Введение

Власенко Даниил Научные руководители: Гудкин Борис, Заикин Алесей

мозговой активности

16 февраля 2023 г.

Содержание

- Введение
- 2 Сенолитические сети
- Векторизация
- Понижение размерности
- Б Результаты

Введение

Определение

Функциональная магнитно-резонансная томография или фМРТ — разновидность магнитно-резонансной томографии (получения изображения), которая проводится с целью измерения нейронной активности головного или спинного мозга.



Рис.: фМРТ сканер.

фМРТ

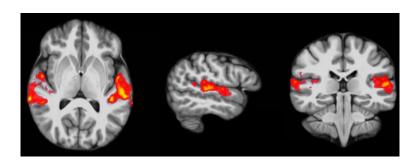


Рис.: МРТ скан.

Цель работы

Пусть мозг может находиться в двух режимах когнитивной деятельности.

Цель работы

Реализация и тестирование нового метода классификации режимов когнитивной деятельности на основе фМРТ данных.

Классификация

Вероятностная постановка задачи классификации

Пусть есть с.в. $\xi:\Omega\to X$ и с.в. $\eta:\Omega\to Y$. Рассмотрим с.в. $(\xi,\eta):\Omega\to (X,Y)$ с распределением p(x,y).

Задача классификации сводится оценке p(y|x) по выборке $(\widetilde{X},\widetilde{Y})=\{(x_k,y_k),k=1,\ldots,N\}$

Алгоритмическая постановка задачи классификации

Пусть X — множество описаний объектов, Y — множество номеров классов. Существует функция $f: X \to Y$, значения которой известны только на объектах выборки $(\widetilde{X},\widetilde{Y}) = \{(x_k,y_k), k=1,\ldots,N\}.$

Требуется построить алгоритм-оценку $\widehat{f}: X \to Y$.

Machine learning

Рис.: Классификация на основе построения графов отражающих входные данные.

Обозначения

Сенолитические сети

Введение

Пусть $X = \{x_k\}_k$ — множество фМРТ, а $Y = \{y_k\}_k$ — режимы когнитивной активности $\{x_k\}_k$ со значениями I или II.

На основе $x_k \in X$ строиться граф $G_k = (V_k, E_k, R_k, W_k)$, где

- $V_k = \{v_i^k\}_i$ множество вершин,
- \bullet $E_k = \{e_{ii}^k\}_{ii}$ множество неориентированных ребер,
- $R_k = \{r_i^k\}_i$ множество значений вершин,
- $W_k = \{w_{ii}^k\}_{ii}$ множество весов ребер,
- v_i^k вершина отражающая область мозга i,
- e_{ii}^{k} ребро отражающее связь между областями i и j,
- r_i^k значение вершины v_i^k ,
- w_{ii}^k вес ребра e_{ii}^k .

Подсчет весов ребер w_{ii}^k

Вероятностное определение w_{ij}^k

$$w_{ij}^{k} = P(y_{k} = II | r_{i}^{k}, r_{j}^{k}) - P(y_{k} = I | r_{i}^{k}, r_{j}^{k})$$

Пусть $CI: \{y_k | (r_i^k, r_j^k), \{(r_i^n, r_j^n)\}_n, \{y_n\}_n\}_k \to [0, 1]$ — вероятностный классификатор.

Алгоритмическое определение w_{ij}^{k}

$$w_{ij}^{k} = CI(y_{k} = II | (r_{i}^{k}, r_{j}^{k}), \{(r_{i}^{n}, r_{j}^{n})\}_{n}, \{y_{n}\}_{n}) - CI(y_{k} = I | (r_{i}^{k}, r_{j}^{k}), \{(r_{i}^{n}, r_{j}^{n})\}_{n}, \{y_{n}\}_{n})$$

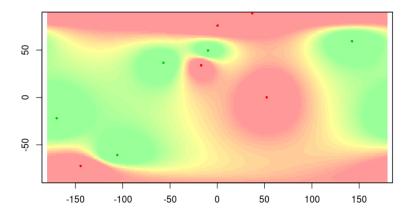


Рис.: Эмпирическая плотность распределения (r_i, r_i) для двух режимов, вычисленная по $\{(r_i^n,r_i^n)\}_n$

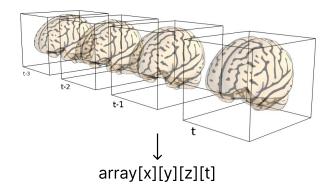
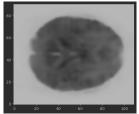
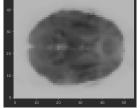


Рис.: Векторизация фМРТ данных.

Увеличение размеров вокселя

 \forall величение размера вокселя в n раз уменьшает число вокселей в *п*³ раза.





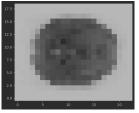


Рис.: Воксель 2 мм³ Рис.: Воксель 4 мм³ Рис.: Воксель 10 мм³

Переход от полного графа к графу-решетке

Переход от полного графа к графу-решетке снижает время вычисления и требуемую память с $O(n^2)$ до O(n), где n — число областей мозга.

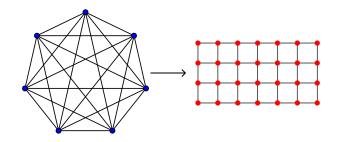


Рис.: Смена структуры графа.

Кластеризация вокселей

Введение

A Joint Graph and Image Convolution Network for Automatic Brain Tumor Segmentation

Camillo Saueressig^{1,2}, Adam Berkley¹, Reshma Munbodh^{3(\boxtimes)}, and Ritambhara Singh^{1,2(\boxtimes)}

Рис.: Объединение вокселей в кластеры.

Department of Computer Science, Brown University, Providence, USA ritambhara@brown.edu

² Center for Computational Molecular Biology, Brown University, Providence, USA

³ Department of Radiation Oncology, Brown Alpert Medical School, Providence, USA

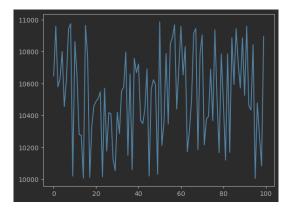


Рис.: Значения вокселя.

Данные

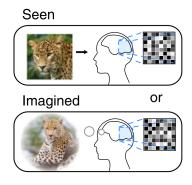


Рис.: Наблюдение или воображение объекта.

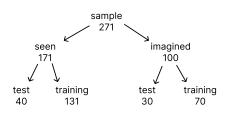


Рис.: Разделение выборки.