

# Дискретный ансамбль. Собственная информация и её свойства. Энтропия дискретного ансамбля и её свойства

3 января 2023 г. 18:39

Дискретный ансамбль  $(X = \{x\})$  - дискретное множество, содержащее конечное число элементов (элементарных событий)  $x \in X$

Для каждого элементарного события определена вероятность  $p(x) \geq 0$

Множество чисел  $\{p(x)\}$  задаёт распределение вероятностей. Сумма элементов этого множества = 1

Пара "элементарное событие и её вероятность" называется дискретным ансамблем  $(X = \{x, p(x)\})$  - дискретный ансамбль

Обозначим  $\Omega = \{A\}$  - множество всевозможных подмножеств  $X$

Тогда вероятность сложного события  $A$ :

$$P(A) = \sum_{x \in A} p(x), A \in \Omega$$

Т.е. вероятность сложного события равна сумме вероятностей простых событий, входящих в это сложное событие

Произведение событий  $A$  и  $B$ :  $AB = A \cap B$

Для произвольной пары событий  $A, B \subseteq X$  (все элементы множеств  $A$  и  $B$  являются элементами множества  $X$ ) условная вероятность (вероятность того, что произойдет событие  $A$ , если произошло событие  $B$ ):

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}, \text{ если } P(B) \neq 0, \text{ иначе } 0$$

Отсюда следует, что вероятность произведения событий  $P(AB) = P(A|B)P(B)$

В общем случае:

$$P(A_1 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1A_2) \dots P(A_n|A_1 \dots A_{n-1})$$

Если события  $A, B \in \Omega$  независимы, то условная вероятность "превращается" в безусловную:

$$P(A|B) = P(A); P(B|A) = P(B)$$

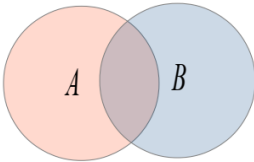
$$P(AB) = P(A)P(B)$$

Соответственно, в общем случае при совместной независимости событий  $A_1 \dots A_n$ :

$$P(A_1 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2) \dots P(A_n)$$

Вероятность объединения событий:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$



Вероятность объединения событий  $\leq$  сумме вероятностей этих событий

$$P\left(\bigcup_{m=1}^M A_m\right) \leq \sum_{m=1}^M P(A_m)$$

Формула полной вероятности

Пусть даны  $M$  несовместных событий (т.е. их пересечение - пустое множество)  $H_1, \dots, H_M$  ("гипотез"), таких что вероятность их объединения = 1 ( $P\left(\bigcup_{m=1}^M H_m\right) = 1$ ). Тогда

вероятность произвольного события  $A$ :

$$P(A) = \sum_{m=1}^M P(A|H_m)P(H_m)$$

Вспомним ранее выведенную формулу  $P(AB) = P(A|B)P(B)$

Получим формулу апостериорной вероятности (формулу Байеса):

$$P(H_j|A) = \frac{P(AH_j)}{P(A)} = \frac{P(A|H_j)P(H_j)}{\sum_{m=1}^M P(A|H_m)P(H_m)}$$

Произведение ансамблей  $X = \{x, p_X(x)\}$  и  $Y = \{y, p_Y(y)\}$  определяется совместным распределением  $\{p_{XY}(x, y)\}, \{(x, y) : x \in X, y \in Y\}$

Ансамбль произведений  $XY = \{(x, y), p_{XY}(x, y)\}$

Условное распределение вероятностей:

$$p(x|y) = \begin{cases} \frac{p(x, y)}{p(y)}, & \text{если } p(y) \neq 0 \\ 0 & \text{иначе} \end{cases}, x \in X$$

Ансамбли  $X$  и  $Y$  независимы, если  $p(x, y) = p(x)p(y), x \in X, y \in Y$

Собственная информация - это количество информации, т.е. затраты (во времени или в пространстве), необходимые для передачи (хранения) данных

Данные	Представление
Числа (измерения)	Длина зависит от диапазона
Текст	8 бит (1 байт) на букву
Цифровая речь	13 бит на отсчет
Изображения (bmp)	3 байта на пиксель

Имеем:

$X = \{x, p(x)\}$  - ансамбль

$\mu(x)$  - мера (количество) информации в  $x$

Свойства количества информации:

1. Неотрицательность:  $\mu(x) \geq 0$
2.  $\mu(x)$  должна быть функцией от  $p(x)$  (чем больше вероятность, тем меньше информации несет сообщение, и наоборот)
3. Монотонность: если  $x, y \in X$ ,  $p(x) \geq p(y)$ , тогда  $\mu(x) \leq \mu(y)$
4. Аддитивность: если  $x$  и  $y$  независимы, тогда  $\mu(x, y) = \mu(x) + \mu(y)$  (если произошла серия событий, то их количество информации суммируется)
5.  $\mu(p(x)^k) = k\mu(p(x))$  (если есть серия одинаковых событий, то кол-во информации = кол-во событий \* кол-во информации в одном событии)

Перечисленные требования приводят к следующему определению (формула собственной вероятности):

$$I(x) = -\log(p(x)), x \in X$$

Чтобы узнать, насколько информативен ансамбль в целом, а не только отдельное

входящее в него событие, нужно ввести понятие энтропии

Энтропия - это математическое ожидание от собственной информации

(Мат. ожидание - среднее значение случайной величины:  $E(x) = \sum_{i=1}^n x_i p_i$  т.е. сумма произведений значений и их вероятностей)

$$H(x) = E[I(x)] = \sum_x p(x) I(x) = \sum_x -p(x) \log(p(x))$$

Энтропия показывает, насколько можно максимально сжать информацию, т.е. предел сжатия, измеряется в битах на символ

Свойства энтропии:

1. Неотрицательность  $H(X) \geq 0$
2.  $H(X) \leq \log|X|$  (равенство, если все элементы  $X$  равновероятны) ( $|X|$  - алфавит)
3. Если  $X = \{x, p(x)\}$  и  $Y = \{y = f(x), p(y)\}$ , тогда  $H(Y) \leq H(X)$  (с равенством, если  $f$  обратима)
4. Если  $X$  и  $Y$  независимы, тогда  $H(XY) = H(X) + H(Y)$
5.  $H(X)$  - выпуклая вверх функция распределения вероятностей на элементах ансамбля  $X$
6. Пусть  $X = \{x, p(x)\}$  и  $A \subseteq X$  ( $A$  - подмножество  $X$ ). Введем ансамбль  $X' = \{x, p'(x)\}$  и  $p'(x)$  как:

$$p'(x) = \begin{cases} \frac{p(A)}{|A|}, & x \in A, \\ p(x), & x \notin A. \end{cases}$$

(т.е. часть вероятностей усреднили, см. первое уравнение)

Тогда  $H(X') \geq H(X)$

7. Если для двух ансамблей  $X$  и  $Y$  распределения вероятностей отличаются только порядком следования элементов, то  $H(X) = H(Y)$

Доказательство свойства 2

$$\begin{aligned} H(X) - \log|X| &\stackrel{(a)}{=} -\sum_{x \in X} p(x) \log p(x) - \sum_{x \in X} p(x) \log|X| = \\ &\stackrel{(b)}{=} \sum_{x \in X} p(x) \log \frac{1}{p(x)|X|} \leq \\ &\stackrel{(c)}{\leq} \log e \left[ \sum_{x \in X} p(x) \left( \frac{1}{p(x)|X|} - 1 \right) \right] = \\ &= \log e \left( \sum_{x \in X} \frac{1}{|X|} - \sum_{x \in X} p(x) \right) = 0. \end{aligned}$$

Доказательство (с):

$$\ln x \leq x - 1 \iff \log x \leq (x - 1) \log e.$$

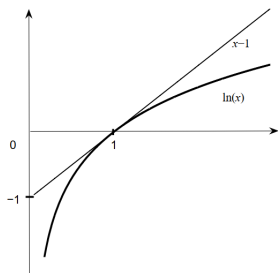


Рис.: Графическая интерпретация  $\ln(x) \leq x - 1$

Доказательство свойства 5

Энтропия  $H(p)$  ансамбля с распределением вероятностей  $p$  - выпуклая вверх функция от  $p$ .

Докажем это.

Запишем формулу энтропии:

$$H(p) = \sum_{m=1}^M -p_m \log(p_m)$$

Есть свойство выпуклых функций, что сумма выпуклых функций выпукла.

Докажем, что функция  $f_m = -p_m \log(p_m)$  выпукла. Для этого найдем вторую производную:

$$f_m'' = -\log(e)/p_m$$

Для любой вероятности  $p_m \in (0, 1)$  вторая производная отрицательна  $\Rightarrow$  функция выпуклая вверх

Частный случай: двоичный ансамбль

- $X = \{0, 1\}$ . Пусть  $p(1) = p$ ,  $p(0) = 1 - p = q$ .

- Энтропия двоичного ансамбля

$$H(p) = -p \log p - (1-p) \log(1-p)$$

Энтропия для двух элементов

$$H(X) = -p \log p - q \log q \triangleq \eta(p).$$

- Первая производная от  $\eta(p)$ .

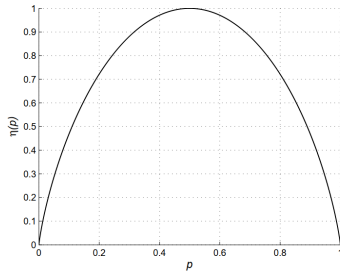
$$\eta'(p) = -\log p + \log(1-p),$$

$\eta'(p)=0$ , при  $p = \frac{1}{2}$  — точка экстремума.

- Вторая производная от  $\eta(p)$ .

$$\eta''(p) = -\log e/p - \log e/(1-p) < 0.$$

$$H(X) = \eta(p) = -p \log p - (1-p) \log(1-p)$$



Доказательство свойства 6

- Обозначим  $\tilde{p} = ((p_1 + p_2)/2, (p_1 + p_2)/2, p_3, \dots, p_M)$ .
- Необходимо доказать, что

$$H(\tilde{p}) \geq H(p).$$

- Обозначим

$$p' = p = (p_1, p_2, p_3, \dots, p_M),$$

$$p'' = (p_2, p_1, p_3, \dots, p_M).$$

- Заметим, что:  $H(p') = H(p'') = H(p)$ .

- $\tilde{p} = (p' + p'')/2$ .

- Из выпуклости энтропии следует, что:

$$H(\tilde{p}) = H\left(\frac{p' + p''}{2}\right) \geq \frac{1}{2}H(p') + \frac{1}{2}H(p'') = H(p).$$

по определению  
(просто обозначение  
такое есть)

т.к. если вероятности те же,  
хоть и в другом порядке,  
энтропия та же

т.к. энтропия — выпуклая функция,  
функция от среднего  $\geq$  среднему  
от функций