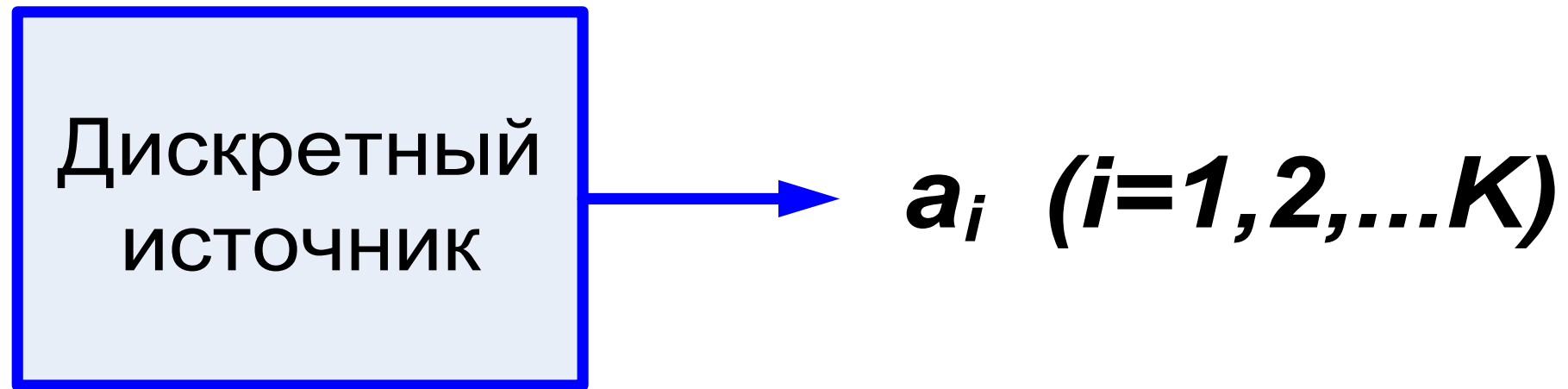


Лекции 2-3

Количественное определение
информации в сообщении

Количественная мера информации в символе a_i дискретного источника



Две модели выбора дискретного символа источником:

1. Выбор дискретного символа источником заранее известен (достоверное событие).

В этом случае заключенная в нем информация количественно равна **нулю**.

2. Выбор символа a_i источником производится с некоторой вероятностью $p(a_i)$.

Количество информации $I(a_i)$, заключенное в выбранном символе a_i , является функцией этой вероятности $I(a_i) = I[p(a_i)]$

Количественная мера информации

1. Для поиска функциональной зависимости количественной меры информации $I(a_i) = I[p(a_i)]$ будем считать, что источник вырабатывает пару следующих друг за другом символов (a_i, a_k) , которые будем рассматривать уже как укрупненный символ, соответствующий новому алфавиту с объемом алфавита K^2 .

Количественная мера информации

2. Вероятность такого совместного события, есть вероятность того, что источник произведет последовательный выбор символов a_i и a_k : $p(a_i, a_k)$. В такой паре событий уже будет содержаться другое количество информации

$$I(a_i, a_k) = I[p(a_i, a_k)]$$

Количественная мера информации

2. Количество информации, заключенное в паре символов a_i и a_k , должно удовлетворять условию **аддитивности**, т.е. равняется сумме количества информации, содержащейся в каждом символе a_i и a_k первоначального алфавита объемом K .

$$a_i \rightarrow I(a_i) = I[p(a_i)]$$

$$a_k \rightarrow I(a_k) = I[p(a_k / a_i)]$$

Количественная мера информации

3. С другой стороны, вероятность выбора источником пары последовательных символов a_i и a_k по правилу умножения

$$p(a_i, a_k) = p(a_i) \times p(a_k / a_i)$$

Требование аддитивности количества информации при операции укрупнения алфавита позволяет записать

$$\begin{aligned} I[p(a_i)] + I[p(a_k / a_i)] &= I[p(a_i, a_k)] = \\ &= I[p(a_i) \times p(a_k / a_i)] \end{aligned}$$

Количественная мера информации

Введем следующие обозначения

$$p(a_i) = p$$

$$p(a_k / a_i) = q$$

Тогда для любых значений p и q

$$0 < p \leq 1 \text{ и } 0 < q \leq 1$$

$$I(p) + I(q) = I[p \times q]$$

Количественная мера информации

Продифференцируем обе части уравнения по p

$$I'(p) = qI'[p \times q]$$

Умножая обе части на p и введя следующее обозначение $pq=r$ имеем

$$pI'(p) = rI'[r]$$

$$0 < p \leq 1 \text{ и } 0 < r \leq p$$

Количественная мера информации

Последнее уравнение оказывается симметрично относительно p и q , что возможно лишь в случае, если обе части уравнения соответствуют некоторой постоянной величине γ

$$pI'(p) = \gamma$$

$$I'(p) = \frac{\gamma}{p}$$

$$I(p) = \gamma \ln p + C$$

Количественная мера информации

При $\gamma=1$

$$I(p) = -\ln p = \ln \frac{1}{p}$$

Чаще выбирают

$$\gamma = -\frac{1}{\ln 2}$$

и в этом случае получаем количественную меру информации по Шеннону

$$I(p) = -\frac{\ln p}{\ln 2} = -\log_2 p = \log_2 \frac{1}{p}$$

Случайные процессы и их числовые характеристики

Отличительной чертой случайных сигналов является тот факт, что их мгновенные значения нельзя предсказать заранее с абсолютной достоверностью. Однако ряд характеристик таких сигналов весьма точно описываются в **вероятном смысле**. Одной из важнейших характеристик случайной величины является вероятность ее появления. При этом в основе теории вероятностей лежит понятие полного множества случайных событий γ :

$$\gamma = \{A_1, A_2, \dots, A_n\}$$

Основные аксиомы

1. Вероятность события $p(A_i)$ всегда положительна и не может превышать значения 1.

$$0 < p(A_i) \leq 1$$

2. Если A_i и A_j – несовместимые события

$$p(A_i + A_j) = p(A_i) + p(A_j)$$

3. Сумма всех событий, содержащихся в полном множестве γ , есть достоверное событие

$$p(A_1) + p(A_2) + \dots + p(A_n) = 1$$

Функции распределения и числовые характеристики случайных процессов

Случайный процесс описывается двумя распределениями:

- Функцией плотности вероятностей $\omega(x, t_1)$

$$dP = \omega(x, t_1) dx$$

- Вероятностной характеристикой $F(x) = P(X \leq x_1)$

$$0 \leq F(x) \leq 1$$

$$F(-\infty) = 0$$

$$F(\infty) = 1$$

$$\omega(x) = \sum_{i=1}^n p_i \delta(x - x_i)$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \omega(x) dx = 1$$

Моменты случайной величины

Результатом экспериментов над случайными величинами, как правило, служат средние значения тех или иных функций от этих величин.

Если $\varphi(x)$ – известная функция от x (исхода случайного испытания), то по определению, ее среднее значение оказывается равным

$$\overline{\varphi(x)} = \int_{-\infty}^{\infty} \varphi(x) \omega(x) dx$$

Моменты случайной величины

$$m_n = \overline{x^n} = \int_{-\infty}^{\infty} x^n \omega(x) dx$$

$$m_1 = \bar{x} = \int_{-\infty}^{\infty} x \omega(x) dx$$

$$m_2 = \overline{x^2} = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \omega(x) dx$$

$$\sigma^2 = \overline{(x - \bar{x})^2} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \bar{x})^2 \omega(x) dx = m_2 - m_1^2$$

Гауссовское распределение
плотности вероятностей
случайной величины

$$\omega(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} \exp\left\{-\frac{(x-x_0)^2}{2\sigma_x^2}\right\}$$