

Sparse Regression Codes

Сенин Игорь

Московский Физико-Технический Институт

senin.ia@phystech.edu

2 апреля 2024 г.

- Основные понятия теории кодирования
- Конструкция SPARC'ов
- Оптимальный декодировщик
- План работы на оставшийся семестр

Модель канала с шумом

Пусть задано множество слов \mathcal{A} , которое хотим кодировать; $|\mathcal{A}| = N$. \mathcal{B} , \mathcal{Y} - некоторые множества; \mathcal{B} - передаваемые символы; \mathcal{Y} - принимаемые символы. Пара (E, D) - кодировщик и декодировщик. $\alpha \xrightarrow{E} \beta \rightsquigarrow y \xrightarrow{D} \alpha'$, где $\beta \in \mathcal{B}^n$; $y \in \mathcal{Y}^n$; $\alpha, \alpha' \in \mathcal{A}$.

Определение

- Шум вида $y_i = \beta_i + w_i$, $w_i \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ — i.i.d., $i = 1, \dots, n$, будем называть **аддитивным белым гауссовским**, или просто **AWGN**.
- На канал накладывается **power constraint**: для *кодированного слова* $\alpha = \alpha_1 \dots \alpha_n$ должно выполняться $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \leq P$. P будем называть **мощностью** канала.
- Отношение сигнал-шум (**signal-to-noise ratio**): $snr = \frac{P}{\sigma^2}$.

Пропускная способность канала

Определение

Пропускной способностью гауссовского канала мощности P называется величина $C = \sup_{\xi: \mathbb{E}(\xi^2) \leq P} I(\xi; \eta)$, где супремум берётся по всем распределениям символов на входе; ξ - входное распределение, $\eta = \eta(\xi)$ - распределение на выходе. $I(\xi; \eta)$ - *взаимная информация* случайных величин (распределений) ξ, η .

Утверждение

Для модели AWGN $C = \frac{1}{2} \log(1 + \text{snr})$.

Определение

Пропускной способностью (эффективностью, rate) пары (E_N, D_N) называется $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{\log N}{n(N)}$. Будем обозначать $R = \frac{\log N}{n}$.

$\lambda_i = P(D(y) \neq a_i | \beta = E(a_i))$, где $a_i \in \mathcal{A} = \{a_1, \dots, a_N\}$

$$\lambda^{(n)} = \max_{i=1, \dots, N} \lambda_i$$

$$P_e^{(n)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \lambda_i$$

Эффективность R называется **достижимой**, если \exists посл-ть $(N = 2^{Rn}, n)$ -кодов, что $\lambda^{(n)} \rightarrow 0$.

Теорема Шеннона-Хартли

Теорема

C - точная верхняя грань всех достижимых R .

Для AWGN это означает, что

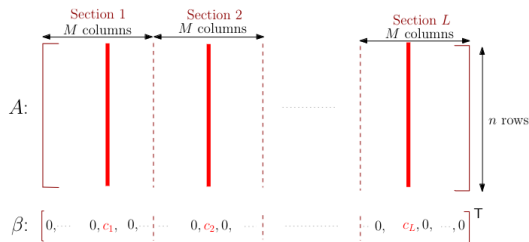
- 1 $\forall R < C \exists (E, D)$ с эффективностью R , для которых $\lambda^{(n)} \rightarrow 0$ и $P_e^{(n)} \rightarrow 0$.
- 2 Если же $R > C$, то $\forall (E, D)$ с эффективностью R выполняется $\lambda^{(n)} \geq \text{const}$ при всех достаточно больших N .

Цель - придумать код с быстрыми алгоритмами кодирования и декодирования, который (асимптотически) достигал бы пропускной способности гауссовского канала $\frac{1}{2} \log(1 + \text{snr})$.

Хотя примеры таких кодов существуют (например, **гауссовские коды** - Cover, Thomas), они не используются на практике в том числе из-за экспоненциальной сложности декодирования.

В SPARC'ах кодовые слова - вектора длины n вида $A\beta$, где A - матрица плана $n \times ML$, β - разреженный вектор длины ML .

A и β разбиты на L секций длины M , причём в каждой из L секций β ровно одна ненулевая координата c_l .



Параметры M , L , элементы A , c_1, \dots, c_L фиксируются и считаются известными.

Выбор параметров

- Элементы матрицы A выбираются i.i.d. $\mathcal{N}(0, \frac{1}{n})$.
- L выбирается $\Theta(n/\log n)$.
- $M = L^a$ для некоторой константы $a > 0$.

Благодаря такому выбору M и L размер матрицы A растёт полиномиально с n .

Общее число кодовых слов - M^L .

$$M^L = 2^{Rn} \Leftrightarrow L \log M = Rn$$

Как сравнивать перформанс декодеров в теории?

Пусть $\hat{\beta}$ - декодированное сообщение; β - истинное сообщение.

Введём $\mathcal{E}_{sec} := \frac{1}{L} \sum_{i=1}^L I\{\beta_i \neq \hat{\beta}_i\}$ - доля неправильно декодированных секций.

Цель: для заданного декодера D ограничить $P(\mathcal{E}_{sec} > \epsilon)$.

Обозначим через $\mathcal{B}_{M,L}$ множество всех кодовых слов. Пусть на $\mathcal{B}_{M,L}$ задано априорное равномерное распределение.

Декодировщик максимального правдоподобия минимизирует вероятность ошибки декодирования. О.Н.К. даёт оптимальную оценку:

$$\hat{\beta}_{opt} = \operatorname{argmin}_{\beta \in \mathcal{B}_{M,L}} \|y - A\beta\|^2.$$

Поскольку argmin берётся по дискретному множеству, аналитически решение не выражается. Поэтому лучше полного перебора β метода не существует.

Перформанс оптимального декодировщика

Фиксируются $c_l = \sqrt{\frac{nP}{L}}$.

Теорема

Пусть $M = L^a$, где $a \geq a_L^*(snr)$, $a_L^* = \max_{\gamma \in \{\frac{1}{L}, \dots, 1 - \frac{1}{L}\}} \frac{R \log(\frac{L}{L\gamma})}{D_1(C_\gamma - \gamma C, \frac{\gamma(1-\gamma)snr}{1+\gamma snr}) L \log L}$;
 $\Delta = C - R$ - строго положительный. Тогда для любой константы $\epsilon > 0$ выполняется $P(\mathcal{E}_{sec} \geq \epsilon) = e^{-nE(\epsilon, R)}$, где $E(\epsilon, R) = h(\epsilon, \Delta) - \frac{\log 2L}{n}$,
 $h(\epsilon, \Delta) = \min\{\epsilon \Delta w(snr), \frac{1}{4}g(\frac{\Delta}{2\sqrt{snr}})\}$.

Проще говоря, если правильно подобрать константы, то вероятность $\{\mathcal{E}_{sec} \geq \epsilon\}$ будет экспоненциально мала.

Конкатенация с кодом Рида-Соломона

От вероятности $P(\mathcal{E}_{\text{sec}} \geq \epsilon)$ можно перейти к вероятности ошибки декодирования: $P(\hat{\beta} \neq \beta)$.

Пусть $M = 2^m$. Рассмотрим $(n_{\text{out}}, k_{\text{out}}, n_{\text{out}} - k_{\text{out}} + 1)_M$ Р. С. код, где $n_{\text{out}} = M$; $k_{\text{out}} = \lceil (1 - \epsilon)M \rceil$.

Утверждение

Пусть SPARC - внутренний код с эффективностью R - построен так, что $R = \mathcal{C} - \Delta_n$, где Δ_n стремится к нулю медленнее $\frac{1}{\sqrt{n}}$ ($\frac{1}{\log n}$, $\frac{1}{n^{\frac{1}{4}}}$).

Тогда композиция с кодом Р.С. даёт код эффективности $(\mathcal{C} - \Delta_n)(1 - \Delta_n)$ с $P(\hat{\beta} \neq \beta) \sim e^{(-kn\Delta_n^2)}$, где k - положительная константа, не зависящая от n .

План работы на оставшийся семестр

- Lossy Compression с SPARC и AMP декодирование
- Подобраться ближе к \mathcal{C} на ограниченных n
- Исследовать SPARC на основе матриц Адамара