

## 1.2 Информационная мера Шеннона

### КОЛИЧЕСТВО ИНФОРМАЦИИ И ИЗБЫТОЧНОСТЬ

**Дискретные системы связи** - системы, в которых как реализации сообщения, так и реализации сигнала представляют собой последовательности символов алфавита, содержащего конечное число элементарных символов.

Пусть  $\xi$  и  $\eta$  - случайные величины с множествами возможных значений  $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ,  $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_m\}$ .

**Количество информации**  $H(\xi)$  при наблюдении случайной величины  $\xi \in X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  с распределением вероятностей  $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$  задается формулой Шеннона:

$$H(\xi) = \sum_{i=1}^n p_i \log 1/p_i.$$

Единицей измерения количества информации является бит, который представляет собой количество информации, получаемое при наблюдении случайной величины, имеющей два равновероятных значения.

**При равномерном распределении**  $p_1 = p_2 = \dots = p_n$  количество информации задается формулой Хартли:

$$H(\xi) = \log_2 N.$$

Справедливы следующие соотношения:

- 1)  $0 \leq H(\xi) \leq \log_2 N$ ;
- 2)  $N = 2, p_1 = p_2 = 0,5, H(\xi) = 1$ ;
- 3)  $H(\xi, \eta) = H(\xi) + H(\eta)$ , если  $\xi$  и  $\eta$  - независимы.

**Избыточностью** называется  $p = 1 - H(\xi) / \max H(\xi) = 1 - H(\xi) / \log_2 N$ .

### ЭНТРОПИЯ НЕПРЕРЫВНЫХ СООБЩЕНИЙ

**Непрерывные системы передачи информации** - системы, в которых как реализации сообщения, так и реализации сигнала на конечном временном интервале  $(0, T)$  представляют собой некоторые непрерывные функции времени.

Пусть  $x(t)$  - реализации непрерывного сообщения на входе какого-либо блока схемы связи,  $y(t)$  - реализация выходного сообщения (сигнала),  $W(x)$  - плотность вероятностей ансамбля входных сообщений,  $W(y)$  - плотность вероятностей ансамбля выходных сообщений

Формулы для энтропии  $H$  непрерывных сообщений получаются путем обобщения формул для энтропии дискретных сообщений. Если  $\Delta x$  - интервал квантования (точность измерения), то при достаточно малом  $\Delta x$  **энтропия непрерывных сообщений**

$$\begin{aligned} H(X) &= - \int_{-\infty}^{\infty} W(x) \log W(x) dx - \log \Delta x \int_{-\infty}^{\infty} W(x) dx = H^*(X) - \log \Delta x = \\ &= - \int_{-\infty}^{\infty} W(x) \log [W(x) \Delta x] dx, \end{aligned}$$

где  $H^*(X) = - \int_{-\infty}^{\infty} W(x) \log W(x) dx$  - приведенная энтропия.

$H(X)$  можно представить в компактной записи:

$$H(X) = M[-\log(W(x) \Delta x)] \quad \text{и} \quad H^*(X) = M[-\log W(x)].$$

По аналогии  $H(Y) = - \int_{-\infty}^{\infty} W(y) \log W(y) dy$ .

**Пример 1.**

Источник сообщений выдает символы из алфавита  $A = \{a_i\}, i = \overline{1,4}$  с вероятностями  $p_1 = 0,2; p_2 = 0,3; p_3 = 0,4; p_4 = 0,1$ . Найти количество информации и избыточность.

**Решение.**

По формуле Шеннона  $H(\xi) = \sum_{i=1}^n p_i \log 1/p_i$ .

$$H(A) = -(0,2 \cdot \log 0,2 + 0,3 \cdot \log 0,3 + 0,4 \cdot \log 0,4 + 0,1 \cdot \log 0,1) = 1,86 \text{ бит}$$

$$\text{Избыточность } p = 1 - \frac{H(A)}{\log_2 4} = 1 - \frac{1,86}{2 \log_2 2} = 0,07$$

**Пример 2.**

Имеются два источника информации, алфавиты и распределения вероятностей которых заданы матрицами:

$$\begin{vmatrix} X \\ P \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 & x_2 \\ p_1 & p_2 \end{vmatrix}, \quad \begin{vmatrix} Y \\ Q \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_1 & y_2 & y_3 \\ q_1 & q_2 & q_3 \end{vmatrix}.$$

Определить, какой источник дает большее количество информации, если

$$1) p_1 = p_2; q_1 = q_2 = q_3;$$

$$2) p_1 = q_1; p_2 = q_2 + q_3;$$

**Решение.**

2) Воспользуемся формулой Шеннона:

$$H(\xi) = \sum_{i=1}^n p_i \log 1/p_i.$$

с учетом условия задачи имеем  $p_1 = q_1; p_2 = q_2 + q_3$ ;

$$H(\xi) = q_1 \log_2 1/q_1 + (q_2 + q_3) \log_2 1/(q_2 + q_3) + q_2 \log_2 1/q_2 + q_3 \log_2 1/q_3.$$

С другой стороны,

$$H(\eta) = q_1 \log_2 1/q_1 + q_2 \log_2 1/q_2 + q_3 \log_2 1/q_3.$$

Сравним слагаемые  $H(\xi)$  и  $H(\eta)$ .

Поскольку

$$\frac{1}{q_2 + q_3} < \frac{1}{q_2}, \quad \frac{1}{q_2 + q_3} < \frac{1}{q_3}, \text{ то } H(\xi) < H(\eta).$$

**Пример 4.**

По линии связи передаются непрерывные амплитудно-модулированные сигналы  $x(t)$ , распределенные по нормальному закону с математическим ожиданием  $m_x = 0$  и дисперсией  $\sigma_x^2 = \sigma^2 = 8B^2$ .

Определить энтропию  $H(X)$  сигнала при точности его измерения  $\Delta x = 0,2B$ .

**Решение.**

По условию плотность вероятностей сигнала  $x(t)$

$$W(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2\sigma^2},$$

$$H(X) = - \int_{-\infty}^{\infty} W(x) \log W(x) dx - \log \Delta x = - \frac{1}{\ln 2} \int_{-\infty}^{\infty} W(x) \ln W(x) dx - \log \Delta x =$$

$$- \frac{1}{\ln 2} \int_{-\infty}^{\infty} W(x) \left[ \ln \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} - \frac{x^2}{2\sigma^2} \right] dx - \log \Delta x = - \frac{1}{\ln 2} \left( \ln \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} - \frac{1}{2} \right) - \log \Delta x =$$

$$= \frac{1}{\ln 2} \ln \sqrt{2\pi e \sigma^2} - \log \Delta x = \log \frac{\sqrt{2\pi e \sigma^2}}{\Delta x}.$$

Подставляя числовые значения, получаем

$$H(X) = \log \frac{\sqrt{2\pi e 8}}{0,2} \cong 5,87 \text{ дв. ед.}$$

**Пример 5.**

Определить полную энтропию системы  $X$ , состояние которой имеет экспоненциальное распределение.

**Решение.**

Полная энтропия системы  $X$

$$H(X) = H^*(X) - \log_2 \Delta x,$$

$$\begin{aligned} H^*(X) &= M[-\log W(x)] = M[-\log \alpha \cdot e^{-\alpha x}] = M[-\log_2 \alpha - \log_2 e^{-\alpha x}] = \\ &= -\log_2 \alpha + M[\alpha x \cdot \log_2 e] = -\log_2 \alpha + \alpha \cdot \log_2 e \cdot M[x] = \\ &= -\log \alpha + \alpha \cdot \log_2 e \cdot \frac{1}{\alpha} = \log_2 \frac{e}{\alpha}, \\ H(X) &= H^*(X) - \log_2 \Delta x = \log_2 \frac{e}{\alpha} - \log_2 \Delta x = \log_2 \frac{e}{\alpha \Delta x}. \end{aligned}$$

### 1.3 Условная энтропия и взаимная информация

#### ДИСКРЕТНЫЕ СИСТЕМЫ ПЕРЕДАЧИ ИНФОРМАЦИИ

**Условной энтропией** величины  $Y$  при наблюдении величины  $X$  называется  $H(Y/X) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j) \log_2 \frac{1}{p(y_j/x_i)}$ .

Справедливы соотношения:

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y), \quad H(X, Y) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j) \log_2 \frac{1}{p(x_i, y_j)},$$

$$I(X, Y) = H(X) - H(X/Y),$$

$$I(X, Y) = I(Y, X) = H(Y) - H(Y/X)$$

$$I(X, Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y)$$

Если  $X$  и  $Y$  независимы, то  $I(X, Y) = 0$ ,

Если  $X$  и  $Y$  полностью зависимы (содержат одну и ту же информацию), то  $I(X, Y) = H(X) = H(Y)$ .

Справедливы следующие соотношения

$$I(X, Y) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j) \log_2 \frac{p(x_i, y_j)}{p(x_i)p(y_j)},$$

$$0 \leq I(X, Y) \leq H(X), \quad 0 \leq I(X, Y) \leq H(Y).$$

Понятие взаимной информации широко используется в теоретической передаче информации. Требования к взаимной информации различны в зависимости от того, с какой информацией работает потребитель. Например, если  $X$  и  $Y$  – это сообщения, публикуемые различными газетами, то для получения возможно большей суммарной (совместной) информации, взаимная (то есть одинаковая в данном случае) информация должна быть минимальной. Если же  $X$  и  $Y$  – это сообщения на входе и выходе канала связи с помехами, то для получения возможно большей информации ее получателем необходимо, чтобы взаимная информация была наибольшей. Тогда условная энтропия  $H(X/Y)$  – это потеря информации в канале связи (ненадежность канала). Условная энтропия  $H(Y/X)$  – это информация о помехах (энтропия источника помех  $H(p)$  поступающая в канал извне или создаваемая внутренними помехами в канале (рис 1.4).

При расчетах условной энтропии и взаимной информации удобно пользоваться следующими соотношениями теории вероятностей:

1) теорема умножения вероятностей

$$p(x_i, y_j) = p(x_i)p(y_j/x_i) = p(y_j)p(x_i/y_j);$$

2) формула полной вероятности  $p(x_i) = \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j);$

$$p(y_j) = \sum_{i=1}^N p(x_i, y_j);$$

3) формула Байеса  $p(x_i/y_j) = \frac{p(x_i)p(y_j/x_i)}{p(y_j)} = \frac{p(x_i)p(y_j/x_i)}{\sum_{i=1}^N p(x_i)p(y_j/x_i)}.$

Пусть  $x(t)$  - реализации непрерывного сообщения на входе какого-либо блока схемы связи,  $y(t)$  - реализация выходного сообщения (сигнала),  $f_1(x)$  - одномерная плотность вероятностей ансамбля входных сообщений,  $f_2(y)$  - одномерная плотность вероятностей ансамбля выходных сообщений,  $f(x, y)$  - совместная плотность вероятностей,  $f(y/x)$  - условная плотность вероятностей  $y$  при известном  $x$ . Тогда для количества информации  $I$  справедливы следующие соотношения:

$$I(x, y) = \log_2 \frac{f(x, y)}{f_1(x)f_2(y)} = \log_2 \frac{f(x/y)}{f_1(x)} = \log_2 \frac{f(y/x)}{f_2(y)} = I(x, y),$$

$$I(X, y) = \int_X I(x, y) f(x/y) dx, \quad I(x, Y) = \int_Y I(x, y) f(y/x) dy,$$

Выражение для **полной взаимной информации**, содержащейся в двух непрерывных системах  $X$  и  $Y$  будет определяться

$$\begin{aligned} I(X, Y) &= \int_Y f_2(y) I(X, y) dy = \iint_{X Y} f(x, y) I(x, y) dx dy = \\ &= \iint_{X Y} f(x, y) \log_2 \frac{f(x, y)}{f_1(x)f_2(y)} dx dy = I(Y, X), \end{aligned}$$

или, применяя знак математического ожидания

$$I_{Y \leftrightarrow X} = M \left[ \log_2 \frac{f(X, Y)}{f_1(X)f_2(Y)} \right]$$

$$I(X, y) \geq 0, \quad I(x, Y) \geq 0, \quad I(X, Y) \geq 0.$$

Здесь  $I(x, y)$  - взаимная информация между каким-либо значением  $x$  входного и значением  $y$  выходного сообщений,  $I(X, y)$  и  $I(x, Y)$  - средние значения условной информации,  $I(X, Y)$  - полная средняя взаимная информация.

**Условная энтропия** определяется по формуле:

$$\begin{aligned} H(X/Y) &= - \iint_{-\infty - \infty}^{\infty \infty} f(x, y) \log f(x/y) dx dy, \\ H(Y/X) &= - \iint_{-\infty - \infty}^{\infty \infty} f(x, y) \log f(y/x) dx dy, \end{aligned}$$

Можно представить в компактной записи

$$H(X/Y) = M[-\log f(Y/X)] - \log \Delta x$$

Когда  $X$  и  $Y$  статистически связаны между собой, то

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y/X) = H(Y) + H(X/Y).$$

При независимых  $X$  и  $Y$

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y).$$

Полная средняя взаимная информация определяется формулой:

$$I(X, Y) = H(X) - H(X/Y) = H(Y) - H(Y/X).$$

**Пример 1.**

Дана матрица

$$P(X, Y) = \begin{bmatrix} \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} \\ \frac{1}{8} & 0 & \frac{1}{8} \\ \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} \end{bmatrix}, \quad x \in X, \quad y \in Y$$

Определить:  $H(X), H(Y), H(X/Y), H(Y/X), H(X, Y), I(X, Y)$ .**Решение.**

По формуле полной вероятности имеем:

$$P(x_i) = \sum_{j=1}^3 p(x_i, y_j) = \frac{3}{8}, \quad P(x_1) = \frac{1}{4}, \quad P(x_2) = \frac{3}{8}, \\ P(y_i) = \sum_{x=1}^3 p(x, y_i) = \frac{3}{8}, \quad P(y_1) = \frac{1}{4}, \quad P(y_2) = \frac{3}{8}.$$

Следовательно,

$$H(X) = \sum_{i=1}^3 p(x_i) \log_2 \frac{1}{p(x_i)} = 1,57;$$

$$H(Y) = \sum_{i=1}^3 p(y_i) \log_2 \frac{1}{p(y_i)} = 1,57.$$

По теореме умножения  $p(x_i / y_i) = \frac{p(x_i, y_i)}{p(y_i)}$ 

$$p(x_1 / y_1) = \frac{1}{3}, \quad p(x_1 / y_2) = \frac{1}{2}, \quad p(x_1 / y_3) = \frac{1}{3},$$

$$p(x_2 / y_1) = \frac{1}{3}, \quad p(x_2 / y_2) = 0, \quad p(x_2 / y_3) = \frac{1}{3},$$

$$p(x_3 / y_1) = \frac{1}{3}, \quad p(x_3 / y_2) = \frac{1}{2}, \quad p(x_3 / y_3) = \frac{1}{2}.$$

Следовательно,

$$H(X/Y) = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 p(x_i, y_j) \log_2 \frac{1}{p(x_i / y_j)} = 1,43.$$

Аналогично  $H(Y/X) = 1,43$ ;Энтропия объединения:  $H(X, Y) = H(X) + H(Y/X) = 1,57 + 1,43 = 3$ ;Взаимная информация величин  $X$  и  $Y$ :

$$I(X, Y) = H(X) - H(X/Y) = 0,14.$$

**Пример 2.**

Канал связи описан следующей канальной матрицей

$$P(Y/X) = \begin{pmatrix} 0,98 & 0,1 & 0,2 \\ 0,01 & 0,75 & 0,3 \\ 0,01 & 0,15 & 0,5 \end{pmatrix}$$

Найти:

- 1) Среднее количество информации, которое переносится одним символом сообщения, если вероятности появления символов источника сообщений равны  $p(x_1) = 0,7$ ,  $p(x_2) = 0,2$ ,  $p(x_3) = 0,1$ .
- 2) Чему равны информационные потери при передаче сообщения из 1000 символов алфавита  $x_1, x_2, x_3$ ?
- 3) Чему равно количество принятой информации?

**Решение.**

1) Энтропия источника сообщений

$$H(X) = -\sum_{i=1}^n p_i \log p_i = -(0,7 \cdot \log 0,7 + 0,2 \cdot \log 0,2 + 0,1 \cdot \log 0,1) = 1,16 \text{ бит}$$

2) Общая условная энтропия

$$H(Y/X) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j) \log_2 \frac{1}{p(y_j/x_i)} = \\ = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i) p(y_j/x_i) \log_2 p(y_j/x_i)$$

$$H(Y/X) = -0,7[(0,98 \cdot \log_2 0,98 + 0,01 \cdot \log_2 0,01 + 0,01 \cdot \log_2 0,01) + \\ + 0,2(0,1 \cdot \log_2 0,1 + 0,75 \cdot \log_2 0,75 + 0,15 \cdot \log_2 0,15) + 0,1(0,2 \cdot \log_2 0,2 + \\ + 0,3 \cdot \log_2 0,3 + 0,5 \cdot \log_2 0,5)] = 0,473 \text{ бит}$$

**Пример 3.**

Найти энтропию шума  $H(Y/X)$  в двоично-симметричном канале без памяти, если энтропия источника на входе канала  $H(X) = 3400$  бит, энтропия ансамбля на выходе канала  $H(Y) = 6800$  бит, ненадежность канала  $H(X/Y) = 700$  бит.

**Решение.**

Взаимная информация источника сообщений

$$I(X, Y) = H(X) - H(X/Y) = H(Y) - H(Y/X).$$

$$I(X, Y) = H(X) - H(X/Y) = 3400 - 700 = 2700 \text{ бит.}$$

$$\text{Энтропия шума } H(Y/X) = H(Y) - I(X, Y) = 6800 - 2700 = 4100 \text{ бит.}$$

**Пример 4.**

Принимаемый сигнал может иметь амплитуду  $A_1$  (событие  $x_1$ ) или  $A_2$  (событие  $x_2$ ), а также сдвиг фаз  $\varphi_1$  (событие  $y_1$ ) или  $\varphi_2$  (событие  $y_2$ ). Вероятности совместных событий имеют следующие значения:  $p(x_1, y_1) = 0,73$ ,  $p(x_1, y_2) = 0,21$ ,  $p(x_2, y_1) = 0,02$ ,  $p(x_2, y_2) = 0,04$ . Вычислить

количество информации, получаемой о фазовом сдвиге сигнала, если станет известной его амплитуда.

**Решение.**

Среднее количество информации о фазовом сдвиге при известной амплитуде  $I(X, Y) = H(Y) - H(Y/X)$ ,

$$p(y_1) = p(x_1, y_1) + p(x_2, y_1) = 0,73 + 0,02 = 0,75$$

$$p(y_2) = p(x_1, y_2) + p(x_2, y_2) = 0,21 + 0,04 = 0,25,$$

$$H(Y) = - \sum_{j=1}^M p(y_j) \log_2 p(y_j) = -(0,75 \log_2 0,75 + 0,25 \log_2 0,25) = 0,81 \text{ бит}$$

$$p(x_1) = p(x_1, y_1) + p(x_1, y_2) = 0,73 + 0,21 = 0,94$$

$$p(x_2) = p(x_2, y_1) + p(x_2, y_2) = 0,02 + 0,04 = 0,06,$$

$$\text{По теореме умножения } p(y_j/x_i) = \frac{p(x_i y_j)}{p(x_i)}$$

$$p(y_1/x_1) = \frac{0,73}{0,94} = 0,78, \quad p(y_2/x_1) = \frac{0,2}{0,94} = 0,22,$$

$$p(y_1/x_2) = \frac{0,02}{0,06} = 0,33, \quad p(y_2/x_2) = \frac{0,04}{0,06} = 0,67,$$

$$H(Y/X) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j) \log_2 \frac{1}{p(y_j/x_i)} =$$

$$= 0,73 \log_2 \frac{1}{0,78} + 0,21 \log_2 \frac{1}{0,22} + 0,02 \log_2 \frac{1}{0,33} + 0,04 \log_2 \frac{1}{0,67}$$

$$= 0,77 \text{ бит}$$

$$I(Y, X) = H(Y) - H(Y/X) = 0,81 - 0,77 = 0,04 \text{ бит.}$$