# МОСКОВСКИЙ ФИЗИКО-ТЕХНИЧЕСКИЙ ИНСТИТУТ (ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ)

## ФАКУЛЬТЕТ ИННОВАЦИЙ И ВЫСОКИХ ТЕХНОЛОГИЙ КАФЕДРА ФИЗИКО-ТЕХНИЧЕСКОЙ ИНФОРМАТИКИ

Направление подготовки: 01.04.02 «Прикладная математика и информатика»

Автореферат диссертации на соискание академической степени магистра по теме:

# «ИССЛЕДОВАНИЕ СТАТИСТИЧЕСКОГО ПРЕДИКТОРА ПРИСТУПА ЭПИЛЕПСИИ ПО ДАННЫМ ЭЛЕКТРОЭНЦЕФАЛОГРАММ»

Студент: Луничкин Егор Валериевич Научный руководитель: д.ф.-т.н., с.н.с. Орлов Юрий Николаевич

# Оглавление

1	Общая характеристика работы		3
	1.1	Актуальность темы исследования	•
	1.2	Степень разработанности	4
	1.3	Цели и задачи	4
		1.3.1 Цели работы:	4
		1.3.2 Задачи работы:	4
	1.4	Научная новизна	4
	1.5	Теоретическая и практическая значимость работы	٦
	1.6	Методология и методы исследования	Ę
2	Осн	овное содержание работы	6
3	Зак	лючение	8
Cı	Список литературы		

## Глава 1

## Общая характеристика работы

#### 1.1 Актуальность темы исследования

Эпилепсия (др.-греч. от «схваченный, пойманный, застигнутый»; лат. epilepsia или caduca) известна людям с давнейших времён. Многие поколения врачей и учёных сталкиваются с проблемой предсказания приступов эпилепсии по состоянию пациента, с проблемой дифферециации обычного состояния больного от предприпадочного состояния.

Однако с тех же самых пор, как человек пытается научиться предсказывать эпилептические припадки, перед ним встаёт вопрос, как и по каким признакам это можно делать, какие из них дают наиболее достоверный результат.

Ввиду невозможности предсказывать будущее со 100% вероятностью, необходимо построить такую предсказательную модель, которая довольно достоверно будет предугадывать возникновение приступа за некоторое время до его начала.

В настоящее время вопросы предсказания приступа эпилепсии остро стоят перед врачами многих стран, поскольку это заболевание является достаточно распространённым и может постигнуть людей различных возрастов, пола, расы и уровня жизни. Основным инструментом диагностики эпилепсии стала ЭЭГ (электроэнцефалограмма) и «электроэнцефалография» — чтение и расшифровка результатов ЭЭГ. Так как ЭЭГ представляет собой показания многих датчиков, работающих с частотой несколько тысяч значений в секунду, чтение и анализ ЭЭГ зачастую невозможно невооружённым глазом без помощи компьютера.

Основная тема данного исследования — обоснование возможности машинного анализа данных электроэнцефалографии, рассмотрения показания многих датчиков как независимых друг от друга временных рядов и попытка представления этих рядов в качестве стационарных с возможностью предсказания эпилептических приступов.

## 1.2 Степень разработанности

Основная часть работы посвящена исследованию временных рядов, полученных с датчиков электроэнцефалограмм реальных пациентов, на стационарность в зависимости от различных параметров.

## 1.3 Цели и задачи

#### 1.3.1 Цели работы:

Основной целью исследования является нахождение алгоритма исследования данных, поступающих с датчиков электроэнцефалограммы, который позволял бы предсказывать наступающие приступы эпилепсии за некоторое определённое время до начала приступа вне зависимости от неконсистентности поступающих данных (например, если один из электродов «отошёл» и перестал передавать показания).

#### 1.3.2 Задачи работы:

- 1. Исследовать поступающие на вход данные, представить их в виде независимых друг от друга временных рядов.
- 2. Попробовать найти закономерности в данных временных рядах, исследовать стационарность ряда для различных n, где n количество интервалов, на которые разбивается ряд.
- 3. Найти значения функций  $F_n(x, t_k) = \Pr(\xi < x)$  и  $\rho_k = \max_x |F_n(x, t_k) F_n(x, t_{k+1})|$ , исследовать, является ли  $\{\rho_k\}_1^K$  динамической системой.
- 4. На основе полученных данных попытаться построить предсказание эпилептического приступа.

## 1.4 Научная новизна

Научная новизна работы заключается в следующем: впервые предпринята попытка систематизировать показания различных датчиков ЭЭГ и рассмотреть их с математической точки зрения как стационарные временные ряды и динамические системы.

#### 1.5 Теоретическая и практическая значимость работы

Результаты, полученные в результате данной работы, могут быть положены в основу дальнейших теоретический и практических разработок, касаемых исследования эпилепсии и предсказания приступов. В частности, результаты могут быть использованы для понимания стационарности процессов, происходящих в человеческом мозге.

Наработки, полученные в данной работе, могут быть использованы при разработке промышленных алгоритмов для различных государственных и частных медицинский компаний и учреждений.

#### 1.6 Методология и методы исследования

Основным методом, используемым в работе, является представление результатов ЭЭГ в виде (стационарных) временных рядов и дальнейшее исследование этих временных рядов, как было указано выше. В работе использовались реальные данные реальных пациентов, больных эпилепсией.

Исходные данные с нескольких датчиков ЭЭГ выглядят следующим образом:

```
In [1]: import csv
                                                                                              import pandas as pd
                                                                                              from IPvthon.display import display
                                                                                            with open('AC pld0,8ed.csv', newline='') as csvfile:
                                                                                                                                        csvreader = csv.reader(csvfile, delimiter='*')
                                                                                                                                        raw_data = []
                                                                                                                                        for row in csvreader:
                                                                                                                                                                                raw_data.append(row)
                                                                                                                                        headers = raw data.pop(0)
                                                                                                                                          df = pd.DataFrame(data=raw_data, columns=headers)
                                                                                                                                        display(df.head(10))
                                                                                                                             E1 E2 FP1-A1 F7-A1 F3-A1 T3-A1 C3-A1 P3-A1 T5-A1 O1-A1 ... C4-A2 P4-A2 T6-A2 O2-A2 FPZ-A1 FZ-A2 CZ-A1 PZ-A2
                                                                                              0 0 0 -0.885 -1.149 -0.76 0.416 1.522 0.683 3.434 -9.354 ... -0.184 -2.889 -0.558 0.485 -1.25 0.676 -3.416 -1.082 -6.291 0
                                                                                                   1 0 0 -0.633 -0.822 -0.544 0.298 1.089 0.488 2.457 -6.692 ... -0.132 -2.067 -0.399 0.347 -0.894 0.484 -2.444 -0.774 -4.517 0
                                                                                                                                                                                                              -0.38 \quad -0.494 \quad -0.327 \quad 0.179 \quad 0.654 \quad 0.293 \quad 1.476 \quad -4.021 \quad \dots \quad -0.079 \quad -1.242 \quad -0.24 \quad 0.209 \quad -0.537 \quad 0.291 \quad -1.468 \quad -0.465 \quad -3.042 \quad 0.291 \quad -0.547 \quad 0.291 \quad 0.291 \quad -0.547 \quad 0.291 \quad 0.291 \quad -
                                                                                                                                                                     0
                                                                                                   3 0 0 -0.141 -0.184 -0.121 0.067 0.243 0.109 0.549 -1.495 ... -0.029 -0.462 -0.089 0.078 -0.2 0.108 -0.546 -0.173 -1.709 0
                                                                                                                                                                                                              0.07 \quad 0.091 \quad 0.06 \quad -0.033 \quad -0.121 \quad -0.054 \quad -0.272 \quad 0.742 \quad \dots \quad 0.015 \quad 0.229 \quad 0.044 \quad -0.038 \quad 0.099 \quad -0.054 \quad 0.271 \quad 0.086 \quad -0.333 \quad 0.099 \quad -0.054 \quad 0.091 \quad 0.
                                                                                                                                                                                                              0.244 \quad 0.317 \quad 0.209 \quad -0.115 \quad -0.419 \quad -0.188 \quad -0.946 \quad 2.578 \quad \dots \quad 0.051 \quad 0.796 \quad 0.154 \quad -0.134 \quad \quad 0.345 \quad -0.186 \quad 0.941 \quad 0.298 \quad 1.079 \quad 0.298 \quad 0.079 \quad 0.298 \quad 0.0941 \quad 0.298 \quad 0.298 \quad 0.0941 \quad 0.298 \quad 0.0941 \quad 0.298 \quad 0
                                                                                                                                                                                                              0.373 0.484 0.32 -0.175 -0.641 -0.288 -1.447 3.942 ... 0.077 1.217 0.235 -0.204 0.527 -0.285 1.44 0.456 2.294
                                                                                                                                                                                                              0.456 \quad 0.591 \quad 0.391 \quad -0.214 \quad -0.784 \quad -0.351 \quad -1.768 \quad 4.815 \quad \dots \quad 0.095 \quad 1.487 \quad 0.287 \quad -0.25 \quad 0.644 \quad -0.348 \quad 1.759 \quad 0.557 \quad 3.004 \quad -0.287 \quad 0.098 \quad 0.
                                                                                                                                                                                                              0.495 \quad 0.642 \quad 0.425 \quad -0.233 \quad -0.851 \quad -0.382 \quad -1.919 \quad 5.228 \quad \dots \quad 0.103 \quad 1.615 \quad 0.312 \quad -0.271 \quad 0.699 \quad -0.378 \quad 1.909 \quad 0.605 \quad 3.057 \quad 0.999 \quad -0.378 \quad 0.999 \quad 0
```

Рисунок 1.1. Исходные данные

10 rows x 24 columns

## Глава 2

# Основное содержание работы

**Во введении** обосновывается актуальность исследования, ставятся цели и задачи, определятся предмет и объект исследования, постулируются основные проблемы исследования и способы их решения, описывается научная новизна и практическая ценность работы.

**В первой главе** вкратце рассматривается история изучения эпилепсии как болезни, различные подходы к классификации данных и попытки предсказать приступы, которые предпринимались в прошлом.

Вторая глава посвящена анализу входных данных, поступающих с различных датчиков ЭЭГ, предварительной обработке и анализу этих данных, описанию используемых алгоритмов и демонстрации кода.

Входные данные с различных данных, представленные в виде списка:

```
In {2}: data = {}

for i in range(len(headers)):
    data(headers[i]] = [float(x[i]) for x in raw_data]

for k, v in data.items():
    print('{0}: [{1}, ..., {2}]'.format(k, ', '.join([str(x) for x in v[:5]]), ', '.join([str(x) for x in v[-5:]])))

El: [0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, ..., 17.531, 15.763, 16.174, 15.595, 15.367]

E2: [0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, ..., 11.688, 10.096, 10.356, 9.076, 8.827]

FP1-A1: [-0.885, -0.633, -0.38, -0.141, 0.07, ..., 14.392, 14.764, 15.572, 15.279, 12.325]

F7-A1: [-1.149, -0.822, -0.494, -0.184, 0.091, ..., -1.759, -6.438, -9.229, -9.51, -7.778]

F3-A1: [-0.76, -0.544, -0.327, -0.121, 0.06, ..., -15.131, -17.754, -17.639, -14.155, -8.11]

T3-A1: [0.416, 0.298, 0.179, 0.067, -0.033, ..., 5.981, -10.59, -13.33, -11.282, -8.869]

G3-A1: [1.522, 1.099, 0.654, 0.243, -0.121, ..., -16.84, -19.095, -18.488, -14.263, -7.215]

P3-A1: [0.683, 0.488, 0.293, 0.109, -0.054, ..., -13.175, -15.67, -17.36, -6.187]

T5-A1: [3.434, 2.457, 1.476, 0.549, -0.272, ..., -8.069, -13.214, -16.32, -15.852, -11.797]

O1-A1: [-9.354, -6.692, -4.021, -1.495, 0.7742, ..., 0.883, -2.915, -4.926, -4.431, -1.888]

FP2-A2: [2.606, 1.864, 1.12, 0.416, -0.207, ..., 12.333, 11.815, 11.868, 11.432, 9.224]

F8-A2: [0.115, 0.082, 0.05, 0.018, -0.009, ..., 2.625, -0.207, -1.504, -1.294, -0.483]

F4-A2: [4.461, 3.335, 2.044, 0.745, -0.37, ..., -1.377, -1.879, -0.761, 1.467, 3.468]

T4-A2: [1.478, 1.058, 0.635, 0.236, -0.117, ..., 4.766, -0.384, -3.499, -3.971, -2.557]

C4-A2: [-0.184, -0.132, -0.099, 0.034, ..., 3.687, 0.369, 0.384, -3.999, 0.336, 1.84]

O2-A2: [0.485, 0.347, 0.209, 0.078, -0.038, ..., 3.687, 0.369, -1.38, -1.007, 0.977]

FPZ-A1: [-1.25, -0.894, -0.537, -0.2, 0.099, ..., 13.592, 13.807, 14.604, 14.515, 11.982]

FZ-A2: [0.676, 0.484, 0.291, 0.108, -0.054, ..., -1.378, -1.879, -1.879, -1.389, -1.007, 0.977]

FPZ-A1: [-0.364, 0.294, -1.468, -0.546, 0.271, ..., -1.6892, -18.125, -1.6.329, -11.03, -3.34]

FZ-A2: [0.676, 0.484, 0.291, 0.108, -0.054, ..., -1.586, -14.745, -10.948, -4.95, 1.623]

CZ
```

Рисунок 2.1. Исходные данные в виде списков

График показаний одного датчика (каждое 1000-е измерение):

```
In [3]: import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
imatplotlib inline

plt_data = data['FP1-A1'][::1000]
    print('Max: {0}.'.format(max(plt_data)))
    print('Min: {0}.'.format(min(plt_data)))
    plt.plot(plt_data)
    plt.show()

Max: 65.781.
Min: -62.993.
```

Рисунок 2.2. График показаний одного датчика

**В третьей главе** проводится основная математическая и алгоритмическая работа над полученными данными. Производится построение динамической системы и строится предиктор эпилептического приступа.

**Четвёртая глава** посвящена теоретическим выкладкам, в которых производится попытка теоретически обосновать результаты работы каждого шага полученного алгоритма.

И, наконец, **в заключении** собираются воедино все полученные в данной работе результаты. Описывается алгоритм построения предиктора эпилептического приступа по данным электроэнцефалограмм. Формулируются основные теоретические выводы, полученные в работе, описывается возможное дальнейшее направление работы и способы применения полученных алгоритмов.

## Глава 3

# Заключение

В результате работы были получены следующие важные результаты:

- 1. Были исследованы реальные данные, поступающие с датчиков электроэнцефалограмм реальных пациентов.
- 2. Были исследованы временные ряды и соответствующие динамические системы, построена математическая модель.
- 3. Был построен предиктор эпилептического приступа.

# Список литературы

1. Ивченко А.Ю., Козлова А.Б., Корсакова М.Б., Машеров Е.Л., Орлов Ю.Н., Руссков А.А. Анализ нестационарности ЭКоГ и построение предвестника разладки Препринты ИПМ им. М.В. Келдыша. 2017. № 49. 19 с.