

## 0.1 Колмогоровская сложность моделей

**Определение 1.** Пусть задано отображение из множества бинарных слов в себя:

$$D : \{0, 1\}^* \rightarrow \{0, 1\}^*.$$

Колмогоровской сложностью бинарной строки  $x$  назовем минимальную длину описания относительно  $D$ :

$$K_D(x) = \min_{p \in \{0, 1\}^*} \{|p| : D(p) = x\},$$

Перечислим некоторые свойства колмогоровской сложности [?].

**Независимости от способа написания.** Пусть заданы отображения  $D_1, D_2$ , такие что существуют константы  $c_1, c_2$  такие что для любого другого отображения  $D'$  и для любой строки  $x$ :

$$K_{D_1} \leq K_{D'} + c_1, \quad K_{D_2} \leq K_{D'} + c_2.$$

Тогда  $K_{D_1} = K_{D_2} + O(1)$ .

В дальнейшем будем фиксировать некоторое отображение  $D$  и положим  $K(x) = K_D(x)$ .

**Невычислимость**

**Теорема 1.** Пусть  $k$  — произвольная вычислимая функция. Если  $k(x) \leq K(x)$  для всех  $x$ , для которых определена  $k$ , то  $k$  — ограничена.

Из теоремы следует, что колмогоровская сложность в общем случае невычислима: любая оценка сложности будет ограничена.

**Определение 2.** Пусть задано отображение из декартового произведения двух множеств бинарных слов в себя:

$$D : \{0, 1\}^* \times \{0, 1\}^* \rightarrow \{0, 1\}^*.$$

Условной колмогоровской сложностью бинарной строки  $y$  при условии  $x$  назовем минимальную длину описания относительно  $D$ :

$$K_D(y|x) = \min_{p \in \{0, 1\}^*} \{|p| : D(p, y) = x\},$$

**Оценка условной Колмогоровской сложности [?]**

$$K(x, y) \leq K(x) + K(y|x) + O(\log K(x, y)).$$

Разность  $I(x : y) = K(y) - K(y|x)$  задает количество информации в  $x$  об объекте  $y$ . **Количество информации в паре  $x, y$  симметрично с точностью до константы:**

$$I(x : y) = I(y : x) + O(\log K(x, y)).$$

Отметим, что схожими свойствами обладает взаимная информация, определение которой дано ниже.

**Определение 3.** Пусть задано дискретная случайная величина  $x$  с вероятностным распределением  $p$ , принимающая значения  $x_1, \dots, x_n$ , Энтропией распределения случайной величины  $x$  назовем:

$$H(x) = - \sum_{i=1}^n p(x = x_i) \log p(x = x_i).$$

Взаимной информацией  $I$  двух случайных величин  $x, y$  назовем следующее выражение:

$$I(x, y) = H(x) - H(x|y), \quad H(x) = - \sum_i p_x(x_i) \log p_x(x_i)$$

$$I(x, y) = I(y, x).$$

**Теорема 2.** Пусть задано семейство частично-определенных отображений  $\mathfrak{D} = \{D : \{0,1\}^* \rightarrow \{0,1\}^*\}$ , такое что для любого отображения  $D \in \mathfrak{D}$  и элемента из области определения  $D$  в области определения не содержится префиксов этого элемента.

Тогда для минимальной средней длины описания слова:

$$L = \min_{D \in \mathfrak{D}} \sum_i |D(x_i)| p(x = x_i)$$

справедливо неравенство:

$$H(x) \leq L \leq H(x) + 1.$$

**Теорема 3.** Пусть  $f$  — вычислимое распределение на бинарных словах. Тогда справедливы следующие оценки:

$$2^{K(f)+O(1)-K(x)} > f(x),$$

$$-\log m(x) = K(x) \pm O(1).$$

**Теорема 4.** [?] Пусть  $f$  — вычислимая функция вероятности на пространстве бинарных векторов произвольной длины. Тогда

$$0 \leq (\mathbb{E}_f K(X) - H(x)) \leq K(f) + O(1).$$

*Доказательство.*  $K(X)$  — это длина префиксного кода для  $x$ , по noiseless coding theorem:

$$H(X) \leq \mathbb{E}_f K(X).$$

$$f(x) \leq 2^{K(f)+O(1)}(K(x) + O(1)) :$$

$$\log \frac{1}{f(x)} \geq K(x) - K(f) - O(1) :$$

$$\sum_x f(x) K(X) \leq H(X) + K(f) + O(1).$$

□

## 0.2 Принцип минимальной длины описания

Рассмотрим префиксную сложность, которая описывается машиной Тьюринга специального вида, имеющих однонаправленную ленту для чтения и двунаправленную рабочую ленту. Будем полагать что машина Тьюринга  $T$  останавливается на  $p$  с выводом  $x$ :  $T(p) = x$ , если вся запись  $p$  осталась слева от читающей каретки,  $x$  осталась слева от пишущей каретки и  $T$  остановлена.

**Определение 4.** Префиксная Колмогоровская сложность:

$$K(x) = \min_{p \in \{0,1\}^*, i \in \mathbb{N}} \{|i| + |p| : T_i(p) = x\},$$

## 0.3 Вероятностная интерпретация минимальной длины описания

### Список литературы

- [1] Успенский В., Шень А., Верещагин Н. Колмогоровская сложность и алгоритмическая случайность. — Litres, 2017
- [2] Grunwald P., Vitányi P. Shannon information and Kolmogorov complexity //arXiv preprint cs/0410002. — 2004.