МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Национальный исследовательский ядерный университет "МИФИ"»

Научно-образовательный центр НЕВОД

ОТЧЕТ

о прохождении производственной практики (научно-исследовательской работы)

«ИССЛЕДОВАНИЕ НЕАКТИВНЫХ УЧАСТКОВ ГОЛОВНОГО МОЗГА

Студент: Чернышев С.А.

Группа: Б21-215

Научный руководитель: Климанов С.Г.

СОДЕРЖАНИЕ

BE	ВЕДЕ	НИЕ	4	
1	РЕАЛИЗАЦИЯ ПРОГРАММЫ С ИСПОЛЬЗОВАНИЕМ			
	БИБЛИОТЕКИ MNE			
	1.1	Считывание данных и их первичный анализ	7	
	1.2	Предобработка данных	8	
2	АНАЛИЗ ДАННЫХ ТОПОГРАФИЧЕСКИХ КАРТ			
	2.1	Предобработка	12	
	2.2	Создание видеоролика	14	
	2.3	Вычисление неактивной области по временным интервалам	15	
3	ПРЕДСТАВЛЕНИЕ РЕЗУЛЬТАТОВ			
	3.1	Графики процента неактивной области	16	
	3.2	Среднее значение процента неактивной области	19	
	3.3	Видеоролик с изменением топографических карт по времени	19	
3 <i>A</i>	КЛЮ	ОЧЕНИЕ	20	
CI	ТИСС	ОК ЛИТЕРАТУРЫ	21	

АННОТАЦИЯ

В настоящей работе представлены результаты научного исследования, направленного на изучение зон активности головного мозга для различных диапазонов частот с посредством анализа данных электроэнцефалограмм. Основной целью исследования являлось выявление областей головного мозга с минимальной активностью.

выполнения поставленных задач применялась библиотека для Python MNE, посредством которой были реализованы программы, обеспечивающие считывание, предобработку и визуализацию данных электроэнцефалографии. В рамках анализа были проведены процедуры устранения низкочастотных дрейфов, a также сетевых И других узкополосных помех. Дополнительно использовалась библиотека для Pyhon OpenCV (CV2) совместно с разработанным инструментарием для обработки изображений и выделения контуров.

В результате исследования установлено, что наименее активной зоной является центральная зона головного мозга, отвечающая за моторную активность.

ВВЕДЕНИЕ

Электроэнцефалограмма (ЭЭГ) — метод регистрации электрической активности головного мозга, который применяется для диагностики неврологических расстройств, мониторинга функционального состояния мозга и научных исследований в области нейрофизиологии. В медицинской практике она используется для диагностики эпилепсии, расстройств сна, оценивания состояния мозга после травм, инсультов и других паталогических состояний. В нейрофизиологии и когнитивных науках ЭЭГ применяется для изучения функций мозга, таких как внимание, восприятие и память.

ЭЭГ позволяет получить информацию о временной динамике и распределении электрической активности мозга с помощью электродов, размещенных на поверхности головы. Сигналы, записываемые в процессе ЭЭГ, представляют собой колебания потенциалов, возникающих в результате активности нейронных связей. Эти колебания могут быть классифицированы по частотным диапазонам, которые соответствуют различным состояниям мозга и когнитивным процессам. Основные частотные диапазоны, выделяемые в ЭЭГ-сигналах, включают:

- 1. Дельта-ритм (Delta): Частотный диапазон от 0 до 4 Гц. Дельта-ритм связан с глубоким сном, состоянием покоя и восстановления. В норме он наблюдается у здоровых людей только в состоянии глубокого сна, но у пациентов с эпилепсией или органическими поражениями мозга может проявляться в состоянии бодрствования.
- 2. Тета-ритм (Theta): Частотный диапазон от 4 до 8 Гц. Тета-ритм ассоциируется с состоянием расслабления, медитацией, сном и эмоциональными процессами. Он также связан с памятью и когнитивным функционированием, особенно в контексте релаксации и сна.
- 3. Альфа-ритм (Alpha): Частотный диапазон от 8 до 12 Гц. Альфа-ритм является наиболее изученным и связан с состоянием спокойного бодрствования, расслабления и отсутствия внешних стимулов.

- Он наиболее выражен в затылочных областях и уменьшается при возникновении внимания или активации.
- 4. Бета-ритм (Веta): Частотный диапазон от 12 до 30 Гц. Бета-ритм связан с активным состоянием бодрствования, когнитивной нагрузкой, вниманием и обработкой информации. Он отражает активацию корковых зон, участвующих в высших когнитивных функциях.
- 5. Гамма-ритм (Gamma): Частотный диапазон от 30 до 45 Гц.. Гамма-ритм связан с высокоуровневыми когнитивными процессами, такими как восприятие, внимание, обработка сложной информации и интеграция сенсорных данных. В последние годы исследования указывают на важную роль гамма-активности в когнитивных и эмоциональных процессах.

Однако, кроме полезных сигналов, в данные ЭЭГ попадают различные помехи, которые необходимо устранить корректного ДЛЯ анализа. Одним наиболее часто встречающихся ТИПОВ помех низкочастотные дрейфы, которые обычно имеют частоту ниже 1 Гц и могут быть вызваны неравномерным дыханием, изменениями кровотока или артериального давления, а также изменениями температуры тела. Эти помехи проявляются в виде медленных изменений базовой линии сигнала. Другой распространенный тип помех — мышечные артефакты, обусловленные активностью мышц головы, таких как жевательные мышцы или движения глаз, которые накладывают высокочастотные на ЭЭГ-сигналы. Фильтрация сигналов осуществляется основе преобразования Фурье, которое позволяет разделить сигнал на составляющие частоты. Удаляя нежелательные частотные компоненты и восстанавливая сигнал с оставшимися частотами, можно получить очищенные данные для дальнейшего анализа.

Топографическая карта головного мозга — это визуализация распределения электрической активности мозга на поверхности головы. Такие карты строятся на основе амплитуд сигналов ЭЭГ, зарегистрированных с разных электродов, и позволяют оценить пространственную организацию активности мозга. Топографические карты широко используются для выявления функциональных зон мозга, оценки межполушарной асимметрии

и анализа локальных изменений активности, связанных с различными когнитивными процессами или патологическими состояниями.

1 РЕАЛИЗАЦИЯ ПРОГРАММЫ С ИСПОЛЬЗОВАНИЕМ БИБЛИОТЕКИ MNE

Программа осуществляет чтение данных электроэнцефалограммы (ЭЭГ), выполняет их анализ для выявления артефактов, а затем устраняет их с использованием фильтров с конечной импульсной характеристикой (КИХ), построенных на основе окна Хэмминга. В частности, для удаления низкочастотных дрейфов применяется высокочастотный КИХ-фильтр, а для подавления сетевых и других узкополосных помех используется узкополосный режекторный КИХ-фильтр, также реализованный с использованием окна Хэмминга.

После предварительной обработки данных осуществляется построение топографических карт электрической активности головного мозга за заданный временной интервал. Полученные изображения сохраняются для дальнейшего анализа и обработки, что позволяет исследовать пространственное распределение активности мозга и выявлять ключевые паттерны в данных.

1.1 Считывание данных и их первичный анализ

На данном этапе производится считывание данных их исследоавание на наличие различного рода помех.

- 1. Считывание ЭЭГ-данных
- 2. Визуальное представление считанных
 - а) Построение графика временного ряда данных для всех датчиков
 - б) Построение графика спектральной плотности мощности сигнала (СПМ)

3. Выявление помех

- а) Низкочастотных дрейфов
- б) Узкополосных помех

1.2 Предобработка данных

Предобработка ЭЭГ данных включает в себя несколько ключевых этапов, направленных на улучшение качества сигналов и снижение влияния помех, что критически важно для дальнейшего анализа и интерпретации результатов. Этот процесс состоит из следующих шагов:

1. Фильтрация.

ЭЭГ-сигналы подвержены различным высокочастотным и низкочастотным помехам, таким как шумы от электроприборов, мышечных артефактов и дыхания. Для удаления нежелательных частот применяют фильтрацию. В частности, в данной программе была примененен высокочастотный КИХ-фильтр, построенный на основе окна Хэмминга, для удаления низкочастотных дрейфов.

В данном фильтре фильтрация временного ряда выполняется с помощью свёртки исходного сигнала x[n] с импульсной характеристикой фильтра h[k]. Формула фильтрации имеет вид:

$$y[n] = \sum_{k=0}^{M} h[k] \cdot x[n-k], \quad n = M, \dots, N - M,$$
 (1)

где:

- -y[n] выходной (отфильтрованный) сигнал,
- -x[n] входной сигнал,
- $-\ h[k]$ импульсная характеристика фильтра,
- M длина фильтра,
- *N* длина входного сигнала.

Для сглаживания коэффициентов фильтра используется окно Хэмминга, определяемое следующим образом:

$$w[k] = 0.54 - 0.46 \cos\left(\frac{2\pi k}{M}\right), \quad k = 0, \dots, M.$$
 (2)

Импульсная характеристика высокочастотного фильтра с частотой отсечки f_c задаётся как:

$$h[k] = w[k] \cdot \left(\delta[k] - \frac{\sin(2\pi f_c(k - M/2))}{\pi(k - M/2)}\right), \quad k = 0, \dots, M, \quad (3)$$

где:

- $-\delta[k]$ дельта-функция (единица при k=M/2, иначе ноль),
- $-\ f_c$ частота отсечки в долях от частоты дискретизации,
- -w[k] окно Хэмминга (см. формулу (6)).

2. Удаление артефактов.

Одними из основных источников помех являются движения глаз, миографические артефакты и электрические помехи от окружающих устройств. Для их устранения применяются различные методы, В данной программе точечно применяется узкополосной режекторный КИХ-фильтр для подавления узкополосных миографических помех.

Фильтрация сигнала выполняется через свёртку входного сигнала x[n] с импульсной характеристикой фильтра h[k]:

$$y[n] = \sum_{k=0}^{M} h[k] \cdot x[n-k], \quad n = M, \dots, N - M,$$
 (4)

где:

- -y[n] выходной (отфильтрованный) сигнал,
- -x[n] входной сигнал,
- $-\ h[k]$ импульсная характеристика фильтра,
- M длина фильтра,
- -N длина входного сигнала.

Импульсная характеристика полосозаградительного фильтра задаётся следующим образом:

$$h[k] = w[k] \cdot \left(\delta[k] - \frac{\sin(2\pi f_1(k - M/2))}{\pi(k - M/2)} + \frac{\sin(2\pi f_2(k - M/2))}{\pi(k - M/2)} \right),$$

$$k = 0, \dots, M$$
(5)

где:

- -w[k] окно Хэмминга, задаваемое формулой (6),
- $-\delta[k]$ дельта-функция (единица при k=M/2, иначе ноль),

- $-f_1$ и f_2 границы вырезаемой полосы в долях от частоты дискретизации ($f_1=f-{\rm trans_bandwidth},\ f_2=f+{\rm trans_bandwidth}),$
- *М* длина фильтра.

Для сглаживания переходов в частотной характеристике фильтра применяется окно Хэмминга, определяемое как:

$$w[k] = 0.54 - 0.46 \cos\left(\frac{2\pi k}{M}\right), \quad k = 0, \dots, M.$$
 (6)

3. Сегментация.

Этап сегментации заключается в разбиении непрерывного сигнала на короткие фрагменты или эпизоды для дальнейшего анализа. Это позволяет сосредоточиться на интересующих участках данных, таких как стимулы, реакции или события. В данной программе сегментация реализована посредством генерации топографических карт по заданному временому и частотному интервалам. После чего, вышеупомянутые карты сохраняются в формате PNG

Примеры временных срезов топографических карт для соответствующих каналов:

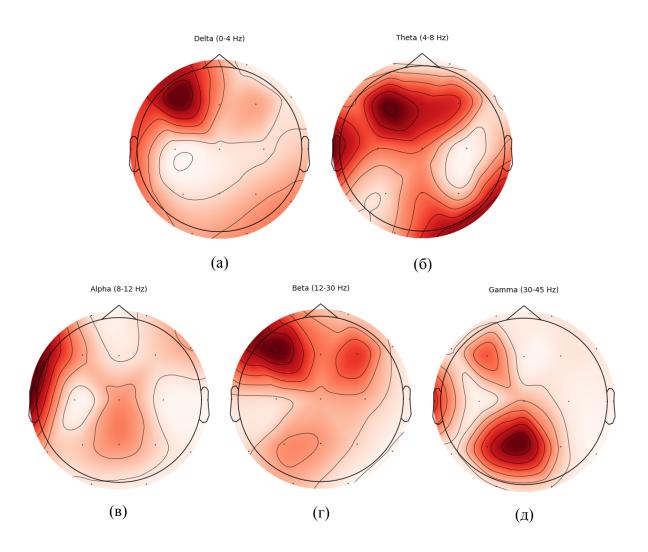


Рисунок 1 — Топографические карты построенные по соответствующим каналам. (а) - Delta-канал (0-4 Γ ц), (б) - Theta-канал (4-8 Γ ц), (в) - Alpha-канал (8-12 Γ ц), (г) - Beta-канал (12-30 Γ ц), (д) - Gamma-канал (30-45 Γ ц),

Задача предобработки заключается в улучшении качества ЭЭГ-сигналов, для корректного последующего анализа, включая извлечение характеристик, таких как альфа- и бета-ритмы. Недостаточная предобработка может привести к искажению результатов и ошибочным выводам, поэтому этот этап является обязательным в исследовательской практике.

2 АНАЛИЗ ДАННЫХ ТОПОГРАФИЧЕСКИХ КАРТ

Программа осуществляет чтение набора временных срезов топографических соответствующих ЭЭГ. карт, различным каналам Затем карты проходят предварительную обработку, включая обрезку и преобразование в черно-белый формат. На следующем этапе выполняется пороговая обработка изображений, что позволяет создать бинарную маску, отображающую активные и неактивные области.

На заключительном этапе временные срезы объединяются в видеоролик, предназначенный для последующего анализа. Также рассчитывается процент площади наименее активных зон для заданного канала, что позволяет оценить пространственно-временные характеристики минимальной активности мозга.

2.1 Предобработка

- 1. Загрузка данных
 - а) Чтение всех ранее созданных PNG-файлов в указанной директории
- 2. Графическая обработка PNG-файлов с топографическими картами
 - а) Преобразование изображений в черно-белый формат по следующей формуле:

$$I_{\text{gray}} = 0.299 \cdot R + 0.587 \cdot G + 0.114 \cdot B, \tag{7}$$

где:

- $I_{\rm gray}$ яркость пикселя в градациях серого,
- R значение красного канала (Red),
- $-\ G$ значение зелёного канала (Green),
- B значение синего канала (Blue),
- 0.299, 0.587, 0.114 веса цветовых каналов, основанные на их вкладе в яркость в соответствии с человеческим восприятием.

- б) Обрезание изображения оптимизации последующей обработки
- в) Применение пороговой фильтрации для изображений по следующей формуле:

$$I_{\mathrm{binary}}(x,y) = \begin{cases} I_{\mathrm{max}}, & \mathrm{если}\ I_{\mathrm{input}}(x,y) > T, \\ I_{\mathrm{min}}, & \mathrm{иначе,} \end{cases}$$
 (8)

где:

- $-I_{
 m binary}(x,y)$ значение интенсивности пикселя в двоичном изображении,
- $-I_{\text{input}}(x,y)$ значение интенсивности пикселя в исходном изображении,
- -T пороговое значение (T=235),
- $-I_{\rm max}$ максимальное значение интенсивности (например, 255 для 8-битных изображений),
- $-I_{\min}$ минимальное значение интенсивности (например, 0 для 8-битных изображений).

В результате этапа предобработки формируется бинарное изображение топографической карты, на котором зоны с минимальной активностью головного мозга визуализированы в виде выделенных белым цветом областей. Примеры временных срезов топографических карт для соответствующих каналов:

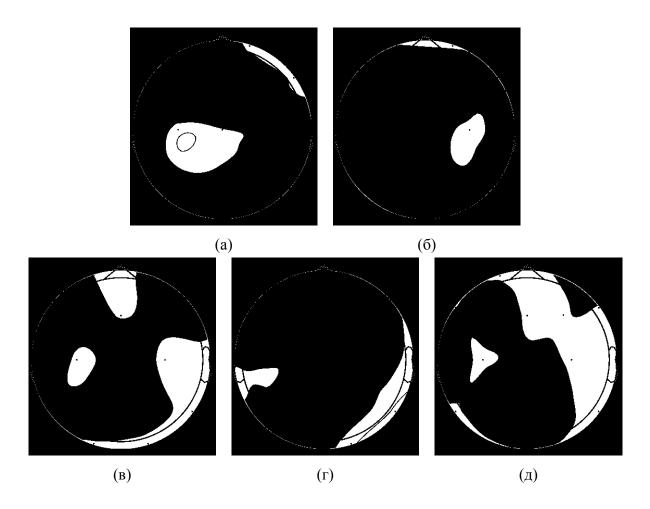


Рисунок 2 — <Бинарные изображения топографических карт из Рисунка 1 построенные по соответствующим каналам. (а) - Delta-канал (0-4 Γ ц), (б) - Theta-канал (4-8 Γ ц), (в) - Alpha-канал (8-12 Γ ц), (Γ) - Beta-канал (12-30 Γ ц), (Γ) - Gamma-канал (30-45 Γ ц),

2.2 Создание видеоролика

На данном этапе все сформированные бинарные представления топографических карт последовательно объединяются в видеоролик. Этот процесс позволяет представить динамическое изменение активности головного мозга в удобной визуальной форме, что упрощает анализ временных паттернов и пространственного распределения активности. Использование видеоформата способствует более наглядной интерпретации данных, позволяет отслеживать изменения в различных зонах мозга и улучшает эффективность последующего анализа.

2.3 Вычисление неактивной области по временным интервалам

В рамках обработки данных выполняется расчет доли неактивной области относительно общей площади топографической карты. Этот показатель выражается в процентах и позволяет количественно оценить распределение зон минимальной активности на карте.

Теоретически, неактивные области определяются как регионы с амплитудой сигналов ниже заданного порогового значения, которое устанавливается в зависимости от целей исследования и характеристик данных.

Процесс вычисления основывается на бинарной маске изображения, где активные области представлены единицами, а неактивные — нулями. Соотношение суммарной площади неактивных пикселей к общей площади карты рассчитывается по формуле:

$$P_{\text{inactive}} = \frac{S_{\text{inactive}}}{S_{\text{total}}} \times 100\%, \tag{9}$$

где:

- P_{inactive} процент неактивной области,
- $-S_{\text{inactive}}$ площадь неактивной области, определяемая как количество пикселей, соответствующих значениям ниже установленного порога,
- $-S_{\text{total}}$ общая площадь топографической карты, выраженная в количестве всех пикселей.

Процентное выражение позволяет проводить сравнение между разными временными срезами или картами, что важно для выявления динамических изменений активности мозга.

3 ПРЕДСТАВЛЕНИЕ РЕЗУЛЬТАТОВ

3.1 Графики процента неактивной области

В разделе представления результатов были построены графики, отображающие процент наименее активных зон для различных каналов на каждом временном срезе. Эти графики позволяют визуализировать изменения в пространственно-временной динамике активности мозга.

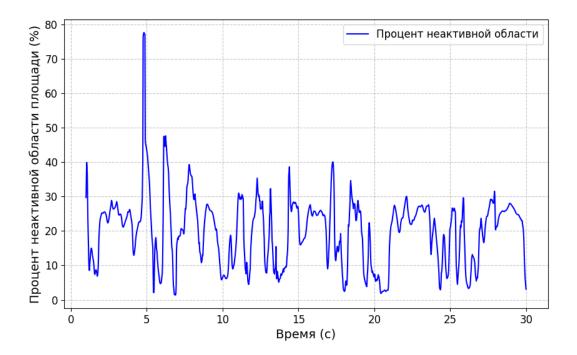


Рисунок 3 — График, отображающий процент неактивной области для Delta-канала (0-4 Гц)

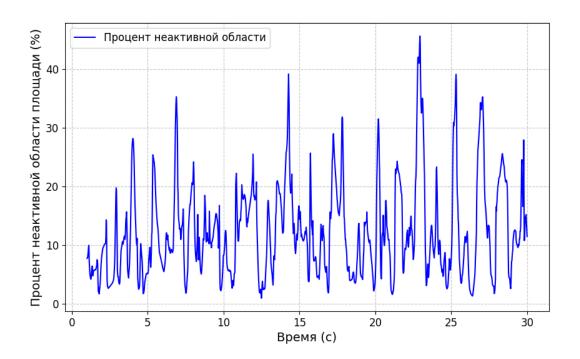


Рисунок 4 — График, отображающий процент неактивной области для Theta-канала (4-8 Γ ц)

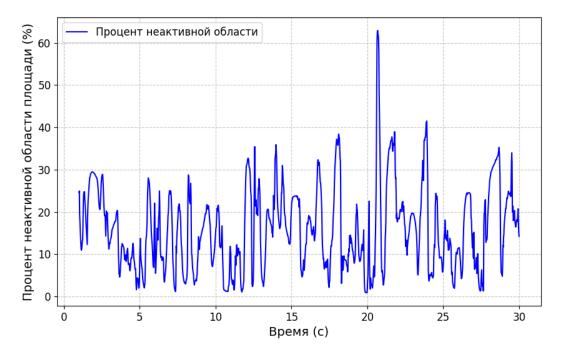


Рисунок 5 — График, отображающий процент неактивной области для Alpha-канала (8-12 Γ ц)

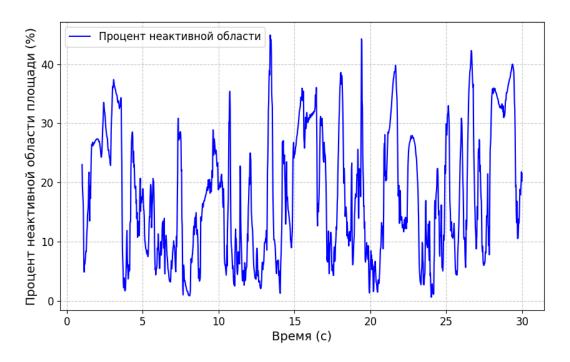


Рисунок 6 — График, отображающий процент неактивной области для Веtа-канала (12-30 Γ ц)

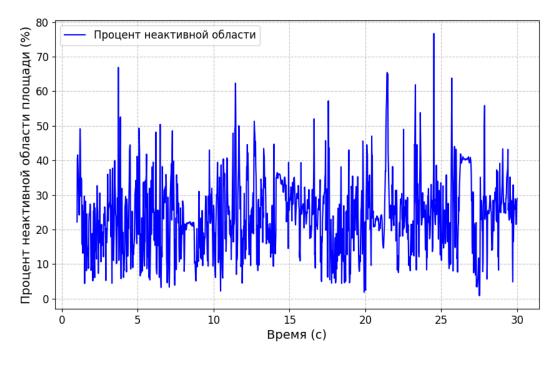


Рисунок 7 — График, отображающий процент неактивной области для Gamma-канала (30-45 Γ ц)

3.2 Среднее значение процента неактивной области

Было вычислено среднее значение процента неактивной области для каждого канала на протяжении всего временного интервала. Полученные данные дают общее представление о характере активности для разных областей мозга, а также помогают выявить закономерности и аномалии в распределении активности в ходе эксперимента.

Таблица 1 — Значение средних показателей процета неактивной области по частотным каналам

Канал	Среднее значение процента неактивной зоны (%)
Delta-канал (0-4 Гц)	20.11
Theta-канал (4-8 Гц)	12.35
Alpha-канал (8-12 Гц)	15.97
Вета-канал (12-30 Гц)	17.90
Gamma-канал (30-45 Гц)	24.01

3.3 Видеоролик с изменением топографических карт по времени

Видео было создано посредством последовательного объединение бинарных изображений топографических карт. Каждое видео создано для отдельных каналов с соответсвующими названиями. Белыми областями представлены неактивные зоны.

Видео можно посмотреть по следующей ссылке:

https://drive.google.com/drive/folders/1v-PtyjnEAI0c8PzsOospUVqq7BrCfBsq?usp=sharing

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Анализ данных о средних значений процента неактивной области

По результатам данных из Таблицы 1 можно сделать вывод, что наименее равномерное распределение мощностей сигнала в частотной области определенного канала приходится на delta- и gamma- ритмы. Это отражает нерегулярное расределенеие, что связано с локальными различиями и вовлеченностью отдельных зон мозга для данных ритмов. На примере alpha- и theta- каналов можно наблюдать отсутствие локализированной активности.

Анализ видеороликов

Вследствие анализа видеороликов, было выявлено, что наименее активной зоной является центральная зона головного мозга, отвечающая за моторную активность. Это может свидетельствовать о переходе мозга в более спокойное состояние, вследсвие расслабления, или об отсутсвии дивгательной активности.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

- [1] С. Гонсалес, Р. Вудс "Цифровая обработка изображений". Москва. 2012.
- [2] Э. Марк, Роберт Ф, "Магнитно-резонансная томография: физические принципы и дизайн последовательности". Нью-Йорк. 1999.
- [3] MNE-Python documentation: Filtering and preprocessing. Ссылка. https://mne.tools/stable/
- [4] Oppenheim, A. V., Schafer, R. W., & Buck, J. R. (1999). *Discrete-Time Signal Processing*. Prentice Hall.