ITsMOre than a UNIVERSITY

Современная теория информации

Лекция 7. Кодирование с заданным критерием искажения. Квантование.

Содержание лекции

- Меры искажения.
- Функция скорость-искажение.
- Теоретическая функция скорость-искажение.
- Квантование.

Кодирование с заданным критерием искажения Меры искажения

- Рассмотрим множество $X = \{x\}$, элементами которого являются сообщения источника и множество $Y = \{y\}$, которое будем называть аппроксимирующим.
- Мера искажения $d_n(x,y)$ определяется как функция на множестве $X^n \times Y^n = \{(x,y), x \in X^n, y \in Y^n\}$ и обладает следующими ограничениями:
 - **①** Для любых $\mathbf{x} = (x_1, ..., x_n)$, $\mathbf{y} = (y_1, ..., y_n)$

$$d_n(\mathbf{x},\mathbf{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n d(x_i,y_i),$$

 $d(x,y) \ge 0$ для всех $x \in X, y \in Y$.

Кодирование с заданным критерием искажения Меры искажения

Вероятностная (Хеммингова) мера искажения:

$$d(x,y) = \begin{cases} 0, & x = y, \\ 1, & x \neq y. \end{cases}$$

$$d_n(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n d(x_i, y_i) \approx P(\mathbf{x} \neq \mathbf{y})$$

- ② Квадратичная мера искажения: $d(x,y) = (x-y)^2$. $d_n(x,y) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i y_i)^2$ мощность шума, который появляется в результате кодирования.
- $m{0}$ Абсолютная мера искажения: d(x,y) = |x-y|. $d_n(x,y) = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i y_i|$.

Кодирование с заданным критерием искажения Общая идея

- Последовательность сообщений источника разбивается на блоки длины n.
- ② Каждый из блоков x аппроксимируется последовательностью $y \in Y^n$.
- Аппроксимирующие подмножества выбираются из кодовой книги (дискретного подмножества) В = { \mathbf{b}_1, ..., \mathbf{b}_M } \subseteq Y^n, M = |B|.
- lacktriangle Задача кодера: выбрать наилучшее слово $m{b}_m$ из B и передать по каналу (сохранить) m, где $m=\arg\min_{i\in M}d_n(m{b}_i,m{x}).$
- ullet Декодер тоже хранит B и по индексу m выдаёт аппроксимирующую последовательность $oldsymbol{y} = oldsymbol{b}_m.$

Кодирование с заданным критерием искажения Общая идея

ullet Для передачи номера m достаточно $\lceil M
ceil$ бит, поэтому скорость кода

$$R = \frac{\log M}{n}$$
 бит/сообщение.

• При фиксированной кодовой книге и вероятностной модели источника p(x) можно подсчитать среднюю ошибку

$$D = E \{d_n(\mathbf{x}, \mathbf{b})\} = E \{d_n(\mathbf{x}, \mathbf{y}(\mathbf{x}))\},$$

где y(x) — аппроксимирующая последовательность, которую декодер выбирает для x.

Функция скорость-искажение

- Для заданного n можно варьировать различными B. В результате возникнут различные пары (D,R).
- Задача: минимизировать D при заданном R или минимизировать R при заданном D.
- ullet В итоге, можно получить функцию скорость-искажение R(D) (rate-distortion function) вида

$$R(D) = \inf_{n} \min_{B:D(R) < D} R_n(B),$$

где inf - нижняя грань.

ullet Также можно определить функцию искажение-скорость D(R).

Теоретическая функция скорость-искажение

• Как вычислить теоретико-информационную R(D) не привязанную к процедуре кодирования (без перебора всех возможных кодовых книг и т.д.)?

Средняя взаимная информация

ullet Взаимная информация для любой пары $(x,y)\in XY^1$

$$I(x;y) = I(x) - I(x|y) = \log \frac{p(x|y)}{p(x)}.$$

• Средняя взаимная информация:

$$I(X;Y) = \mathbb{E}[I(x;y)] = \sum_{x} \sum_{y} p(x,y) \log \frac{p(x,y)}{p(x)p(y)}.$$

- Симметричность: I(X; Y) = I(Y; X).
- Неотрицательность: $I(X; Y) \ge 0$.
- ullet Если X и Y независимы, то I(X;Y)=0.
- I(X; Y) = H(X) H(X|Y) = H(Y) H(Y|X) = H(X) + H(Y) H(XY)

Теоретическая функция скорость-искажение H(D)

- Y^n аппроксимирующее множество для X^n .
- $I(X^n; Y^n)$ среднее количество информации в Y^n об X^n , доставленное декодеру.
- Поэтому, затраты на одну букву составялют $\frac{1}{n}I(X^n;Y^n)$
- Пусть $\phi_n(y|x)$ условные вероятности, соответствующие всем возможным способам кодирования.
- ullet Нас интересуют только такие ϕ_n , что $D(\phi_n) \leq D$, поэтому H(D) определяется как

$$H(D) = \inf_{n} \quad \min_{\phi_n: D(\phi_n) \leq D} \quad \frac{1}{n} I(X^n; Y^n).$$

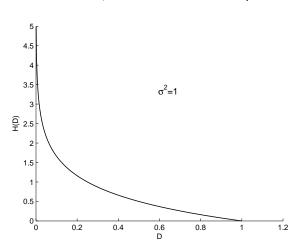
Теоретическая функция скорость-искажение H(D)

- $H(D) \ge 0$.
- H(D) невозрастающая функция от D.
- Для стационарного источника без памяти

$$H(D) = \min_{\phi: D(\phi) \le D} I(X; Y).$$

Кодирование с заданным критерием искажения H(D) для Гауссовского источника

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}, \quad H(D) = \begin{cases} \frac{1}{2}\log\frac{\sigma^2}{D}, & 0 \le D \le \sigma^2\\ 0, & D > \sigma^2 \end{cases}$$



Прямая и обратная теоремы кодирования для постоянного источника

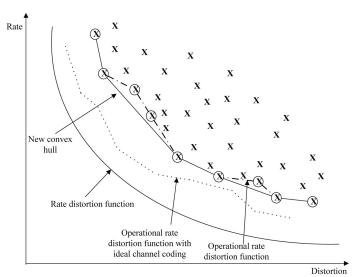
Теорема

Пусть заданы дискретный алфавит постоянного источника $X=\{x\}$, аппроксимирующий алфавит $Y=\{y\}$ и мера искажения $\{d(x,y),x\in X,y\in Y\}$. Для любого кода со скоростью R и средней ошибкой D имеет место неравенство $R\geq H(D)$.

Теорема

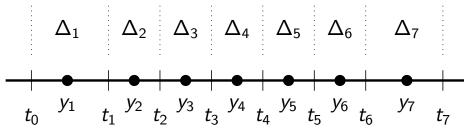
Для дискретного постоянного источника $X = \{x, p(x)\}$, аппроксимирующего множества $Y = \{y\}$ и меры искажения d(x,y), для любых положительных ϵ, δ найдётся достаточно большое число n_0 , такое что, при $n \geq n_0$ при любом заданном D найдётся код со скоростью $R \leq H(D) + \delta$ и средним искажением не больше $D + \epsilon$.

Теоретическая функция скорость-искажение H(D)



- Квантование отвечает за аппроксимацию входного вектора x вектором y.
- Виды квантования:
 - ▶ Скалярное, если входные символы обрабатываются независимо.
 - Равномерное.
 - ★ Неравномерное.
 - ▶ Векторное, если входные символы обрабатываются блоками.

Равномерное скалярное квантование



- ullet Область значений $x\in X, X=(-\infty,\infty)$ разбивается на отрезки (кванты) одинаковой длины $\Delta=t_m-t_{m-1}$.
- На стороне кодера, для очередного значения x_i определяется соответствующий квант Δ_m , номер которого передаётся декодеру.
- Декодер по номеру кванта m однозначно определяет соответствующее аппроксимирующее значение y_i , например, $y_i = \frac{t_m + t_{m-1}}{2}$.

Равномерное скалярное квантование

- Пусть $x \in X$ непрерывная величина с плотностью распределения f(x).
- ullet Допустим, что Δ принимает небольшие значения (точность квантования высока). В этом случае плотность распределения можно считать постоянной в пределах кванта, т.е., $f(x) \approx f(y_i)$.
- Тогда вероятность попадания в квант і равна

$$p_j = \int_{b_{i-1}}^{b_i} f(x) dx \approx \Delta f(y_j).$$

ullet Тогда искажение D можно оценить как

$$D = \sum_{j} \int_{I_{j}} (x - y_{j})^{2} f(x) dx = \sum_{j} \int_{I_{j}} (x - y_{j})^{2} f(y_{j}) dx \approx$$

$$\approx \sum_{j} \frac{p_{j}}{\Delta} \int_{y_{j} - \Delta/2}^{y_{j} + \Delta/2} (x - y_{j})^{2} dx = \sum_{j} \frac{p_{j}}{\Delta} \frac{(x - y_{j})^{3}}{3} |_{y_{j} - \Delta/2}^{y_{j} + \Delta/2} = \frac{\Delta^{2}}{12}.$$

Равномерное скалярное квантование

- $D \approx \frac{\Delta^2}{12}$.
- Скорость можно оценить как

$$R = -\sum_{j} p_{j} \log p_{j} \approx -\sum_{j} p_{j} \log(\Delta f(y_{j})) =$$

$$= -\sum_{j} p_{j} \int_{I_{j}} f(x) \log(\Delta f(y_{j})) dx \approx -\sum_{j} p_{j} \int_{I_{j}} f(x) \log(\Delta f(x)) dx =$$

$$-\int_{X} f(x) \log f(x) dx - \log \Delta = h(X) - \log \Delta.$$

Равномерное скалярное квантование

• Граница Шеннона. Функция скорость-искажение источника независимых сл. величин с дисперсией σ^2 и дифференциальной энтропией h(X) при квадратическом критерии качества удовлетворяет неравенству

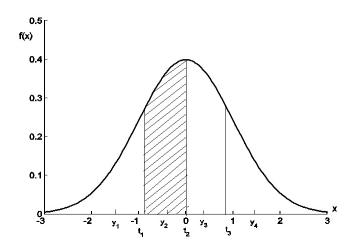
$$H(D) \ge h(X) - \frac{1}{2} \log \sqrt{2\pi eD}$$

• Выигрыш от других других типов квантования (векторного) при $\Delta \to 0$ можно оценить как

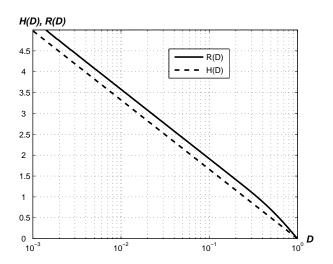
$$R(D) - H(D) \le \frac{1}{2} \log \frac{\pi e}{6} = 0.2546.$$

• В итоге получим, что максимальный выигрыш за счет векторного квантования равен 0.2546 бит на сивмол.

Кодирование с заданным критерием искажения Неравномерное скалярное квантование



Скалярное квантование для Гауссовского источника



Сравнение со скалярным квантованием

Скалярное квантование	Векторное квантование
Аппроксимирующие значения	Кодовая книга $B = \{oldsymbol{b}_i\} \subset X^n$
$Y = \{y_i\} \subset X$	
Y = M	B =M
$R = H(Y) \leq \log M$	$R = \frac{H(B)}{n} \le \frac{\log M}{n}$
Кванты Δ_i	Решающие области S_i

Постановка задачи

Искажение:

$$D = \frac{1}{n} \sum_{j} \sum_{\mathbf{x} \in S_j} \|\mathbf{x} - \mathbf{b}_j\|^2 p(\mathbf{x})$$
 (1)

Если $p(\mathbf{x}) = \frac{1}{|S_j|}$, то приравнивая производные (1) по \mathbf{b}_j к нулю, получим:

$$m{b}_j = rac{\displaystyle\sum_{m{x} \in S_j} m{x}}{|S_j|}, \quad j = 1, ..., M.$$

Для $m{x}$ выбирается кодовое слово $m{c}_i$, такое что

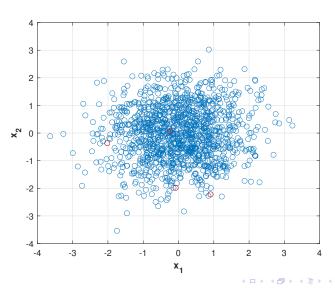
$$||x-c_i||^2 \leq ||x-c_j||^2$$
,

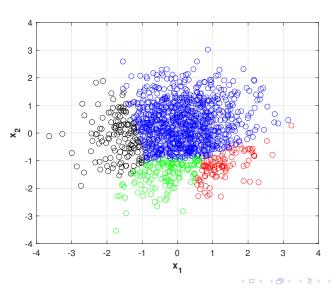
при $i \neq j$. Это неравенство определяет границы разрешающей области S_i от S_j .

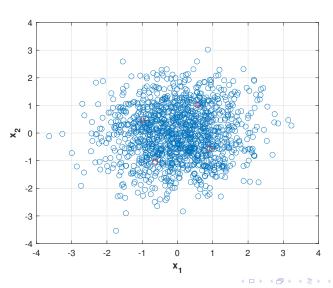
Алгоритм Линде-Бузо-Грея (минимизирует D при заданном M)

```
Input: Векторы (x_1,...,x_K), x_i \in X^n, объём книги M, \varepsilon, T.
 1: D \leftarrow \infty, D_c \leftarrow \max_{i=1}^{N} ||\mathbf{x}_i||^2.
 2: Выбрать начальные b_i, i = 1, ..., M..
 3: while D - D_c > \varepsilon and t < T do
 4:
         for i=1,...,M do
 5:
             N_i \leftarrow 0, s_i \leftarrow 0
 6:
         end for
 7:
       D_c \leftarrow D D \leftarrow 0
 8:
         for i=1... K do
 9:
             Найти s_i, ближайший к x_i.
             D \leftarrow D + \|\mathbf{x}_i - \mathbf{b}_i\|^2
10:
11:
             s_i \leftarrow s_i + x_i
12:
             N_i \leftarrow N_i + 1
         end for
13:
14:
         for i=1...M do
             \boldsymbol{b}_i = \boldsymbol{s}_i/N_i
15:
16:
         end for
17:
      D \leftarrow D/K.
18:
          t \leftarrow t + 1
```

19: end while







Алгоритм Линде-Бузо-Грея. Изменение D на итерации t

