных для решения этих задач.

#### Данные

Для эксперимента берется шесть временных рядов в 39000 временных моментов (780 секунд). Данные снимаются с акселерометра, которым пользуются четыре человека (двое мужчин и две женщины), которые выполняют подъем или спуск по лестнице (два типа деятельности).

# Влияние решения одной задачи на другую

#### Кросс-валидация

Для оценки обобщающей способности моделей используется k-fold кросс-валидация на  $\mathbf{k}=13$  подвыборках.

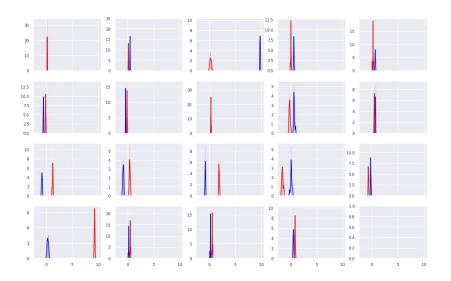
Среднее и дисперсия доли верных классификаций

	1 1 1	, ,		
	mean(activity)	std(activity)	mean(gender)	std(gender)
LogRegression	0.908	0.147	0.952	0.152
after adding	0.903	0.152	0.950	0.136
SVC	0.934	0.097	0.971	0.074
after adding	0.933	0.101	0.966	0.072

#### Анализ

Использование результата решения одной задачи классификации существенно не влияет на качество решения другой задачи.

# Распределение параметров моделей



# Среднее и дисперсия параметров моделей

mean(act)	-2.89	-1.37	4.20	1.58	-3.41	-2.86	4.51	4.12	-1.24	9.29	2.35
std(act)	0.33	0.23	0.22	0.21	0.37	0.36	0.39	0.27	0.16	0.55	0.41
mean(act)	2.64	-6.85	-4.02	0.41	1.82	-1.17	1.29	1.26	-0.88	-2.87	
std(act)	0.17	0.54	0.36	0.47	0.24	0.24	0.39	0.44	0.20	0.31	
mean(gen)	1.66	0.41	1.28	-1.62	-1.19	-1.47	1.61	2.17	0.71	1.37	3.70
std(gen)	0.31	0.14	0.31	0.19	0.24	0.23	0.15	0.14	0.11	0.44	0.41
mean(gen)	0.23	-3.98	8.82	-7.39	3.64	-4.78	3.17	3.53	1.36	7.65	
std(gen)	0.18	0.50	0.20	0.33	0.23	0.26	0.18	0.17	0.09	0.17	

## Расстояние Кульбака-Лейблера

Расстояние Кульбака-Лейблера между распределениями параметров модели классификации активности и модели классификации пола оказалось равным  $\mathrm{KL}=56.20.$ 

#### Заключение

- Рассмотрен способ описания момента времени по локальному сегменту этого момента времени.
- Произведена классификация типа активности и пола человека.
- Выполнено сравнение распределений параметров моделей для решения этих задач классификации.

#### Вывод

Распределения параметров моделей классификации типа активности и пола значительно отличаются.