

Заметки к курсу „Теория информации“. Лекции 1-6

А. Смаль

19 февраля 2020 г.

Аннотация

Курс посвящён изучению подходов к определению понятия „количество информации“. Последовательность изложения материала данного курса основана на классической статье Колмогорова „Три подхода к определению понятия количества информации“ (1965).

В курсе будет рассмотрено три подхода к определению „количества информации“: комбинаторный (информация по Хартли), вероятностный (энтропия Шеннона) и алгоритмический (Колмогоровская сложность). Кроме этого мы поговорим про различные применения аппарата теории информации в различных областях компьютерных наук: в криптографии, в коммуникационной сложности, в теории кодирования, в теории конечных автоматов, в теории сложности вычислений и некоторых других.

Содержание

1. Комбинаторный подход	3
1.1. Информация по Хартли	3
1.2. Применение: игра в 10 вопросов	4
1.3. Цена информации	4
2. Вероятностный подход	5
2.1. Энтропия Шэннона	5
2.2. Взаимная информация	9
3. Кодирование	10
3.1. Однозначно декодируемые коды	10
3.2. Код Шеннона-Фано	12
3.3. Код Хаффмана	13
3.4. Арифметическое кодирование	13
3.5. Блочные коды с ошибками	14
4. Свойства распределений	16
4.1. Энтропийные профили	16
4.2. Неравенства о тройках	22
4.3. Условное неравенство о четвёрке	24
5. Криптография	25
5.1. Шифрования с закрытым ключом	25
5.2. Схемы разделения секрета	26
6. Коммуникационная сложность	31
6.1. Нижние оценки	32

1. Комбинаторный подход

1.1. Информация по Хартли

Пусть задано некоторое конечное множество A — *множество исходов*.

Определение 1.1 (1928). Определим *количество информации в A* как $\chi(A) = \log_2 |A|$ (мы будем измерять количество информации в битах, поэтому все логарифмы будут по основанию 2, для измерения в байтах нужно выбрать основание 256).

Если про некоторый $x \in A$ стало известно, что $x \in B$, то теперь для идентификации x нам достаточно $\chi(A \cap B) = \log |A \cap B|$ битов, т.е. нам сообщили $\chi(A) - \chi(A \cap B)$ битов информации.

Пример 1.1. Предположим, что мы хотим узнать некоторое неизвестное упорядочение множества $\{a_1, a_2, \dots, a_5\}$. Нам стало известно, что $a_1 > a_2$ или $a_3 > a_4$. Сколько битов информации мы узнали? Множество A состоит из 5! перестановок, множество B — из перестановок, которые удовлетворяют новому условию. Легко проверить, что $|B| = 90$. Итого мы узнали $\log 120 - \log 90 = \log(4/3)$ битов.

Пусть $A \subset \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^*$. Обозначим через $\pi_1(A)$ и $\pi_2(A)$ проекции множества A на первую и вторую координату соответственно, а $\chi_1(A) = \log |\pi_1(A)|$ и $\chi_2(A) = \log |\pi_2(A)|$ — количество информации в них по Хартли.

Теорема 1.1. $\chi(A) \leq \chi_1(A) + \chi_2(A)$.

Определение 1.2. Количество информации в второй координате $A \subset \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^*$ при известной первой

$$\chi_{2|1} = \log \left(\max_{a \in \pi_1(A)} |\{x \mid (a, x) \in A\}| \right).$$

Теорема 1.2. $\chi(A) \leq \chi_1(A) + \chi_{2|1}(A)$.

Теорема 1.3. Для $A \subset \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^*$

$$2 \cdot \chi(A) \leq \chi_{12}(A) + \chi_{13}(A) + \chi_{23}(A).$$

Следствие 1.1. Квадрат объёма трёхмерного тела не превосходит произведение площадей его проекций на координатные плоскости.

Утверждение 1.1. Если $f : X \rightarrow Y$

1. является сюръекцией, то $\chi(Y) \leq \chi(X)$,

2. является инъекцией, то $\chi(X) \leq \chi(Y)$.

1.2. Применение: игра в 10 вопросов

Сколько вопросов на ДА/НЕТ нужно задать, чтобы определить загаданное число от 1 до N , если (а) можно задавать вопросы адаптивно; (б) вопросы нужно написать на бумажке заранее.

Оценка $\lceil \log N \rceil$ достигается в обоих случаях, если задавать вопросы про биты двоичного представления загаданного числа.

Докажем нижнюю оценку. Пусть $A = [N]$. Множество $Q = \{(q_1, q_2, \dots, q_k)\}$ — множество протоколов (ответы на вопросы). Можно рассматривать A и Q как проекции некоторого множества исходов игры S на разные координаты. Тогда верны следующие неравенства:

- $\chi_Q(S) = \chi(Q) \leq \chi_1(Q) + \chi_2(Q) + \dots + \chi_k(Q) \leq k$,
- $\chi_A(S) = \chi(A) \leq \chi(S) \leq \chi_Q(S) + \chi_{A|Q}(S) \leq k + 0 = k$.

Таким образом получаем, что $\log N = \chi(A) \leq k$.

1.3. Цена информации

Пусть загадано некоторое целое число от 1 до n (где $n \geq 2$). Разрешается задавать любые вопросы с ответами ДА/НЕТ. При ответе ДА мы заплатим 1 рубль, а при ответе НЕТ — два рубля. Сколько необходимо и достаточно заплатить для отгадывания числа?

Верхняя оценка. Будем задавать вопросы так, чтобы отрицательные ответы приносили в два раза больше информации, чем положительные. Тогда за каждый бит информации мы заплатим некоторое константное количество рублей c . Пусть все вопросы будут вида „ $x \in T$?“. Потребуем, чтобы

$$2 \cdot (\log |X| - \log |X \cap T|) = \log |X| - \log |X \cap \bar{T}|.$$

Пусть $|X \cap T| = \alpha |X|$, тогда $|X \cap \bar{T}| = (1 - \alpha) |X|$, таким образом получается уравнение

$$2 \log(1/\alpha) = \log(1/(1 - \alpha)),$$

эквивалентное квадратному уравнению

$$\alpha^2 = 1 - \alpha.$$

Из двух корней нас интересует тот, что меньше 1, т.е. $\alpha = (\sqrt{5} - 1)/2$. Следовательно при любом ответе мы заплатим $c = 1/(-\log \alpha) \approx 1.44$ рублей за бит, а в целом — $c \log n$ рублей.

В этой оценке мы полностью проигнорировали вопросы округления. Действительно, у нас никогда получится разделить множество из n элементов на два в отношении

$\alpha : (1 - \alpha)$, т.к. α — иррациональное. Поэтому на каждом вопросе будет накапливаться некоторая ошибка округления. Давайте вместо вопросов принадлежности некоторому подмножеству T множества X будем задавать вопрос о принадлежности отрезку с вещественными координатами. Начнём с отрезок $S = [1, n]$ и будем каждый раз уменьшать его в $1/\alpha$ раз, т.е. первым вопросом спросим, принадлежит ли x отрезку $S' = [1, 1 + \alpha(n - 1)]$. Длина отрезка S' в $1/\alpha$ раз меньше длины отрезка S . Продолжим действовать так же до тех пор, пока длина отрезка не станет меньше 1 — в этом случае x определено однозначно. После каждого вопроса длина отрезка уменьшается максимум в $1/(1 - \alpha) = 1/\alpha^2$, поэтому длина последнего отрезка не меньше α^2 . Таким образом длина отрезка сократится не более, чем в $(n - 1)/\alpha^2$ раз. Поскольку мы каждый раз выбирали отрезки так, чтобы платить c рублей за уменьшение $\log |S|$ на 1, то в сумме заплатим не более

$$c \log((n - 1)/\alpha^2) = c \log(n - 1) - 2c \log \alpha = c \log(n - 1) + 2.$$

При любом исходе мы заплатим целое число рублей, поэтому эту оценку можно уточнить до $\lfloor c \log(n - 1) \rfloor + 2$.

Нижняя оценка. Применим рассуждение про злонамеренного противника (adversary argument). Пусть противник выбирает ответ ДА/НЕТ в зависимости от того, какое из двух значений $1/(\log |X| - \log |X \cap T|)$ и $2/(\log |X| - \log |X \cap \bar{T}|)$ больше. При любых X , T одно из этих значений не меньше $c = 1/(-\log \alpha)$. Таким образом мы заставляем алгоритм платить не менее c рублей за бит, а значит любой алгоритм в худшем случае заплатит $\lceil c \log n \rceil$ рублей.

2. Вероятностный подход

2.1. Энтропия Шеннона

Энтропия Шеннона определяет количество информации $H(\alpha)$ в распределении вероятностей для некоторой случайной величины α . Пусть α принимает значения из множества $\{a_1, a_2, \dots, a_k\}$ с вероятностями $\{p_1, p_2, \dots, p_k\}$, $p_i \geq 0$, $\sum_i p_i = 1$.

Нам бы хотелось, чтобы это определение согласовывалось с определением Хартли, т.е. имеют место следующие „граничные условия“:

- если $p_1 = \dots = p_k$, то $H(\alpha) = \log k$,
- если $p_1 = 1, p_2 = \dots = p_k = 0$, то $H(\alpha) = 0$.

Будем искать $H(\alpha)$ в виде математического ожидания информации, которую мы получаем от каждого исхода.

$$H(\alpha) = \sum_i p_i \cdot (\text{информация в } a_i).$$

Как оценить, сколько информации в исходе a_i ? Пусть U — всё пространство элементарных исходов, все исходы которого равновероятны. Тогда событию $\alpha = a_i$ соответствует множеству элементарных исходов меры p_i . Соответственно, если случилось событие $\alpha = a_i$, то размер множества согласованных с этим событием исходов уменьшается с $|U|$ до $p_i|U|$, т.е. событие $\alpha = a_i$ сообщает нам $\log |U| - \log(p_i|U|) = \log \frac{1}{p_i}$ битов информации. Пусть теперь элементарные исходы не равновероятны. В этом случае событие $\alpha = a_i$ сообщает нам информацию, которая уменьшает меру множества возможных исходов в $1/p_i$ раз, т.е. опять получаем $\log 1 - \log p_i = \log \frac{1}{p_i}$. Это приводит нас к следующему определению.

Определение 2.1 (1948). Энтропия Шеннона случайной величины α

$$H(\alpha) = \sum_{i=1}^k p_i \cdot \log \frac{1}{p_i}.$$

(По непрерывности доопределим $0 \cdot \log \frac{1}{0} = 0$.)

Можно вывести это соотношение из определения информации по Хартли другим способом. Пусть W_n — это множество всех слов длины n состоящих из букв $\{a_1, a_2, \dots, a_k\}$, где каждая буква a_i встречается ровно $n_i = p_i \cdot n$ раз (будем считать, что вероятности p_i рациональны, и что множество W_n определено только тогда, когда все n_i целые). Информация по Хартли в W_n

$$\chi(W_n) = \log |W_n| = \log \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!}.$$

Это выражение можно оценить при помощи формулы Стирлинга.

$$\begin{aligned} \chi(W_n) &= \log \frac{\text{poly}(n) \cdot (n/e)^n}{\text{poly}(n) \cdot (n_1/e)^{n_1} \cdot (n_2/e)^{n_2} \dots (n_k/e)^{n_k}} = \\ &= \log \left(\left(\frac{n}{n_1} \right)^{n_1} \cdot \left(\frac{n}{n_2} \right)^{n_2} \dots \left(\frac{n}{n_k} \right)^{n_k} \right) + O(\log n) = \\ &= \log \left(\left(\frac{1}{p_1} \right)^{p_1 \cdot n} \cdot \left(\frac{1}{p_2} \right)^{p_2 \cdot n} \dots \left(\frac{1}{p_k} \right)^{p_k \cdot n} \right) + O(\log n) = \\ &= n \cdot \sum_{i=1}^k p_i \cdot \log \frac{1}{p_i} + O(\log n). \end{aligned}$$

В среднем на один символ приходится $\chi(W_n)/n$ битов информации. В пределе получаем

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\chi(W_n)}{n} = \sum_{i=1}^k p_i \cdot \log \frac{1}{p_i} = H(\alpha)$$

(предел нужно брать по бесконечной подпоследовательности натуральных чисел n таких, для которых все $\{n_i\}$ — целые).

Лемма 2.1. Для энтропии Шеннона выполняются следующие соотношения.

- $H(\alpha) \geq 0$, причём $H(\alpha) = 0 \iff$ распределение α вырождено.
- $H(\alpha) \leq \log k$, причём $H(\alpha) = \log k \iff$ величина α распределена равномерно.

Для доказательства нам потребуется следующая теорема.

Теорема 2.1 (Неравенство Йенсена). Пусть функция $f(x)$ является вогнутой на некотором промежутке \mathcal{X} и числа $q_1, q_2, \dots, q_n > 0$ таковы, что $q_1 + \dots + q_n = 1$. Тогда для любых x_1, x_2, \dots, x_n из промежутка \mathcal{X} выполняется неравенство:

$$\sum_{i=1}^n q_i f(x_i) \leq f\left(\sum_{i=1}^n q_i x_i\right).$$

Доказательство леммы 2.1. Первое свойство следует напрямую из определения: каждый член суммы $H(\alpha)$ неотрицателен и равен нулю только в случае, если $p_i = 0$ или $p_i = 1$.

Для доказательства второго неравенства перенесём всё в левую часть и применим неравенство Йенсена:

$$H(\alpha) - \log k = \sum_{i=1}^k p_k \cdot \log \frac{1}{p_i} - \sum_{i=1}^k p_i \cdot \log k = \sum_{i=1}^k p_k \cdot \log \frac{1}{p_i k} \leq \log \left(\sum_{i=1}^k p_i \frac{1}{p_i k} \right) = \log 1 = 0.$$

□

Энтропию совместного распределения пары случайных величин α и β будем обозначать $H(\alpha, \beta)$.

Лемма 2.2. Выполняются следующие свойства:

- $H(\alpha, \beta) \leq H(\alpha) + H(\beta)$, причём равенство достигается тогда и только тогда, когда случайные величины независимы;
- $H(\alpha) \leq H(\alpha, \beta)$, причём равенство достигается тогда и только тогда, когда β полностью определяется значением α , т.е. $\beta = f(\alpha)$.

Доказательство. Введём обозначения для вероятностей событий совместного распределения вероятностей (α, β) . Пусть пара (a_i, b_j) имеет вероятность $p_{i,j}$, событие $[\alpha = a_i]$ имеет вероятность $p_{i,*} = p_{i,1} + \dots + p_{i,n}$, а событие $[\beta = b_j]$ — вероятность $p_{*,j} = p_{1,j} + \dots + p_{k,j}$. В этих обозначениях неравенство $H(\alpha, \beta) \leq H(\alpha) + H(\beta)$ переписывается как

$$\sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \log \frac{1}{p_{i,j}} \leq \sum_i \sum_j p_{i,j} \cdot \log \frac{1}{p_{i,*}} + \sum_j \sum_i p_{i,j} \cdot \log \frac{1}{p_{*,j}}.$$

Перенесём всё в левую часть и применим неравенство Йенсена.

$$\begin{aligned} \sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \log \frac{p_{i,*} \cdot p_{*,j}}{p_{i,j}} &\leq \log \left(\sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \frac{p_{i,*} \cdot p_{*,j}}{p_{i,j}} \right) = \log \left(\sum_{i,j} p_{i,*} \cdot p_{*,j} \right) = \\ &= \log \left(\underbrace{\left(\sum_i p_{i,*} \right)}_1 \cdot \underbrace{\left(\sum_j p_{*,j} \right)}_1 \right) = 0. \end{aligned}$$

Равенство в неравенстве Йенсена для $f(x) = \log(x)$ достигается только, если все точки равны, т.е. для любых i, j $\frac{p_{i,*} p_{*,j}}{p_{i,j}} = c$ для некоторой константы c . Несложно заметить, что $c = 1$, т.к. выполняется следующее равенство $\sum_{i,j} p_{i,*} p_{*,j} = c \sum_{i,j} p_{i,j}$ в котором обе суммы равны 1. Таким образом в случае равенства α и β независимы.

Доказательство второго свойства мы получим как следствие из свойств условной энтропии. \square

Определение 2.2. Энтропия α при условии $\beta = b_j$

$$H(\alpha \mid \beta = b_j) = \sum_i \Pr[\alpha = a_i \mid \beta = b_j] \cdot \log \frac{1}{\Pr[\alpha = a_i \mid \beta = b_j]}.$$

Определение 2.3. Условная (относительная) энтропия α относительно β

$$H(\alpha \mid \beta) = \sum_j \Pr[\beta = b_j] \cdot H(\alpha \mid \beta = b_j).$$

Другими словами

$$H(\alpha \mid \beta) = \mathbb{E}_{b_j \leftarrow \beta} [H(\alpha \mid \beta = b_j)].$$

Если подставить определение 2.2, то можно получить выражение для условной энтропии через отдельные вероятности событий.

$$H(\alpha \mid \beta) = \sum_j \Pr[\beta = b_j] \cdot \sum_i \Pr[\alpha = a_i \mid \beta = b_j] \cdot \log \frac{1}{\Pr[\alpha = a_i \mid \beta = b_j]} = \sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \log \frac{p_{*,j}}{p_{i,j}}.$$

Лемма 2.3. Условная энтропия обладает следующими свойствами.

- $H(\alpha \mid \beta) \geq 0$.
- $H(\alpha \mid \beta) = 0 \iff \alpha$ однозначно определяется по β .
- $H(\alpha, \beta) = H(\beta) + H(\alpha \mid \beta) = H(\alpha) + H(\beta \mid \alpha)$.

Доказательство. Первое свойство выполняется, т.к. условная энтропия это матожидание неотрицательной случайной величины. Второе свойство объясняется тем, что для любого j распределение $\langle \alpha \mid \beta = b_j \rangle$ имеет нулевую энтропию, т.е. распределение вырождено и каждому b_j соответствует ровно один a_i . Третье свойство следует из следующего равенства.

$$\sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \log \frac{1}{p_{i,j}} = \sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \log \frac{1}{p_{*,j}} + \sum_{i,j} p_{i,j} \cdot \log \frac{p_{*,j}}{p_{i,j}}.$$

(Нужна аккуратность, если есть строки, которые состоят из одних нулей, т.е. $p_{*,j} = 0$ — такие строки не нужно включать в эти суммы.) \square

Следствие 2.1. $H(\alpha, \beta) \geq H(\alpha)$, причём равенство достигается тогда и только тогда, когда $\beta = f(\alpha)$.

Доказательство. $H(\alpha, \beta) - H(\alpha) = H(\beta \mid \alpha) \geq 0$. По второму свойству условной энтропии равенство достигается тогда и только тогда, когда $\beta = f(\alpha)$. \square

2.2. Взаимная информация

Определение 2.4. *Информация в α о величине β* определяется следующим соотношением:

$$I(\alpha : \beta) = H(\beta) - H(\beta \mid \alpha).$$

Эту величину так же называют *взаимной информацией случайных величин α и β* .

Лемма 2.4. *Для взаимной информации выполняются следующие соотношения.*

1. $I(\alpha : \beta) \leq H(\alpha)$.
2. $I(\alpha : \beta) \leq H(\beta)$.
3. $I(\alpha : \alpha) = H(\alpha)$.
4. $I(\alpha : \beta) = I(\beta : \alpha)$.
5. $I(\alpha : \beta) = H(\alpha) + H(\beta) - H(\alpha, \beta)$.

Определение 2.5. Пусть α, β, γ — случайные величины. Определим *взаимную информацию в α о β при условии γ* .

1. $I(\alpha : \beta \mid \gamma) = H(\beta \mid \gamma) - H(\beta \mid \alpha, \gamma)$.
2. $I(\alpha : \beta \mid \gamma) = \sum_{\ell} I(\alpha : \beta \mid \gamma = c_{\ell}) \cdot \Pr[\gamma = c_{\ell}]$.
3. $I(\alpha : \beta \mid \gamma) = H(\alpha \mid \gamma) + H(\beta \mid \gamma) - H(\alpha, \beta \mid \gamma)$.
4. $I(\alpha : \beta \mid \gamma) = H(\alpha, \gamma) + H(\beta, \gamma) - H(\alpha, \beta, \gamma) - H(\gamma)$.

Лемма 2.5. *Все определения условной взаимной информации эквивалентны.*

Доказательство. (3) \iff (4).

$$(3) = H(\alpha | \gamma) + H(\beta | \gamma) - H(\alpha, \beta | \gamma) = H(\alpha, \gamma) - H(\gamma) + H(\beta, \gamma) - H(\gamma) - H(\alpha, \beta, \gamma) + H(\gamma).$$

□

Утверждение 2.1 (chain rule for mutual information). *Имеют место следующие соотношения:*

1. $I((\alpha, \beta) : \gamma) = I(\alpha : \gamma) + I(\beta : \gamma | \alpha)$.
2. $I((\alpha, \beta) : \gamma | \delta) = I(\alpha : \gamma | \delta) + I(\beta : \gamma | \alpha, \delta)$.

3. Кодирование

3.1. Однозначно декодируемые коды

Определение 3.1. Будем называть *кодом* функцию $C : \{a_1, a_2, \dots, a_n\} \rightarrow \{0, 1\}^*$, сопоставляющую буквам некоторого алфавита *кодовые слова*. Если любое сообщение, которое получено применением кода C , декодируется однозначно (т.е. только единственным образом разрезается на образы C), то такой код называется *однозначно декодируемым*.

Определение 3.2. Код называется *префиксным* (*беспрефиксным*, *prefix-free*), если никакое кодовое слово не является префиксом другого кодового слова.

Теорема 3.1 (Неравенство Крафта-Макмилана). *Для любого однозначно декодируемого кода со множеством кодовых слов $\{c_1, c_2, \dots, c_n\}$ выполняется следующее неравенство:*

$$\sum_{i=1}^n 2^{-|c_i|} \leq 1.$$

Лемма 3.1. *Для префиксных кодов верно неравенство Крафта-Макмилана.*

Доказательство. Рассмотрим дерево префиксного кода и посчитаем суммарную меру поддеревьев, которые соответствуют кодовым словам. □

Утверждение 3.1. *Для префиксных кодов верно и обратное: если есть набор целых чисел $\{\ell_1, \ell_2, \dots, \ell_n\}$, удовлетворяющие неравенству Крафта-Макмилана*

$$\sum_{i=1}^n 2^{-\ell_i} \leq 1,$$

то существует префиксный код с кодовыми словами $\{c_1, c_2, \dots, c_n\}$, где $|c_i| = \ell_i$.

Доказательство. Отсортируем ℓ_i по возрастанию и будем развешивать их в бесконечном двоичном дереве, выбирая каждый раз самый левый свободный узел соответствующей меры. Можно заметить, что мы всегда сможем найти такой узел. □

Следствие 3.1. Для любого однозначно декодируемого кода существует префиксный код с теми же длинами кодовых слов.

Доказательства теоремы 3.1. Сопоставим кодовым словам $\{c_i\}$ мономы $\{p_i\}$ от переменных x и y таким образом, что каждый '0' в кодовом слове соответствует x , а каждая '1' — y :

$$c_i = 0110101 \implies p_i(x, y) = xyuxyxy.$$

Рассмотрим следующее выражение для некоторого L .

$$\left(\sum_{i=1}^n p_i(x, y) \right)^L = \sum_{\ell=L}^{\max |c_i| \cdot L} M_\ell(x, y),$$

где M_ℓ обозначает сумму всех получившихся мономов степени ℓ . Заметим, что в каждом M_ℓ не более 2^ℓ мономов: в противном случае код не был бы однозначно декодируемым — каждый моном (без учёта коммутативности и ассоциативности) мог получиться не более одного раза.

Теперь рассмотрим значение этого выражения при $x = y = \frac{1}{2}$.

$$\left(\sum_{i=1}^n p_i\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) \right)^L = \sum_{\ell=L}^{\max |c_i| \cdot L} M_\ell\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) \leq \sum_{\ell=L}^{\max |c_i| \cdot L} (2^{-\ell} \cdot 2^\ell) \leq L \cdot \max |c_i| = O(L). \quad (1)$$

Предположим теперь, что неравенство Крафта-Макмилана не выполняется, т.е.

$$q = \sum_{i=1}^n p_i(1/2, 1/2) = \sum_{i=1}^n 2^{-|c_i|} > 1.$$

Сравнивая это с (1) получаем противоречие: $q^L = O(L)$ (левая часть растёт экспоненциально, а правая — линейно). \square

Пусть для каждого символа алфавита задана вероятность p_i . Нас будут интересовать самые короткие в среднем коды, т.е. такие, что

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot |c_i| \rightarrow \min.$$

Теорема 3.2 (Шеннон). Для любого однозначно декодируемого кода выполняется

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot |c_i| \geq \sum_{i=1}^n p_i \cdot \log \frac{1}{p_i}.$$

Доказательство. Перенесём всё в правую часть и применим неравенство Йенсена:

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot \log \frac{2^{-|c_i|}}{p_i} \leq \log \sum_{i=1}^n \left(p_i \frac{2^{-|c_i|}}{p_i} \right) = \log \sum_{i=1}^n 2^{-|c_i|} \leq \log 1 = 0.$$

\square

Теорема 3.3 (Шеннон). Для любого распределения вероятностей $\{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ существует однозначно декодируемый/префиксный код $\{c_1, c_2, \dots, c_n\}$, такой что

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot |c_i| \leq \sum_{i=1}^n p_i \cdot \log \frac{1}{p_i} + 1.$$

Замечание 3.1. От '+1' в правой части никак не избавиться: например, если у нас только два символа в алфавите, то $\sum p_i \cdot |c_i| = 1$, в то время как $\sum p_i \log \frac{1}{p_i}$ может быть сколько угодно близко к нулю.

Доказательство. Покажем, что найдутся $\{c_1, c_2, \dots, c_n\}$ такие, что $|c_i| = \lceil \log \frac{1}{p_i} \rceil$. Код существует, т.к. для длин c_i выполняется неравенство Крафта-Макмилана:

$$\sum_{i=1}^n 2^{-|c_i|} = \sum_{i=1}^n 2^{-\lceil \log \frac{1}{p_i} \rceil} \leq \sum_{i=1}^n 2^{-\log \frac{1}{p_i}} = \sum_{i=1}^n p_i = 1.$$

Теперь оценим среднюю длину кода:

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot |c_i| = \sum_{i=1}^n p_i \cdot \lceil \log \frac{1}{p_i} \rceil < \sum_{i=1}^n p_i \cdot (\log \frac{1}{p_i} + 1) = \left(\sum_{i=1}^n p_i \cdot \log \frac{1}{p_i} \right) + 1.$$

□

3.2. Код Шеннона-Фано

Упорядочим вероятности символов по убыванию: $p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_n$. Уложим на прямой без пропусков отрезки длиной p_1, p_2, \dots, p_n и обозначим i -ый отрезок через S_i , а их объединение — через S . Коды тех букв a_i , для которых отрезок S_i попал в левую половину S , будут начинаться с '0', а коды тех букв, для которых отрезок S_i попал в правую часть S — с '1'. Центральный отрезок может не попасть целиком в одну из половин S . Если центральный отрезок является первым или последним, то начнём его код, соответственно, с '0' или '1'. В противном случае отнесём его в произвольную половину S . Далее применяем эту стратегию отдельно для букв из левой половины S и отдельно для правой половины S . Повторяем так пока не получим уникальные коды для всех символов.

Определение 3.3. Будем называть кодирование, при котором для некоторой константы c и для всех i выполняется $|c_i| \leq -\log p_i + c$, *сбалансированным*.

Теорема 3.4 (Шеннон). Средняя длина кода Шеннона-Фано близка к энтропии, но не обязательно оптимальна:

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot |c_i| = H + O(1).$$

3.3. Код Хаффмана

Определение 3.4. Будем строить код Хаффмана по индукции. При $n = 2$ коды $c_1 = \langle 0 \rangle$, $c_2 = \langle 1 \rangle$. При $n > 2$ будем предполагать, что вероятности упорядочены по убыванию $p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_n$. Заменяем символы a_{n-1} и a_n на символ a'_{n-1} с вероятностью $p'_{n-1} = p_{n-1} + p_n$. Построим код Хаффмана для $n - 1$ символа. Для символов a_{n-1} и a_n возьмём коды $c_{n-1} = c'_{n-1}0$ и $c_n = c'_{n-1}1$.

Лемма 3.2. Средняя длина кодового слова для кода Хаффмана оптимальна, т.е. не превосходит средней длины любого другого префиксного кода (а значит и любого однозначно декодируемого).

Следствие 3.2. Для кода Хаффмана выполняется неравенство из теоремы Шеннона 3.3.

Замечание 3.2. На энтропию случайной величины иногда удобно смотреть как на среднюю длину кода Хаффмана.

3.4. Арифметическое кодирование

Мы построим код со следующим ограничением на среднюю длину:

$$\sum_{i=1}^n p_i \cdot |c_i| \leq \sum_{i=1}^n p_i \cdot \log \frac{1}{p_i} + 2,$$

что хуже, чем в теореме Шеннона.

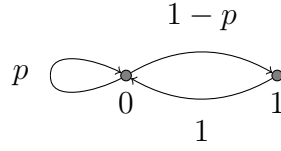
Определение 3.5. Будем называть полуинтервал *стандартным*, если он имеет вид $[0.v0_2, 0.v1_2)$, где v — это некоторая последовательность битов, а числа записаны в двоичной системе счисления. Будем сопоставлять каждому стандартному интервалу $[0.v0_2, 0.v1_2)$ код $v0$.

Для первой буквы кода на отрезке $[0,1]$ мы отложим слева направо непересекающиеся интервалы длины p_i . Пусть первая буква блока — это a_{i_1} , тогда для второй буквы кода мы внутри интервала соответствующего p_{i_2} повторим эту операцию (отложим непересекающиеся интервалы), но длины интервалов будут уже масштабированы с коэффициентом p_i . Повторим эту операцию k раз. Получившемуся интервалу в качестве его кода сопоставим код наибольшего стандартного интервала, который полностью содержится внутри него.

Утверждение 3.2. В интервале $[a, b)$ всегда найдётся стандартный интервал длины 2^{-k} , где $\frac{b-a}{4} < 2^{-k} \leq \frac{b-a}{2}$, т.е. длина кода любого интервала при арифметическом кодировании не превосходит $\log \frac{4}{b-a} = \log \frac{1}{p} + 2$, где p — вероятность соответствующего блока.

Замечание 3.3. В случае Марковской цепи можно строить код с соответствующими условными вероятностями.

Упражнение 3.1. Пусть Марковская цепь задана графом.



Определим $h_p = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{H(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)}{n}$. Найти $\max_p h_p$.

3.5. Блочные коды с ошибками

Пусть $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ — независимые одинаково распределённые на $\{a_1, a_2, \dots, a_k\}$ случайные величины с вероятностями p_1, p_2, \dots, p_k . Рассмотрим блочное кодирование, заданное функциями E_n и D_n :

$$E_n : \{a_1, a_2, \dots, a_k\}^n \rightarrow \{0, 1\}^{L_n},$$

$$D_n : \{0, 1\}^{L_n} \rightarrow \{a_1, a_2, \dots, a_k\}^n,$$

Определение 3.6. Вероятность ошибки ε_n — это вероятность следующего события: $[(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_n}) \mid D_n(E_n(a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_n})) \neq (a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_n})]$.

Теорема 3.5 (Шеннон). При блочном кодировании допускающем ошибки выполняются следующие соотношения.

1. Если $h > H(\alpha) = \sum_{i=1}^k p_i \log \frac{1}{p_i}$, то существует функции (E_n, D_n) для $L_n = \lceil h \cdot n \rceil$, такие что $\varepsilon_n \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$.
2. Если $h < H(\alpha) = \sum_{i=1}^k p_i \log \frac{1}{p_i}$, то для любых функций (E_n, D_n) для $L_n = \lceil h \cdot n \rceil$ вероятность ошибки $\varepsilon_n \rightarrow 1$ при $n \rightarrow \infty$.

Определение 3.7. Будем называть слово $w = \langle a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_n} \rangle$ δ -типичным, если каждая буква a_j встречается в нём t_j раз, причём

$$\begin{cases} t_j \leq (p_j + \delta) \cdot n, \\ t_j \geq (p_j - \delta) \cdot n. \end{cases}$$

Лемма 3.3. Для $\delta = n^{-0.49} = \frac{n^{0.01}}{\sqrt{n}}$ вероятность не δ -типичного не превосходит ε_n , для $\varepsilon_n \rightarrow 0$.

Доказательство. Применить неравенство Чебышева

$$P[|X - \mu| \geq \delta n] \leq \frac{\sigma^2}{(\delta n)^2} = \frac{np_i(1-p_i)}{\delta^2 n^2} = O(n^{-0.02}).$$

□

Лемма 3.4. Для $\delta = n^{-0.49}$ количество δ -типичных слов не превосходит $2^{h \cdot n}$ (при достаточно больших n).

Доказательство. Давайте для начала рассмотрим слова определённого типа, в которых буква i встречается n_i раз, $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$. Сначала оценим количество слов типа, в котором $n_i = n \cdot p_i$. Таких слов

$$\frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!}.$$

По формуле Стирлинга $n! \sim \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \cdot (1 + o(1))$.

$$\begin{aligned} \log \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!} &\approx \log \frac{\text{poly}(n) \left(\frac{n}{e}\right)^n}{\text{poly}(n) \left(\frac{n_1}{e}\right)^{n_1} \dots \left(\frac{n_k}{e}\right)^{n_k}} = \\ &= \log \left(\frac{n}{n_1}\right)^{n_1} \dots \left(\frac{n}{n_k}\right)^{n_k} + O(\log n) = \sum_{i=1}^k \underbrace{np_i}_{n_i} \cdot \log \frac{1}{p_i} + O(\log n) < h \cdot n. \end{aligned} \quad (2)$$

Последнее неравенство выполняется асимптотически, т.к. по предположению $h > H(\alpha)$. Мы оценили это только для конкретного типа слов. Давайте оценим для произвольного δ -типичного слова с $n_i = n \cdot (p_i + \Delta_i)$, где $|\Delta_i| \leq \delta$. Тогда (2) изменится следующим образом:

$$\dots = \sum_{i=1}^k n(p_i + \Delta_i) \cdot \log \frac{1}{p_i + \Delta_i} + O(\log n) = n \cdot \sum_{i=1}^k p_i \cdot \log \frac{1}{p_i} + O(\log n) + n \cdot O(\delta) < h \cdot n.$$

(Действительно, энтропия — это непрерывная функция, а значит при небольшом отклонении она изменяется на $c \cdot \max_i \Delta_i$, где c зависит от производной функции энтропии.) Итого общее количество δ -типичных слов можно оценить как количество типов умноженное на количество δ -типичных слов одного типа:

$$\text{poly}(n) \cdot 2^{n \cdot H(\alpha) + n \cdot O(\delta) + O(\log n)} < 2^{h \cdot n}.$$

□

Доказательство теоремы 3.5.

1. Если мы будем кодировать только δ -типичные слова, то по лемме 3.4 нам будет достаточно длины кода L_n , а вероятность всех не типичных слов будет стремиться к нулю.
2. Обозначим за $\hat{\epsilon}_n$ вероятность ошибки при декодировании δ -типичных слов. Мы хотим показать, что $\hat{\epsilon}_n \rightarrow 1$. Давайте рассмотрим конкретное δ -типичное слово $w = \langle a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_n} \rangle$. Пусть p'_1, p'_2, \dots, p'_k — это частоты букв a_1, a_2, \dots, a_n в слове w . Оценим вероятность появления w :

$$\Pr[\langle \alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_n} \rangle = w] = p_1^{p'_1 \cdot n} \cdot \dots \cdot p_k^{p'_k \cdot n} = 2^{-(\sum_i p'_i \log \frac{1}{p_i}) \cdot n} \leq 2^{-(\sum_i p_i \log \frac{1}{p_i}) \cdot n + O(\delta_n \cdot n)}.$$

Всего мы можем корректно закодировать не более 2^{L_n} δ -типичных слов, т.е. вероятность корректно декодировать δ -типичное слово

$$1 - \hat{\varepsilon}_n \leq 2^{L_n} \cdot 2^{-H(\alpha) \cdot n + O(\delta_n \cdot n)} \leq 2^{h \cdot n + 1} \cdot 2^{-H(\alpha) \cdot n + O(\delta_n \cdot n)} \rightarrow 0.$$

Таким образом $\hat{\varepsilon}_n \rightarrow 1$. Вместе с леммой 3.3 получаем, что $\varepsilon_n \rightarrow 1$.

□

Замечание 3.4. Используя предыдущую теорему можно, например, получить альтернативное доказательство неравенства $H(\alpha, \beta) \leq H(\alpha) + H(\beta)$. В левой части стоит асимптотическая средняя длина кода при блоковом кодировании (α, β) , а справа сумма средних длин кодов при блоковом кодировании α и β отдельно друг от друга. Т.к. мы можем рассмотреть кодирование (α, β) как конкатенацию кодов для α и β , то неравенство выполняется.

4. Свойства распределений

4.1. Энтропийные профили

Утверждение 4.1. Для любого $h \geq 0$ существует распределение α : $H(\alpha) = h$.

Доказательство. Возьмём некоторое целое n : $0 \leq h \leq \log n$. Искомое распределение — это линейная комбинация распределений с вероятностями $(1, 0, \dots, 0)$ и $(\frac{1}{n}, \frac{1}{n}, \dots, \frac{1}{n})$. □

Каким может быть совместное распределение двух случайных величин α и β ? Рассмотрим как может быть устроен *энтропийный профиль* $(H(\alpha), H(\beta), H(\alpha, \beta))$.

Утверждение 4.2. Для любых чисел $h_1, h_2, h_{12} \geq 0$, которые удовлетворяют следующим соотношениям

$$\begin{cases} h_{12} \leq h_1 + h_2 & \iff t_0 = I(\alpha : \beta) \geq 0, \\ h_2 \leq h_{12} & \iff t_1 = H(\alpha | \beta) \geq 0, \\ h_1 \leq h_{12} & \iff t_2 = H(\beta | \alpha) \geq 0. \end{cases}$$

существует пара случайных величин (α, β) с энтропийным профилем (h_1, h_2, h_{12}) .

Доказательство. Пусть ξ_0, ξ_1, ξ_2 — независимые случайные величины с энтропиями t_0, t_1, t_2 соответственно. Тогда $\alpha = (\xi_0, \xi_1)$ и $\beta = (\xi_0, \xi_2)$ будут искомыми величинами.

$$\begin{cases} H(\xi_0) = t_0 = h_1 + h_2 - h_{12}, \\ H(\xi_1) = t_1 = h_{12} - h_2, \\ H(\xi_2) = t_2 = h_{12} - h_1. \end{cases} \quad \alpha \left(\begin{array}{ccc} & \xi_1 & \xi_2 \\ & \cap & \cap \\ \xi_0 & & \end{array} \right) \beta$$

□

Давайте попробуем разобраться с аналогичным вопросом для троек случайных величин. Энтропийный профиль для тройки (α, β, γ) будет задаваться 7 числами:

$$(H(\alpha), H(\beta), H(\gamma), H(\alpha, \beta), H(\alpha, \gamma), H(\beta, \gamma), H(\alpha, \beta, \gamma)).$$

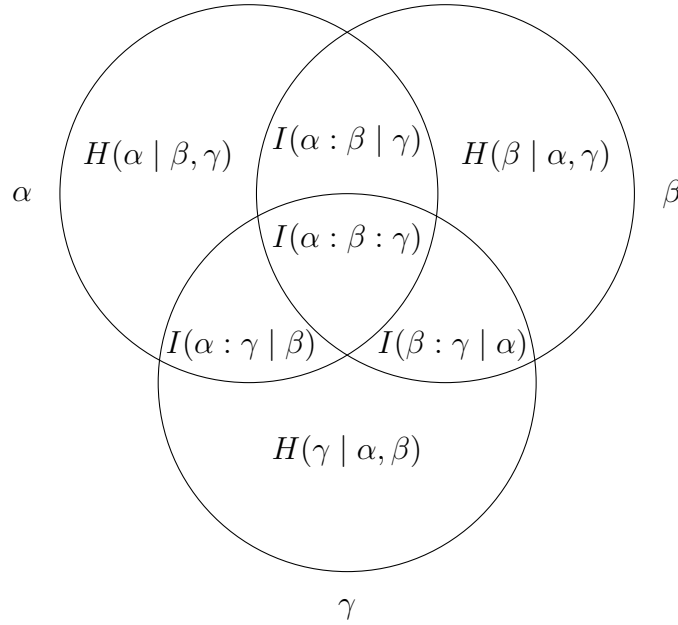
Для случайных величин (α, β, γ) можно записать 9 независимых неравенств.

$$\begin{aligned} H(\alpha | \beta, \gamma) \geq 0, & \quad I(\alpha : \beta) \geq 0, & \quad I(\alpha : \beta | \gamma) \geq 0, \\ H(\beta | \gamma, \alpha) \geq 0, & \quad I(\beta : \gamma) \geq 0, & \quad I(\beta : \gamma | \alpha) \geq 0, \\ H(\gamma | \alpha, \beta) \geq 0, & \quad I(\gamma : \alpha) \geq 0, & \quad I(\gamma : \alpha | \beta) \geq 0. \end{aligned}$$

Определение 4.1. Определим общую информацию трёх случайных величин

$$I(\alpha : \beta : \gamma) = I(\alpha : \beta) - I(\alpha : \beta | \gamma).$$

Соотношения на информационные величины имеют удобную геометрическую интерпретацию. Давайте нарисуем три круга Эйлера и сопоставим площади каждой из получившихся замкнутых области некоторую информационную величину.



Мы можем проверить, что в результате получится корректное представление. Так, например, площадь круга α будет соответствовать

$$H(\alpha) = H(\alpha | \beta, \gamma) + I(\alpha : \beta | \gamma) + I(\alpha : \gamma | \beta) + I(\alpha : \beta : \gamma),$$

а пересечение кругов α и β

$$I(\alpha : \beta) = I(\alpha : \beta | \gamma) + I(\alpha : \beta : \gamma).$$

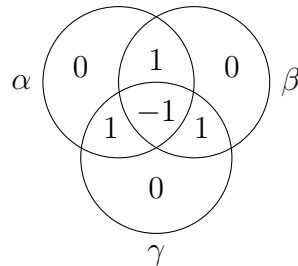
В дальнейшем мы будем использовать эту геометрическую интерпретацию для доказательства соотношений на информационные величины.

Утверждение 4.3. *Общая информация трёх случайных величин может быть отрицательной.*

Доказательство. Пусть α и β будут независимыми равномерно распределёнными на $\{0, 1\}$ случайными величинами. Случайная величина γ будет принимать значение из $\{0, 1\}$ в соответствии со следующим соотношением:

$$\alpha \oplus \beta \oplus \gamma = 0.$$

Мы получим следующую картину:

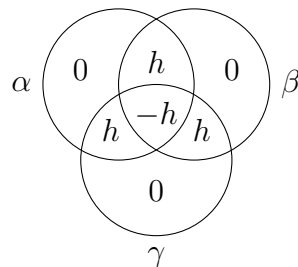


□

Утверждение 4.4. *Других неравенств для троек нет.*

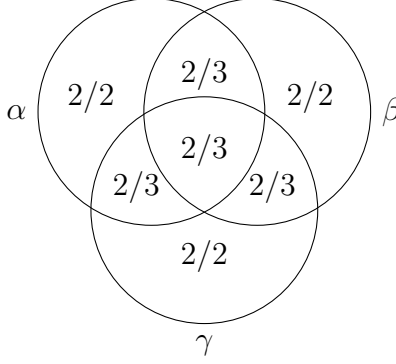
Утверждение 4.5. *Есть профили, которые не реализуются никакими распределениями, но их мера 0.*

Упражнение 4.1. Доказать, что следующий профиль реализуется только при $h = \log n$ для некоторого целого n .



Утверждение 4.6. $2H(\alpha, \beta, \gamma) \leq H(\alpha, \beta) + H(\alpha, \gamma) + H(\beta, \gamma)$.

Доказательство. Отметим сколько раз каждая область входит в левую/в правую часть неравенства.



Таким образом утверждение упрощается до $0 \leq I(\beta : \gamma) + I(\alpha : \beta \mid \gamma) + I(\alpha : \gamma \mid \beta)$. \square

Следствие 4.1 (Теорема 1.3). Для $A \subset \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^*$

$$2\chi(A) \leq \chi_{12}(A) + \chi_{13}(A) + \chi_{23}(A).$$

Доказательство. Пусть (α, β, γ) равномерно распределены на A (т.е. случайные величины — это координаты точек в множестве A).

$$2\chi(A) = 2H(\alpha, \beta, \gamma) \leq \underbrace{H(\alpha, \beta)}_{\leq \chi_{12}(A)} + \underbrace{H(\alpha, \gamma)}_{\leq \chi_{13}(A)} + \underbrace{H(\beta, \gamma)}_{\leq \chi_{23}(A)}.$$

\square

Можно рассмотреть обобщение этой теоремы на произвольное число координат.

Теорема 4.1 (Лемма Ширера). Пусть X — случайная величина, распределённая на $\{0, 1\}^n$. Для любого распределения S на подмножествах $[n]$, при котором $\Pr[i \in S] \geq \mu$, выполняется $\mathbb{E}[H(X_S)] \geq \mu \cdot H(X)$.

Доказательство. Для любого множества $T = \{i_1, i_2, \dots, i_k\} \subset [n]$, $i_1 < i_2 < \dots < i_k$ выполняется

$$H(X_T) = H(X_{i_1}) + H(X_{i_2} \mid X_{i_1}) + \dots + H(X_{i_k} \mid X_{i_1}, \dots, X_{i_{k-1}}).$$

Воспользуемся тем, что $H(X_{i_t} \mid X_{i_1}, \dots, X_{i_{t-1}}) \geq H(X_{i_t} \mid X_{<i_t})$, тогда

$$H(X_T) \geq H(X_{i_1} \mid X_{<i_1}) + H(X_{i_2} \mid X_{<i_2}) + \dots + H(X_{i_k} \mid X_{<i_k}).$$

Теперь применим этот факт к распределению S .

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_S[H(X_S)] &\geq \mathbb{E}_S \left[\sum_{i \in S} H(X_i \mid X_{<i}) \right] = \sum_{i \in [n]} \Pr[i \in S] \cdot H(X_i \mid X_{<i}) \\ &\geq \mu \sum_{i \in [n]} H(X_i \mid X_{<i}) = \mu \cdot H(X). \end{aligned}$$

\square

У леммы Ширера имеется множество применений.

Пример 4.1 (Подсчёт треугольников в графе). Пусть $G = (V, E)$ — неориентированный граф с t треугольниками, и пусть $\ell = |E|$. Покажем, что $t \leq (2\ell)^{3/2}/6$.

Доказательство. Пусть тройка случайных величин (α, β, γ) равномерно распределена на вершинах треугольников, и пусть $X = (\alpha, \beta, \gamma)$. Тогда $H(X) = H(\alpha, \beta, \gamma) = \log(6t)$, т.к. каждый треугольник случается шестью различными перестановками. Рассмотрим распределение S , равномерное на подмножествах $\{1, 2, 3\}$ размера 2. Тогда $\Pr[i \in S] = 2/3$. По лемме Ширера

$$\mathbb{E}_S[H(X_S)] \geq \frac{2}{3} \log(6t),$$

т.е. существует $T \subset \{1, 2, 3\}$, для которого $H(X_T) \geq \frac{2}{3} \log(6t)$. С другой стороны X_T — это распределение на рёбрах графа, то есть $\log(2\ell) \geq H(X_T)$. Из этого получаем, что $2\ell \geq (6t)^{2/3}$. \square

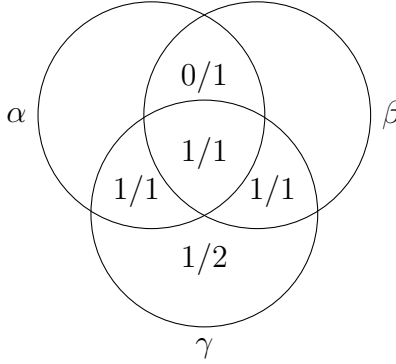
Обобщение для вложения произвольных графов см. в [10].

Утверждение 4.7. Для любых α, β и γ выполняется следующее неравенство

$$H(\gamma) \leq H(\gamma | \alpha) + H(\gamma | \beta) + I(\alpha : \beta).$$

Если $H(\gamma | \alpha) = H(\gamma | \beta) = 0$ (т.е. γ однозначно определяется и по α и по β), то $H(\gamma) \leq I(\alpha : \beta)$.

Доказательство. Отметим сколько раз каждая область входит в левую/в правую часть неравенства.

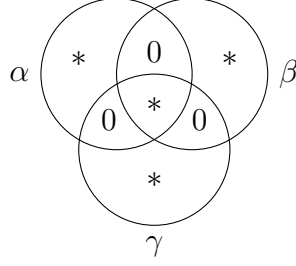


Таким образом неравенство упрощается до $0 \leq H(\gamma | \alpha, \beta) + I(\alpha : \beta | \gamma)$. \square

Упражнение 4.2. Пусть $\alpha \rightarrow \beta \rightarrow \gamma$ образуют Марковскую цепь, т.е. распределение $\langle \gamma | \beta \rangle = \langle \gamma | \alpha, \beta \rangle$. Докажите, что $I(\alpha : \gamma) \leq I(\alpha : \beta)$ и $I(\alpha : \gamma) \leq I(\beta : \gamma)$.

Упражнение 4.3. Пусть $\alpha \rightarrow \beta \rightarrow \gamma \rightarrow \delta$ образуют Марковскую цепь. Докажите, что $I(\alpha : \beta) \leq I(\beta : \gamma)$.

Упражнение 4.4. Пусть α, β и γ имеют следующий профиль.



Докажите, что существует случайная величина δ , такая что

$$\begin{cases} H(\delta | \alpha) = 0, \\ H(\delta | \beta) = 0, \\ H(\delta | \gamma) = 0, \\ H(\delta) = I(\alpha : \beta : \gamma). \end{cases}$$

И при этом $I(\alpha : \beta | \delta) = I(\alpha : \gamma | \delta) = I(\beta : \gamma | \delta) = 0$.

Упражнение 4.5. Возьмём в качестве x, y, a, b случайные величины из предыдущего упражнения: $x = \alpha, y = \beta, a = \gamma, b = \delta$. Покажите, что для любых таких (a, b, x, y) из условия $I(x : y | a) = I(x : a | y) = I(y : a | x) = 0$ следует

$$I(a : b) \leq I(a : b | x) + I(a : b | y) + I(x : y).$$

[Указание: примените неравенство из утверждения 4.7.]

Упражнение 4.6. Возьмём в качестве x, y, a, b случайные величины из упражнения 4.4: $x = \alpha, y = \beta, a = \gamma, b = \delta$. Покажите, что существуют такие (a, b, x, y) , для которых

$$I(a : b) \not\leq I(a : b | x) + I(a : b | y) + I(x : y).$$

(Т.е. условие в предыдущем упражнении было необходимо.)

Утверждение 4.8 (Неравенство для 5 случайных величин).

$$I(a : b) \leq I(a : b | x) + I(a : b | y) + I(x : y) + I(a : b | z) + I(a : z | b) + I(b : z | a).$$

Следствие 4.2 (Zhang, Yeung, 1998). *Неравенство для 4 случайных величин, которое не выражается через базисные неравенства.*

$$I(a : b) \leq 2I(a : b | x) + I(a : b | y) + I(x : y) + I(a : x | b) + I(b : x | a).$$

Утверждение 4.9. *Для 4 случайных величин существует бесконечно много неравенств, которые независимы в совокупности.*

4.2. Неравенства о тройках

Будем в различных предположениях доказывать следующее утверждение

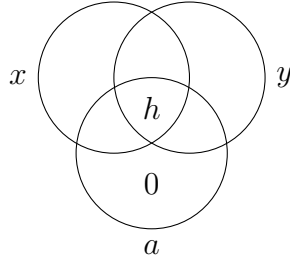
$$H(a | x) + H(a | y) \leq H(a).$$

Утверждение 4.10. Если a, x, y такие, что

$$\begin{cases} H(a | y, x) = 0, \\ I(x : y | a) = 0. \end{cases}$$

то $H(a | x) + H(a | y) \leq H(a)$.

Доказательство. Получается, что нам нужно доказать неотрицательность h .



Т.к. $I(x : y | a) = 0$, то $h = I(x : y) \geq 0$. □

Утверждение 4.11. Если a, x, y такие, что $H(a | y, x) = 0$ и

$$\begin{cases} A_i \sim X_j \\ A_i \sim Y_k \end{cases} \implies A_i \sim (X_j, Y_k),$$

то $H(a | x) + H(a | y) \leq H(a)$. (Обозначение $A_i \sim X_j \iff \Pr[a = A_i \wedge x = X_j] > 0$.)

Замечание 4.1. Условие $H(a | x, y) = 0$ можно интерпретировать так: $a = f(x, y)$.

Доказательство. Построим новое распределение (a', x', y') :

- a' имеет то же распределение, что и a ,
- условное распределение x' при условии a' совпадает с условным распределением x при условии a ,
- условное распределение y' при условии a' совпадает с условным распределением y при условии a ,
- x' и y' независимы.

$$\Pr[a' = A_i, x' = X_j, y' = Y_k] = \Pr[a' = A_i] \cdot \Pr[x' = X_j \mid a' = A_i] \cdot \Pr[y' = Y_k \mid a' = A_i].$$

Таким образом

$$H(a', x', y') = H(a') + H(x' \mid a') + H(y' \mid a') - \underbrace{I(x' : y' \mid a')}_0.$$

С другой стороны

$$H(a', x', y') \leq H(x') + H(y') + H(a' \mid x', y').$$

Кроме того, мы может стереть штрихи почти везде.

$$H(x) + H(y) + H(a' \mid x', y') \geq H(a', x', y') = H(a) + H(x \mid a) + H(y \mid a).$$

Покажем, что $H(a' \mid x', y') = 0$, т.е. $a' = f(x', y')$. Действительно: если тройка (A_i, X_j, Y_k) в новом распределении встречается с положительной вероятностью, то и в исходном распределении она так же встречалась с положительной вероятностью, следовательно $a' = f(x', y')$. Получаем: $H(a) + H(x \mid a) + H(y \mid a) \leq H(x) + H(y)$. Прибавим $H(a)$ к обеим частям неравенства:

$$H(x, a) + H(y, a) \leq H(x) + H(y) + H(a) \implies H(a \mid x) + H(a \mid y) \leq H(a).$$

□

Задача 4.1 (Верещагин, [8]). Рассмотрим двудольный граф с вершинами (L, R) с цветными рёбрами. Все рёбра инцидентные одной вершине разноцветные, степень в левой доле не меньше n , в правой — не меньше m . Пусть известно, что для пары вершин $(x \in L, y \in R)$ есть не более одного общего цвета. Докажите, что количество цветов хотя бы $n \cdot m$.

Заметим, что одноцветные рёбра образуют паросочетания. Для каждого цвета c соединим все согласованные с c вершины слева с согласованными с c вершинами справа. Получим биклику из рёбер цвета c .

Рассмотрим распределение на тройках (a, x, y) (цвет, вершина из левой доли, вершина из правой доли): выбираем цвет пропорционально размеру (количеству рёбер) соответствующей биклики и выбираем случайное ребро этого цвета. Можно проверить, что выполняется следующее соотношение:

$$\begin{cases} A_i \sim X_j, \\ A_i \sim Y_k, \end{cases} \implies A_i \sim (X_j, Y_k).$$

Теперь применим: $\underbrace{H(a \mid x)}_{\geq \log n} + \underbrace{H(a \mid y)}_{\geq \log m} \leq H(a) \leq \log(\# \text{ цветов}).$

Упражнение 4.7. Прямоугольная таблица разбита на (комбинаторные) прямоугольники таким образом, что каждая строка пересекает не менее n прямоугольников, а каждый столбец — не менее m прямоугольников. Докажите, что общее число прямоугольников не менее nm .

4.3. Условное неравенство о четвёрке

Утверждение 4.12. Если для случайных величин a, b, x, y выполняется

$$\begin{cases} I(x : y | a) = 0, \\ H(a | x, y) = 0, \end{cases}$$

то $I(a : b) \leq I(a : b | x) + I(a : b | y) + I(x : y)$.

Доказательство. Построим новое распределение (a', b', x', y') : сначала выберем значение $(a', b') \sim (a, b)$. При фиксированном значении (a', b') выбираем независимо x' и y' так, чтобы условные распределения вероятностей относительно a' были такими же, как у x и y относительно a .

$$\begin{aligned} H(a', b', x', y') &= H(a', b') + H(x | a', b') + H(y | a', b') - \underbrace{I(x' : y' | a', b')}_0 = \\ &= H(a, b) + H(x | a, b) + H(y | a, b). \end{aligned}$$

С другой стороны

$$\begin{aligned} H(a', b', x', y') &\leq H(b') + H(x' | b') + H(y' | b') + H(a' | x', y') = \\ &= H(b) + H(x | b) + H(y | b) + H(a' | x', y'). \end{aligned}$$

Покажем, что $H(a' | x', y') = 0$. В исходном распределении это выполнялось по условию. Пусть $[a' = A_i, x' = X_j, y' = Y_k]$ в новом распределении случается с положительной вероятностью. Следовательно и в исходном распределении это случается с положительной вероятностью (при фиксированном a' величины x' и y' независимы), а значит сохраняется соответствующее свойство функциональной зависимости a' от (x', y') .

В результате получаем

$$H(a, b) + H(x | a, b) + H(y | a, b) \leq H(b) + H(x | b) + H(y | b).$$

Распишем это неравенство в безусловных энтропиях:

$$H(a, b) + H(x, a, b) - H(a, b) + H(y, a, b) - H(a, b) \leq H(b) + H(x, b) - H(b) + H(y, b) - H(b).$$

Упрощаем и получаем:

$$H(x, a, b) + H(y, a, b) + H(b) \leq H(x, b) + H(y, b) + H(a, b). \quad (3)$$

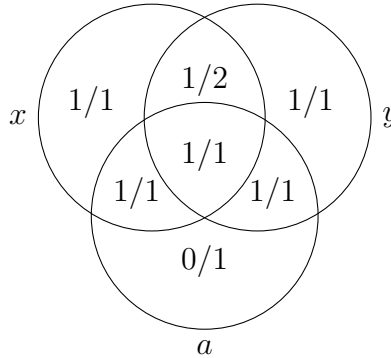
Проделаем то же самое с $I(a : b) \leq I(a : b | x) + I(a : b | y) + I(x : y)$.

$$\begin{aligned} H(a) + H(b) - H(a, b) &\leq H(a, x) + H(b, x) - H(a, b, x) - H(x) + \\ &H(a, y) + H(b, y) - H(a, b, y) - H(y) + \\ &H(x) + H(y) - H(x, y). \end{aligned}$$

Упрощаем и получаем:

$$H(a, b, x) + H(a, b, y) + H(b) + H(x, y) \leq H(b, x) + H(b, y) + H(a, b) + H(a, x) + H(a, y) - H(a). \quad (4)$$

Заметим, что нам осталось доказать лишь $H(x, y) \leq H(a) + H(x | a) + H(y | a)$. Сложив это неравенство с (3) мы получим (4). Отметим сколько раз каждая область входит в левую/в правую часть неравенства.



Т.е. оно эквивалентно $H(a | x, y) + I(x : y | a) \geq 0$. □

Вопросы на подумать. Придумать интерпретацию для этого неравенства. Zhang и Yeung в 97 году доказали это же неравенство в предположении $I(x : y) = I(x : y | a) = 0$. Есть ли комбинаторная интерпретация у этого утверждения?

5. Криптография

5.1. Шифрования с закрытым ключом

Рассмотрим задачу кодирования сообщения при помощи симметричного шифрования. Будем считать, что вычислительные ресурсы противника неограниченны. Предположим, что мы шифруем сообщение t с ключом шифрования k . При шифровании сообщения мы получаем *шифrogramму* $c = E(k, t)$. Получатель шифrogramмы тоже знает ключ k и может узнать исходное сообщение $t = D(k, c)$.

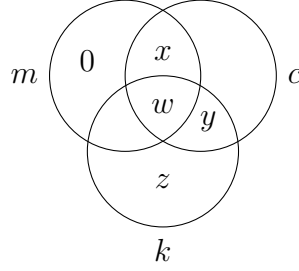
Будем предполагать, что t и k являются случайными величинами. Противник не знает t и k , но знает c . Для *совершенной* схемы шифрования должны выполняться следующие соотношения:

$$\begin{cases} H(c | k, t) = 0, \\ H(t | k, c) = 0, \\ I(c : t) = 0. \end{cases}$$

Теорема 5.1 (Шеннон). $H(k) \geq H(t)$, даже если условие $H(c | k, t) = 0$ нарушается (т.е. алгоритм E использует случайные биты).

Замечание 5.1. Одноразовый блокнот (one-time potepad) обладает этим свойством.

Доказательство. По условию $x + w = 0$, т.е. $x = -w$.



Т.к. взаимная информация неотрицательна, то $w + y \geq 0$, т.е. $y \geq -w = x$. Теперь из $y \geq x$ и $z \geq 0$ следует $H(k) \geq H(m)$. \square

5.2. Схемы разделения секрета

Пусть у нас есть некоторый секрет S_0 и n участников и мы хотим разделить между ними этот секрет так, чтобы они могли им воспользоваться только все вместе, а любое подмножество участников — не могло.

Определение 5.1. *Совершенная схема разделения секрета* — это совместное распределение вероятностей $(S_0, S_1, S_2, \dots, S_n)$, такое что

$$\begin{cases} H(S_0 | S_1, S_2, \dots, S_n) = 0, \\ H(S_0 | S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_k}) = H(S_0), \quad k < n. \end{cases}$$

Второе условие можно переписать как $I(S_0 : S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_k}) = 0$.

Для совершенной схемы разделения секрета есть простая конструкция. Будем считать, что S_0 записан (закодирован) при помощи ℓ бит. Выберем независимо и равномерно $S_1, \dots, S_{n-1} \in \{0, 1\}^\ell$. S_n определяется из условия $S_0 \oplus S_1 \oplus S_2 \oplus \dots \oplus S_n = \vec{0}$ (покоординатная сумма по модулю 2).

Утверждение 5.1. *Предложенная схема разделения секрета является совершенной.*

Определение 5.2. *Пороговая совершенная схема разделения секрета* — это совместное распределение вероятностей $(S_0, S_1, S_2, \dots, S_n)$, такое что

$$\begin{cases} H(S_0 | S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_t}) = 0, \\ H(S_0 | S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_k}) = H(S_0), \quad k < t. \end{cases}$$

Пороговая схема Шамира. Будем считать, что секрет S_0 — это элемент некоторого конечного поля \mathbb{F}_q . Выберем случайный многочлен p над полем \mathbb{F}_q степени не более $t - 1$: выберем $t - 1$ коэффициент независимо и равномерно, а последний (свободный) коэффициент определим из соотношения $p(0) = S_0$. Выберем произвольным

образом и сообщим всем участникам некоторый набор различных ненулевых элементов поля $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{F}_q$ и вычислим секреты участников как значение полинома в соответствующих точках $S_i = p(a_i)$. Теперь любые t участниками могут собраться, воспользоваться формулой для интерполяции многочлена и вычислить $S_0 = p(0)$. Если же соберётся меньше участников, то у них не будет никакой информации об S_0 .

Утверждение 5.2. Пороговая схема Шамира является совершенной.

Доказательство. Любоим полином степени меньше $t - 1$ можно дополнить до полинома большей степени с любым значением в точке 0. \square

Определение 5.3. Совершенная схема разделения секрета для структуры доступа $\Gamma \subset 2^{[n]}$ (Γ должно быть замкнуто вверх) — это совместное распределение вероятностей $(S_0, S_1, S_2, \dots, S_n)$, такое что

$$\begin{cases} H(S_0 | S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_m}) = 0, & \{i_1, i_2, \dots, i_m\} \in \Gamma, \\ H(S_0 | S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_m}) = H(S_0), & \{i_1, i_2, \dots, i_m\} \notin \Gamma. \end{cases}$$

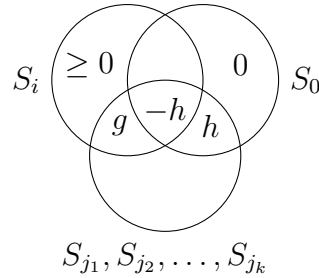
Определение 5.4. Идеальная схема разделения секрета — это совершенная схема разделения секрета с дополнительным требованием „экономности“.

$$\forall i \in \{1, 2, \dots, n\}, H(S_i) \leq H(S_0).$$

Утверждение 5.3. Если участник i является существенным в структуре доступа Γ (т.е. существует такое $s \in \Gamma$, что $s \setminus \{i\} \notin \Gamma$), то $H(S_i) \geq H(S_0)$.

Замечание 5.2. Схема Шамира является идеальной.

Доказательство. Пусть $s = \{i, j_1, j_2, \dots, j_k\} \in \Gamma$, а $s \setminus \{i\} \notin \Gamma$. Обозначим взаимную информацию $I(S_0 : S_{j_1}, S_{j_2}, \dots, S_{j_k} | S_i)$ за h , а $I(S_i : S_{j_1}, S_{j_2}, \dots, S_{j_k} | S_0)$ за g . Из условия $I(S_0 : S_{j_1}, S_{j_2}, \dots, S_{j_k}) = 0$ получаем, что $I(S_0 : S_i : S_{j_1}, S_{j_2}, \dots, S_{j_k}) = -h$, аналогичным образом из $I(S_i : S_{j_1}, S_{j_2}, \dots, S_{j_k}) \geq 0$ получаем, что $g \geq h$.



Таким образом $H(S_i) \geq H(S_0)$. \square

Замечание 5.3. Это утверждение показывает, что не бывает более „экономной“ схемы разделения секрета, чем идеальная.

Утверждение 5.4. Для любой системы доступа Γ существует совершенная схема разделения секрета.

Доказательство. Давайте для каждого подмножества $A = \{i_1, i_2, \dots, i_k\} \in \Gamma$ создадим собственный набор секретов $S_{i_1}^A, S_{i_2}^A, \dots, S_{i_k}^A$: $S_{i_1}^A \oplus S_{i_2}^A \oplus \dots \oplus S_{i_k}^A = S_0$. (Достаточно рассматривать только минимальные множества A .) \square

Замечание 5.4. Предложенная схема не является идеальной.

Утверждение 5.5. Существуют структуры доступа, для которых не существует идеальной схемы разделения секрета.

Доказательство. Рассмотрим структуру доступа, заданную следующим графом (рёбра соответствуют авторизованным множествам).

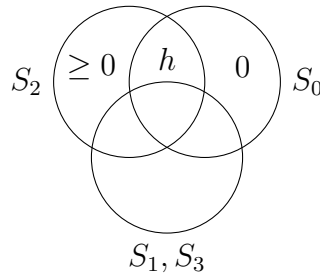


Покажем, что для этой структуры доступа $H(S_2) + H(S_3) \geq 3H(S_0)$, другими словами $\max_i \frac{H(S_i)}{H(S_0)} \geq 3/2$.

Для доказательства нам потребуются три леммы. Будем обозначать $h = H(S_0)$.

Лемма 5.1. $H(S_2 | S_1, S_3) \geq h$.

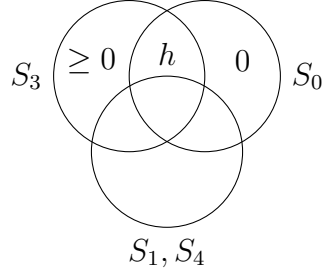
Доказательство. Второй участник может восстановить секрет, воспользовавшись либо секретом первого или секретом третьего участника, т.е. $I(S_2 : S_0 | S_1, S_3) = h$.



Таким образом $H(S_2 | S_1, S_3) \geq I(S_2 : S_0 | S_1, S_3) = h$. \square

Лемма 5.2. $H(S_3 | S_1) \geq h$.

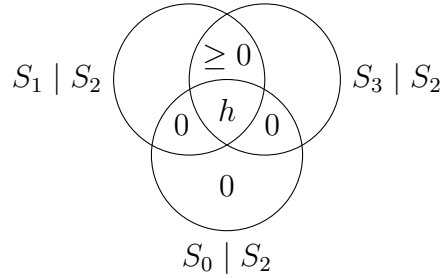
Доказательство. Аналогично предыдущей лемме получаем, что $H(S_3 | S_1, S_4) \geq h$, и как следствие $H(S_3 | S_1) \geq h$.



□

Лемма 5.3. $I(S_1 : S_3 | S_2) \geq h$.

Доказательство. Следующую схему следует интерпретировать как энтропия при условии S_2 .



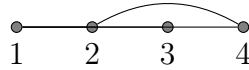
Заметим, что $I(S_1 : S_0 | S_2) = h$ и $I(S_3 : S_0 | S_2) = h$ в то время, как $I(S_1 : S_0 | S_2, S_3) = 0$ и $I(S_3 : S_0 | S_1, S_2) = 0$. Т.е. $I(S_1 : S_3 : S_0 | S_2) = h$, следовательно $I(S_1 : S_3 | S_2) \geq h$. □

Теперь осталось сложить результаты трёх лемм:

$$H(S_2) + H(S_3) \geq H(S_2, S_3) = H(S_2 | S_1, S_3) + H(S_3 | S_1) + I(S_1 : S_3 | S_2) + I(S_2 : S_1) \geq 3h.$$

□

Упражнение 5.1. Доказать, что для любой схемы разделения секреты для этой структуры $\max_i \frac{H(S_i)}{H(S_0)} \geq 3/2$.



Теорема 5.2 (Csirmaz'94). *Существуют такие структуры доступа Γ на n участниках, что для любой схемы разделения секрета $\max_i \frac{H(S_i)}{H(S_0)} \geq \Omega(n/\log n)$.*

Доказательство. Выберем n и k такие, что $n = 2^k + k - 1$, и два множества участников

$$A = \{a_1, a_2, \dots, a_k\},$$

$$B = \{b_1, b_2, \dots, b_{2^k-1}\}.$$

Для определения структуры доступа нам потребуются два семейства множеств. Пусть $\{A_0, A_1, A_2, \dots, A_{2^k-1}\}$ — это все подмножества A , причём $A_0 = A$ и для любых $i < j$ выполняется $A_i \not\subseteq A_j$ (например, можно их упорядочить по уменьшению размера). Построим множества $\{B_0, B_1, B_2, \dots, B_{2^k-1}\}$ следующим образом: $B_0 = \emptyset$, $B_i = \{b_1, b_2, \dots, b_i\}$. Теперь мы готовы определить структуру доступа Γ : $\Gamma = \{U_i\}_{i=0}^{2^k-1}$, где $U_i = A_i \cup B_i$.

Как и в предыдущих утверждениях обозначим $H(S_0)$ за h . В дальнейших рассуждениях мы будем использовать следующую нотацию: под энтропией некоторого множества участников $X = \{x_1, x_2, \dots, x_t\} \subset A \cup B$, мы будем понимать энтропию секретов, которые принадлежат участникам этого множества, т.е. $H(X) = H(S_{x_1}, S_{x_2}, \dots, S_{x_t})$.

Лемма 5.4. Для $i = \{0, 1, 2, \dots, 2^k - 2\}$

$$H(A \cup B_i) - H(B_i) \geq H(A \cup B_{i+1}) - H(B_{i+1}) + h.$$

Из этой леммы следует, что

$$\begin{aligned} H(A) &= H(A \cup B_0) - H(B_0) \geq H(A \cup B_1) - H(B_1) + h \geq \dots \geq \\ &\geq \underbrace{H(A \cup B_{2^k-1}) - H(B_{2^k-1})}_{\geq 0} + (2^k - 1) \cdot h. \end{aligned}$$

Получаем, что $H(A) = H(S_{a_1}, S_{a_2}, \dots, S_{a_k}) \geq (2^k - 1) \cdot h$. Следовательно есть i такое, что $H(S_{a_i}) \geq \frac{2^k-1}{k} \cdot h$. Вспомним, что мы выбрали $n = 2^k + k - 1$, т.е. $H(S_{a_i}) \geq \Omega(n/\log n) \cdot h$. Осталось доказать лемму.

Доказательство леммы 5.4. Докажем два неравенства:

1. $H(A_{i+1} \cup B_i) + H(B_{i+1}) \geq H(A_{i+1} \cup B_{i+1}) + H(B_i)$.
2. $H(A \cup B_i) + H(A_{i+1} \cup B_{i+1}) \geq H(A \cup B_{i+1}) + H(A_{i+1} \cup B_i) + h$.

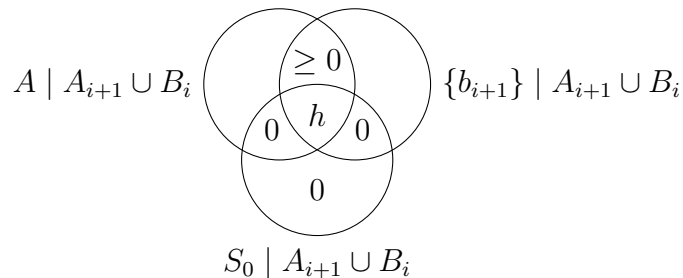
Заметим, что если сложить эти два неравенства, то мы получим утверждение леммы.

Первое неравенства говорит о неотрицательности условной совместной информации. Действительно, давайте вспомним формулу для условной совместной информации:

$$I(x : y | z) \geq 0 \iff H(x, z) + H(y, z) \geq H(x, y, z) + H(z).$$

Таким образом первое неравенство утверждает $I(A_{i+1} : \{b_{i+1}\} | B_i) \geq 0$.

Аналогично второе неравенство утверждает, $I(A : \{b_{i+1}\} | A_{i+1} \cup B_i) \geq h$. Доказательство этого утверждения аналогично лемме 5.3 — нужно рассмотреть условное распределение при известном $A_{i+1} \cup B_i$.



□

Эта лемма завершает доказательство теоремы. □

Замечание 5.5. Нижние оценки на избыточную сложность совершенных схем разделения секрета влекут нижние оценки на схемную сложность монотонных функций.

6. Коммуникационная сложность

Пусть X , Y и Z — это три конечных множества, и пусть задана некоторая функция $f : X \times Y \rightarrow Z$. Два игрока, будем называть их Алиса и Боб, решают *коммуникационную задачу для функции f* , если:

1. множества X , Y , Z и функция f известны обоим игрокам,
2. Алиса знает некоторое $x \in X$,
3. Боб знает некоторое $y \in Y$,
4. Алиса и Боб стремятся вычислить $f(x, y)$.

Для решения этой коммуникационной задачи Алиса и Боб могут пересылать друг другу сообщения. Задача считается решённой, если оба игрока знают $f(x, y)$. Нас интересует минимальное количество битов, которое необходимо и достаточно переслать для вычисления $f(x, y)$.

Определение 6.1. *Коммуникационный протокол* для функции $f : X \times Y \rightarrow Z$ — это корневое двоичное дерево, которое описывает совместное вычисление Алисой и Бобом функции f . В этом дереве каждая внутренняя вершина v помечена меткой А или Б, означающей очередь хода Алисы или Боба соответственно. Для каждой вершины, помеченной А, определена функция $g_v : X \rightarrow \{0, 1\}$, которая говорит Алисе, какой бит нужно послать, если вычисление находится в этой вершине. Аналогично, для каждой вершины v с пометкой Б определена функция $h_v : Y \rightarrow \{0, 1\}$, которая определяет бит, который Боб должен отослать в этой вершине. Каждая внутренняя вершина имеет двух потомков, ребро к первому потомку помечено 0, а ребро ко второму потомку помечено 1. Каждый лист помечен значением из множества Z .

Вычисление по такому протоколу на конкретной паре входов (x, y) устроено так: изначально вычисление находится в корне. В каждой внутренней вершине v в зависимости от пометки либо Алиса, либо Боб пересылают один бит (он определяется соответствующей функцией g_v или h_v). После этого вычисление переходит в один из потомков вершины v по ребру, пометка которого совпадает с битом, переданным в вершине v . Когда вычисление приходит в лист, то оно завершается. Результат вычисления — это пометка в листе.

Будем говорить, что коммуникационный протокол *вычисляет функцию* f , если для всех пар $(x, y) \in X \times Y$ вычисление приходит в лист с пометкой $f(x, y)$. Теперь можно дать формальное определение *коммуникационной сложности функции* f .

Аналогичным образом можно определить *коммуникационный протокол, вычисляющий отношение* $R \subset (X \times Y) \times Z$ — нужно только дополнительно потребовать, чтобы ответы Алисы и Боба были согласованы.

Определение 6.2. *Коммуникационная сложность функции* f определяется как наименьшая глубина протокола (максимальная рёберная длина пути от корня до листа), вычисляющего функцию f . Обозначается $D(f)$.

Утверждение 6.1. *Для любой* $f : \{0, 1\}^n \times \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$, $D(f) \leq n + 1$.

Доказательство. Алиса посылает Бобу свой вход, а Боб посылает Алисе значение f . □

Пример 6.1. Примеры функций с нетривиальной верхней оценкой на коммуникационную сложность.

1. (Pointer Chasing) $D(PC) \leq k \log n$, где $PC(x, y) = \underbrace{x(y(x(y(x(y(x(y(x(0))))))))))}_{k \text{ раундов}}$.

У игроков есть двудольный ориентированный граф на $2n$ вершинах, у которого исходящая степень каждой вершины равна 1. Алиса знает левую долю, Боб — правую. В начале они кладут фишку на вершину с номером 0 из доли Алисы и начинают передвигать её по рёбрам. Всего они должны сделать k переходов по рёбрам графа. Ответ — номер финальной вершины.

2. $D(\text{MED}) = O(\log^2 n)$, где x и y интерпретируются как характеристические функции подмножеств $[n]$, а $\text{MED}(x, y)$ — медиана их объединения. (Можно показать, что $D(\text{MED}) = \Theta(\log n)$.)
3. $D(\text{CIS}_G) = O(\log^2 n)$, где x интерпретируется как характеристическая функция некоторой клики в графе G , а y — как характеристическая функция некоторого независимого множества в графе G . $\text{CIS}(x, y) = 1$, если клика и независимое множество имеют общую вершину. (Замечание: не известно графов G , для которых нельзя решить эту задачу за $O(\log n)$.)

6.1. Нижние оценки

Рассмотрим коммуникационный протокол для некоторой функции $f : X \times Y \rightarrow Z$. Для каждой вершины v определим множество $R_v \subset X \times Y$ — множество всех пар $(x, y) \in X \times Y$, для которых вычисление приходит в вершину v .

Утверждение 6.2. *Для всех вершин* v *множество* R_v *является комбинаторным прямоугольником, т.е. существуют такие* $X_v \subset X$ *и* $Y_v \subset Y$, *что* $R_v = X_v \times Y_v$.

Доказательство. Покажем по индукции. Это верно для корня. Если это верно для какой-то вершины v с пометкой A : $R_v = X_v \times Y_v$. Если Алиса пересылает бит b и вычисление переходит в вершину u , то $R_u = X_u \times Y_u$, где $X_u = \{x \in X_v \mid g_v(x) = b\}$, а $Y_u = Y_v$. Аналогично, если Боб посылает бит b и вычисление переходит в вершину u , то $R_u = X_u \times Y_u$, где $X_u = X_v$, а $Y_u = \{y \in Y_v \mid h_v(y) = b\}$. \square

Следствие 6.1. *Листья коммуникационного протокола для функции f задают разбиение множества $X \times Y$ на одноцветные прямоугольники.*

Будем обозначать $C^R(f)$ — минимальное количество одноцветных прямоугольников, покрывающих $X \times Y$.

Утверждение 6.3. $D(f) \geq \log C^R(f)$.

Доказательство. $D(f) \geq \log(\# \text{ листьев}) \geq \log C^R(f)$. \square

Список литературы

- [1] Н.К. Верещагин, Е.В. Щепин. *Информация, кодирование, предсказание*, МЦНМО, 2012.
- [2] Н.К. Верещагин. *Коммуникационная сложность*, Computer Science клуб, 2017. <http://compsciclub.ru/courses/communicationcomplexity/2017-spring/>
- [3] А.Е. Ромащенко. *Введение в теорию информации*, Computer Science клуб, 2015. <http://compsciclub.ru/courses/informationtheory/2015-spring/>
- [4] А.Е. Ромащенко. *Краткий конспект лекций курса “Введение в теорию информации”*, 2014. <http://www.mccme.ru/~anromash/courses/lecture-notes-it-2014.pdf>
- [5] В.А. Успенский, Н.К. Верещагин, А.Шень. *Введение в колмогоровскую сложность*. МЦНМО, 2012.
- [6] А. Шень. *Алгоритмическая теория информации*, Computer Science клуб, 2008. <http://compsciclub.ru/courses/algo-information-theory/2008-autumn/>
- [7] D. Gavinsky, O. Meir, O. Weinstein, A. Wigderson. *Toward better formula lower bounds: an information complexity approach to the KRW composition conjecture*. STOC 2014.
- [8] T.Kaced, A.E. Romashchenko, N.K.Vereshchagin, *A Conditional Information Inequality and Its Combinatorial Applications*. IEEE Trans. Information Theory, 2018.
- [9] E. Nisan, N. Kushilevitz. *Communication complexity*, 1997.
- [10] A. Rao. *Notes for CSE533: Information Theory in Computer Science*, 2010. <https://homes.cs.washington.edu/~anuprao/pubs/CSE533Autumn2010/>