

# Approximate Support Recovery: Bounds

Лизюра Дмитрий<sup>1</sup>

Руководитель: Фролов Алексей Андреевич<sup>2</sup>

<sup>1</sup>Московский физико-технический институт

<sup>2</sup>Сколковский институт науки и технологий (Сколтех)

22 апреля 2025 года

# Постановка задачи

Неформально

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Имеется сервер и  $N$  пользователей, но в каждый момент времени не более  $K_\alpha \ll N$  пользователей активно. Активные пользователи посылают серверу сообщения, однако они “склеиваются”, а ещё к ним добавляется шум. Задача сервера — расшифровать исходные сообщения. Наша задача — минимизировать длину кодовых слов.

# Постановка задачи

В частном случае

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Пусть:

- $M$  — количество кодовых слов,  $n$  — длина сообщения,
- $\varepsilon$  — вероятность ошибки,
- $W_1, \dots, W_{K_\alpha} \sim U[M]$  — посылаемые пользователями сообщения,
- $c_1, \dots, c_M \in \mathbb{R}^n$  — кодовые слова,
- $Y = \sum_{j=1}^{K_\alpha} c_{W_j} + Z$ ,  $Z \sim \mathcal{N}(0, I_n)$  — сообщение, полученное сервером,
- $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \binom{[M]}{K_\alpha}$  — декодировщик,
- $E_j = \{W_j \notin g(Y)\} \cup \{W_j = W_i \text{ для } i \neq j\}$  — событие ошибки  $j$ -ого пользователя.

Схема кодирования называется  $(N, M, n, \varepsilon)$ -кодом с произвольным доступом, если выполнено

$$\frac{1}{K_\alpha} \sum_{j=1}^{K_\alpha} \mathbb{P}[E_j] \leq \varepsilon.$$

# Альтернативная формулировка

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Вместо  $c_1, \dots, c_M$  фиксируем матрицу

$$X = \begin{bmatrix} | & | & & | \\ c_1 & c_2 & \dots & c_M \\ | & | & & | \end{bmatrix}$$

и сопоставляем сообщениям  $W_1, \dots, W_{K_\alpha}$  вектор  $\beta \in \{0, 1\}^M$ , такой что

$$\beta_i = \begin{cases} 1, & i \in \{W_1, \dots, W_{K_\alpha}\} \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}.$$

Тогда  $Y = X\beta$ .

# Дополнительное ограничение

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Рассмотрим коды с ограниченной *энергией*: существует константа  $P$ , такая что все  $\|c_j\|_2^2 \leq nP$ .

*Удельной энергией кода* называется величина  $\mathcal{E} = \frac{nP}{2 \log_2 M}$ .

Задача — получить оценку на  $\inf\{\mathcal{E}\}$  по всем  $(N, M, \varepsilon, \mathcal{E}, K_\alpha)$ -кодам с произвольным доступом при фиксированных  $N, M, \varepsilon, K_\alpha$ .

# Первая оценка [1]

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

**Theorem 1.** Fix  $P' < P$ . There exists an  $(M, n, \epsilon)$  random-access code for  $K_a$ -user GMAC satisfying power-constraint  $P$  and

$$\epsilon \leq \sum_{t=1}^{K_a} \frac{t}{K_a} \min(p_t, q_t) + p_0, \quad (3)$$

where

$$p_0 = \frac{\binom{K_a}{2}}{M} + K_a \mathbb{P} \left[ \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n Z_j^2 > \frac{P}{P'} \right], \quad (4)$$

$$p_t = e^{-nE(t)}, \quad (5)$$

$$E(t) = \max_{0 \leq \rho, \rho_1 \leq 1} -\rho \rho_1 t R_1 - \rho_1 R_2 + E_0(\rho, \rho_1)$$

$$E_0 = \rho_1 a + \frac{1}{2} \log(1 - 2b\rho_1)$$

$$a = \frac{\rho}{2} \log(1 + 2P't\lambda) + \frac{1}{2} \log(1 + 2P't\mu) \quad (6)$$

$$b = \rho\lambda - \frac{\mu}{1 + 2P't\mu}, \quad \mu = \frac{\rho\lambda}{1 + 2P't\lambda} \quad (7)$$

$$\lambda = \frac{P't - 1 + \sqrt{D}}{4(1 + \rho_1\rho)P't}, \quad (8)$$

$$D = (P't - 1)^2 + 4P't \frac{1 + \rho\rho_1}{1 + \rho}$$

$$R_1 = \frac{1}{n} \log M - \frac{1}{nt} \log(t!) \quad (9)$$

$$R_2 = \frac{1}{n} \log \binom{K_a}{t} \quad (10)$$

$$q_t = \inf_{\gamma} \mathbb{P}[I_t \leq \gamma] + \exp\{n(tR_1 + R_2) - \gamma\}$$

Идея доказательства:

■ Взять

$$c_1, \dots, c_M \sim \mathcal{N}(0, P'I_n).$$

■  $g(Y) =$

$$\arg \min_{S \subset [M]} \left\| \sum_{j \in S} c_j - Y \right\|_2.$$

# Первая оценка [1]

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

**Theorem 1.** Fix  $P' < P$ . There exists an  $(M, n, \epsilon)$  random-access code for  $K_a$ -user GMAC satisfying power-constraint  $P$  and

$$\epsilon \leq \sum_{t=1}^{K_a} \frac{t}{K_a} \min(p_t, q_t) + p_0, \quad (3)$$

where

$$p_0 = \frac{\binom{K_a}{2}}{M} + K_a \mathbb{P} \left[ \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n Z_j^2 > \frac{P}{P'} \right], \quad (4)$$

$$p_t = e^{-nE(t)}, \quad (5)$$

$$E(t) = \max_{0 \leq \rho, \rho_1 \leq 1} -\rho \rho_1 t R_1 - \rho_1 R_2 + E_0(\rho, \rho_1)$$

$$E_0 = \rho_1 a + \frac{1}{2} \log(1 - 2b\rho_1)$$

$$a = \frac{\rho}{2} \log(1 + 2P't\lambda) + \frac{1}{2} \log(1 + 2P't\mu) \quad (6)$$

$$b = \rho\lambda - \frac{\mu}{1 + 2P't\mu}, \quad \mu = \frac{\rho\lambda}{1 + 2P't\lambda} \quad (7)$$

$$\lambda = \frac{P't - 1 + \sqrt{D}}{4(1 + \rho_1\rho)P't}, \quad (8)$$

$$D = (P't - 1)^2 + 4P't \frac{1 + \rho\rho_1}{1 + \rho}$$

$$R_1 = \frac{1}{n} \log M - \frac{1}{nt} \log(t!) \quad (9)$$

$$R_2 = \frac{1}{n} \log \binom{K_a}{t} \quad (10)$$

$$q_t = \inf_{\gamma} \mathbb{P}[I_t \leq \gamma] + \exp\{n(tR_1 + R_2) - \gamma\}$$

Идея доказательства:

- Взять  $c_1, \dots, c_M \sim \mathcal{N}(0, P'I_n)$ .
- $g(Y) = \arg \min_{S \subset [M]} \left\| \sum_{j \in S} c_j - Y \right\|_2$ .
- Или  $g(Y) = \arg \min_{\beta \in \{0,1\}^M} \|X\beta - Y\|_2$ .

## Вторая оценка [2]

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Зафиксируем  $\mu = \frac{K_\alpha}{N}$  и определим

$$\mathcal{E}^*(M, \mu, \varepsilon) = \lim_{N \rightarrow \infty} \inf \{ \mathcal{E} \mid \text{Существует } (N, M, \varepsilon, \mathcal{E}, \mu N) \text{ код} \}.$$

Тогда

**Theorem 3** (Bound-MAC). *Fix  $M, \mu$  and  $\varepsilon$ . Then*

$$\mathcal{E}^*(M, \mu, \varepsilon) \leq \inf \frac{b^2}{2 \log_2 M},$$

where infimum is over all  $b > 0$  such that for all  $\theta \in [\varepsilon, 1]$  it holds that

$$\begin{aligned} \theta \mu \ln M + \mu h(\theta) &< \max_{\lambda \geq 0} \left\{ \frac{1}{2} \ln(1 + 2b^2 \theta \mu \lambda) + \right. \\ &\quad \left. \lambda \frac{\psi(b, \theta, \mu)^2}{1 + 2b^2 \theta \mu \lambda} - \lambda \right\}, \end{aligned} \quad (13)$$

where  $\psi$  is defined in (12).

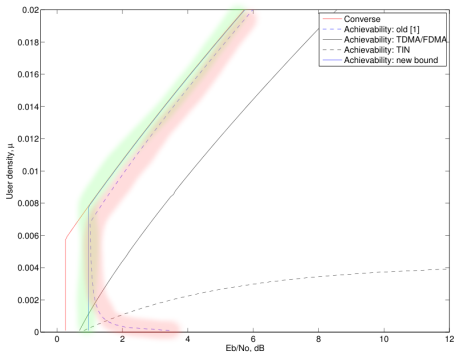


# Сравнение оценок

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Оценки на  $\mathcal{E}^*$  для разных  $\mu$  при  $M = 2^{100}$  и  $\varepsilon = 10^{-3}$  [2].



Зелёным помечена оценка [2], красным — [1].

Задача — придумать неасимптотический аналог оценки [2].

# Неравенство Гордона

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

В доказательстве [1] используется неравенство Чернова, а в [2] добавляется неравенство Гордона (теорема А из [3]):

## Теорема

*Пусть  $\{X_{ij}\}, \{Y_{ij}\}$  — два центрированных гауссовских процесса, удовлетворяющие следующим свойствам:*

- *Для всех  $i, j, k$  выполнено  $\mathbb{E}|X_{ij} - X_{ik}|^2 \leq \mathbb{E}|Y_{ij} - Y_{ik}|^2$ .*
- *Для  $i \neq l$  выполнено  $\mathbb{E}|X_{ij} - X_{lk}|^2 \geq \mathbb{E}|Y_{ij} - Y_{lk}|^2$ .*

*Тогда  $\mathbb{E} \min_i \max_j X_{ij} \leq \mathbb{E} \min_i \max_j Y_{ij}$ .*

# Неравенство Гордона

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

В доказательстве [1] используется неравенство Чернова, а в [2] добавляется неравенство Гордона (теорема А из [3]):

## Теорема

Пусть  $\{X_{ij}\}, \{Y_{ij}\}$  — два центрированных гауссовских процесса, удовлетворяющие следующим свойствам:

- Для всех  $i, j, k$  выполнено  $\mathbb{E}|X_{ij} - X_{ik}|^2 \leq \mathbb{E}|Y_{ij} - Y_{ik}|^2$ .
- Для  $i \neq l$  выполнено  $\mathbb{E}|X_{ij} - X_{lk}|^2 \geq \mathbb{E}|Y_{ij} - Y_{lk}|^2$ .

Тогда  $\mathbb{E} \min_i \max_j X_{ij} \leq \mathbb{E} \min_i \max_j Y_{ij}$ .

В альтернативной формулировке все элементы  $X$  имеют распределение  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ , поэтому  $\{(X\beta)_i\}_{\beta \in \{0,1\}^M, i \in [n]}$  — это гауссовский процесс.

# Промежуточные результаты

## Оценка №1

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Пусть  $\chi_n(\tau)$  — нецентрированное хи-распределение с параметром  $\tau$  порядка  $n$  и зафиксируем  $b > 0$ .

### Теорема

Пусть  $\varepsilon_1 \in (0, 1)$ , а  $z$  — это  $(1 - \varepsilon_1)$ -квантиль распределения  $\chi_n(\frac{\sqrt{n}}{b\sqrt{K_\alpha}})$ . Если  $\frac{n}{\sqrt{n+1}} - \frac{\sqrt{M}}{2\sqrt{K_\alpha}} - \frac{n}{b\sqrt{K_\alpha}} - z > 0$ , то существует схема кодирования с вероятностью ошибки не более

$$\varepsilon_1 + \exp \left( -\frac{1}{2} \left( \frac{n}{\sqrt{n+1}} - \frac{\sqrt{M}}{2\sqrt{K_\alpha}} - \frac{n}{b\sqrt{K_\alpha}} - z \right)^2 \right)$$

и удельной энергией  $\mathcal{E} = \frac{b^2}{2 \log_2 M}$ .

# Промежуточные результаты

Оценка №2

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

## Теорема

Пусть  $E$  — математическое ожидание величины распределения  $\chi_n(\frac{\sqrt{n}}{b\sqrt{K_a}})$ . Если

$$E - \sqrt{n} - \frac{\sqrt{M}}{2\sqrt{K_a}} - \frac{n}{b\sqrt{K_a}} > 0,$$

то существует схема кодирования с вероятностью ошибки не более

$$\exp \left( -\frac{1}{8} \left( E - \sqrt{n} - \frac{\sqrt{M}}{2\sqrt{K_a}} - \frac{n}{b\sqrt{K_a}} \right)^2 \right)$$

и удельной энергией  $\mathcal{E} = \frac{b^2}{2 \log_2 M}$ .

# Различие оценок

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

Первая:

$$\frac{n}{\sqrt{n+1}} - \frac{\sqrt{M}}{2\sqrt{K_\alpha}} - \frac{n}{b\sqrt{K_\alpha}} - z > 0$$

— работает, если  $\chi_n\left(\frac{\sqrt{n}}{b\sqrt{K_\alpha}}\right)$  принимает маленькие значения.

Вторая:

$$E - \sqrt{n} - \frac{\sqrt{M}}{2\sqrt{K_\alpha}} - \frac{n}{b\sqrt{K_\alpha}} > 0$$

— работает, если  $\chi_n\left(\frac{\sqrt{n}}{b\sqrt{K_\alpha}}\right)$  принимает большие значения.

# Промежуточные результаты

Оценка №3

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

## Теорема

Положим  $\tau = \frac{nb}{\sqrt{n+1}}\sqrt{2t} - b\sqrt{M} - 2n$  и

$$q_t = \begin{cases} \exp\left(-\frac{1}{2}\tau^2\right), & \tau > 0, \\ 1, & \text{иначе} \end{cases}.$$

Тогда существует схема кодирования с вероятностью ошибки не более



$$\frac{1}{K_a} \sum_{t=1}^{K_a} q_t$$

и удельной энергией  $\mathcal{E} = \frac{b^2}{2\log_2 M}$ .

# Ссылки

Approximate  
Support  
Recovery:  
Bounds

Лизюра  
Дмитрий

-  Y. Polyanskiy, “A perspective on massive random-access,” *IEEE Information Theory (ISIT)*, 2017.
-  I. Zadik, Y. Polyanskiy, and C. Thrampoulidis, “Improved bounds on Gaussian MAC and sparse regression via Gaussian inequalities,” *IEEE International Symposium on Information Theory (ISIT)*, 2019.
-  Gordon, Y. (1988). On Milman’s inequality and random subspaces which escape through a mesh in  $\mathbb{R}^n$ . In: Lindenstrauss, J., Milman, V.D. (eds) *Geometric Aspects of Functional Analysis. Lecture Notes in Mathematics*, vol 1317. Springer, Berlin, Heidelberg.