

**О сильной состоятельности оценок ближайших соседей дифференциальной энтропии Шеннона**

**Научный руководитель – Булинский Александр Вадимович**

*Димитров Денис Валерьевич*

*Аспирант*

Московский государственный университет имени М.В.Ломоносова,  
Механико-математический факультет, Кафедра теории вероятностей, Москва, Россия  
*E-mail: den.dimitrov@gmail.com*

Рассмотрим н.о.р. случайные векторы  $X_1, X_2, \dots$ , такие, что  $law(X_1) = law(X)$ , где  $X$  – случайный вектор, принимающий значения в пространстве  $\mathbb{R}^d$ ,  $d \geq 1$ , и имеющий распределение  $P_X$ . Пусть  $X$  имеет плотность  $f = \frac{dP_X}{d\mu}$  относительно меры Лебега  $\mu$  в  $\mathbb{R}^d$ . Исследуются оценки дифференциальной энтропии Шеннона  $H(f) := -\int_{\mathbb{R}^d} f(x) \log f(x) \mu(dx)$ , построенные по выборке  $\mathbb{X}_n := \{X_1, \dots, X_n\}$ ,  $n \in \mathbb{N}$ . Метод построения таких оценок (см. [3]) основан на вычислении расстояний от некоторого элемента множества векторов  $Z \in E$  до его  $k$ -ближайшего соседа,  $k \geq 1$ , в этом множестве  $E$ . В [2] для произвольного  $k \geq 1$  нами были предложены широкие условия на плотность  $f$ , которые гарантируют асимптотическую несмещенность и  $L^2$ -состоятельность оценок дифференциальной энтропии Шеннона. Текущий доклад посвящен исследованию сильной состоятельности таких оценок: доказывается теорема о сильной состоятельности при ещё более широких условиях, чем в работах [1] и [2]. Доказано также, что оценки ближайших соседей дифференциальной энтропии Шеннона любой гауссовской меры в  $\mathbb{R}^d$  с невырожденной ковариационной матрицей сильно состоятельны.

**Источники и литература**

- 1) Bulinski A.; Dimitrov D. Statistical estimation of the Shannon entropy // In Acta Mathematica Sinica. English series, 2019, 35, P. 17–46.
- 2) Bulinski A.; Dimitrov D. Statistical Estimation of the Kullback–Leibler Divergence // In Mathematics, 2021, 9, 544, P. 1–36.
- 3) Wang Q.; Kulkarni S.R.; Verdú S. Divergence estimation for multidimensional densities via  $k$ -nearest-neighbor distances // In IEEE Transactions on Information Theory, 2009, 55, P. 2392–2405.