# Байесовское мультимоделирование: принцип минимальной длины описания

Московский Физико-Технический Институт

2021

## Бритва Оккама



• Уильям из Оккама: «Что может быть сделано на основе меньшего числа, не следует делать, исходя из большего» и «Многообразие не следует предполагать без необходимости».

## Бритва Оккама



- Уильям из Оккама: «Что может быть сделано на основе меньшего числа, не следует делать, исходя из большего» и «Многообразие не следует предполагать без необходимости».
- Современная интерпретация: Не следует множить сущее без необходимости.
- Поль Дирак: A theory with mathematical beauty is more likely to be correct than an ugly one that fits some experimental data.
- Альберт Эйнштейн: Всё следует упрощать до тех пор, пока это возможно, но не более того.

## Когда бритва Оккама не работает

Бритва Оккама — эмпирическое правило, предлагающее упорядочивание гипотез при исследовании.

Это правило может быть неверным:

• Эрнст Мах: молекулы являются мыслительными конструктами, т.к. их существование не может быть проверено прямым наблюдением.

## Длина описания программы

## Задача

Задана строка: 001011001011001011... 001011, где повторение строки 001011 производится 100500 раз.

Каким способом лучше всего ее описать?

```
• s == "001011...001011001011001011")
```

• s == (".join('001011' for \_ in range(100500))

## Колмогоровская сложность

#### Определение

Пусть задано вычислимое частично определенное отображение из множества бинарных слов в себя:

$$T: \{0,1\}^* \to \{0,1\}^*.$$

Колмогоровской сложностью бинарной строки x назовем минимальную длину описания относительно T:

$$K_T(x) = \min_{f \in \{0,1\}^*} \{ |f| : T(f) = x \},$$

## Колмогоровская сложность

В общем виде, Колмогоровская сложность невычислима.

#### Определение

Пусть задано вычислимое частично определенное отображение из множества бинарных слов в себя:

$$T: \{0,1\}^* \to \{0,1\}^*.$$

Колмогоровской сложностью бинарной строки x назовем минимальную длину описания относительно T:

$$K_T(x) = \min_{f \in \{0,1\}^*} \{ |f| : T(f) = x \},$$

## Энтропия дискретного распределния

#### Определение

Пусть задана дискретная случайная величина x с вероятностным распределением p, принимающая значения  $x_1, \ldots, x_n$ , Энтропией распределения случайной величины x назовем:

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

## Энтропия дискретного распределния

#### Определение

Пусть задана дискретная случайная величина x с вероятностным распределением p, принимающая значения  $x_1, \ldots, x_n$ , Энтропией распределения случайной величины x назовем:

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

- интерпретация: мера беспорядка в распределении;
- максимум: равномерное распределение;
- ullet минимум: распределение, сконцентрированное в одном событии  $(x_i=1,x_j=0,i
  eq j).$

## Энтропия дискретного распределния

## Определение

Пусть задана дискретная случайная величина x с вероятностным распределением p, принимающая значения  $x_1, \ldots, x_n$ , Энтропией распределения случайной величины x назовем:

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

- интерпретация: мера беспорядка в распределении;
- максимум: равномерное распределение;
- ullet минимум: распределение, сконцентрированное в одном событии  $(x_i=1,x_j=0,i
  eq j).$
- связь с Колмогоровской сложностью:

$$K(x) \leq H(x) + O(\log n)$$

для бинарных строк длины n.

## Принцип минимальной длины описания

$$MDL(\mathbf{f}, \mathfrak{D}) = L(\mathbf{f}) + L(\mathfrak{D}|\mathbf{f}),$$

где f — модель,  $\mathfrak D$  — выборка, L — длина описания в битах.

$$\mathsf{MDL}(\boldsymbol{f},\mathfrak{D}) \sim L(\boldsymbol{f}) + L(\boldsymbol{w}^*|\boldsymbol{f}) + L(\mathfrak{D}|\boldsymbol{w}^*,\boldsymbol{f}),$$

 $w^*$  — оптимальные параметры модели.

$f_1$	$L(\mathbf{f}_1)$	$L(w_1^* f_1)$	$L(\mathbf{D} \mathbf{w}_1^*,\mathbf{f}_1)$	
$\mathbf{f}_2$	$L(\mathbf{f}_2)$	$L(\mathbf{w}_2^* \mathbf{f}_2)$	$L(\mathbf{p} \mathbf{w}_2^*,\mathbf{f}_2)$	
$f_3$	$L(\mathbf{f}_3)$	$L(\mathbf{w}_3^*)$	$L(\vec{\boldsymbol{D}} \mathbf{w}_3^*,\mathbf{f}_3)$	

## MDL: пример

#### Задача

Задана строка: 001011001011001011... 001011, где повторение строки 001011 производится 100500 раз.

Каким способом лучше всего ее описать?

•  $L(\mathbf{f}_3) \gg 0$ ,  $L(\mathfrak{D}|\mathbf{f}_3) = 38$ ;

```
s == "001011...001011001011001011")
s == (''.join('001011' for _ in range(100500))
import re; re.match('(001011){100500}')
L(f<sub>1</sub>) = 0, L(D|f<sub>1</sub>) = 100505;
L(f<sub>2</sub>) = 0, L(D|f<sub>2</sub>) = 45;
```

## MDL и Колмогоровская сложность

**Колмогоровская сложность** — длина минимального кода для выборки на предварительно заданном языке.

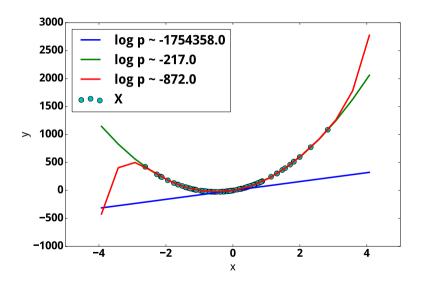
#### Теорема инвариантности

Для двух сводимых по Тьюрингу языков колмогоровская сложность отличается не более чем на константу, не зависяющую от мощности выборки.

#### Отличия от MDL:

- Колмогоровская сложность невычислима.
- Длина кода может зависеть от выбранного языка. Для небольших выборок теорема инвариантности не дает адекватных результатов.

## Задача вероятностного кодирования: полиномы



# Вероятностный MDL

Задача выбора модели — задача передачи информации от кодировщика декодировщику. Задана выборка  $m{X}, x \in m{X}$ .

- ullet Кодировщик кодирует информацию о выборке  $oldsymbol{X}$  с помощью некоторого кода  $oldsymbol{f}$  и передает ее декодировщику.
- ullet Декодировщик декодирует код f(X), полученный от кодировщика и восстанавливает исходную выборку X (возможно, с некоторой потерей информации).
- ullet Требуется выбрать оптимальный способ кодирования  ${oldsymbol x}$
- ullet Длина кода:  $-\log p(x)$

Критерий качества вероятностного кодирования с помощью смеси кодов:

$$R(x) = -\log P(x) + \min_{\mathbf{f} \in \mathfrak{F}} (\log P(x|\mathbf{f})).$$

Регрет характеризует разницу между длиной рассматриваемого  $\log P(x)$  кода для x в сравнении с наилучшим кодом из некоторого множества  $\mathfrak{F}$ .

Регрет для выборки с использованием параметрического распределения:

$$R(\mathbf{X}) = \max_{x \in \mathbf{X}} (-\log P(x) + \min_{\mathbf{w}} (\log P(x|\mathbf{w})).$$

## MDL и аппроксимация Лапласа

## **Утверждение**

Пусть правдоподобие  $p(\boldsymbol{X}|\boldsymbol{w},\boldsymbol{f})$  соответствует экспоненциальному семейству распределений, т.е.

$$p(x|\mathbf{w}, \mathbf{f}) = h(x)g(\eta)\exp(\eta \cdot \mathbf{T}(x)),$$

где h,g,T — некоторые функции,  $\eta$  — некоторый параметр распределения. Пусть в качестве априорного распределения выступает распределение Джеффриса:

$$p(oldsymbol{w}|oldsymbol{f}) = rac{\sqrt{I}}{\int_{w} \sqrt{I(w)}},$$
 где  $I$ —определить матрицы Фишера:

Тогда при  $\mathbf{w} \to \infty$  регрет отличается от Evidence на константу:

$$\lim_{\mathbf{w}\to\infty}\left(R(\mathbf{X})-\int_{\mathbf{w}}p(\mathbf{X}|\mathbf{w},\mathbf{f})p(\mathbf{w}|\mathbf{f})d\mathbf{w}\right)=\text{Const.}$$

## MDL и Evidence

Evidence	MDL
Использует априорные знания	Независима от априорных знаний
Основывается на гипотезе о порождении	
выборки	Минимизирует длину описания выборки
вне зависимости от их природы	

## Литература и прочие ресурсы

- MacKay D. J. C., Mac Kay D. J. C. Information theory, inference and learning algorithms.
   Cambridge university press, 2003.
- Grunwald P. A tutorial introduction to the minimum description length principle //arXiv preprint math/0406077. – 2004.
- Успенский В., Шень А., Верещагин Н. Колмогоровская сложность и алгоритмическая случайность. – Litres, 2017
- Grunwald P., Vitányi P. Shannon information and Kolmogorov complexity //arXiv preprint cs/0410002. – 2004.
- Vereshchagin N. K., Vitányi P. M. B. Kolmogorov's structure functions and model selection //IEEE Transactions on Information Theory. – 2004. – T. 50. – №. 12. – C. 3265-3290.
- Штарьков Ю. М. Универсальное последовательное кодирование отдельных сообщений //Проблемы передачи информации. – 1987. – Т. 23. – №. 3. – С. 3-17.
- Когда не работат бритва Оккама:
   https://hsm.stackexchange.com/questions/26/was-occam-s-razor-ever-wrong