

# Энтропия и ее свойства

- Определим энтропию как среднее количество информации, приходящееся на одно сообщение в ансамбле сообщений (или на один символ в отдельном сообщении).
- **Иначе говоря, энтропия – это математическое ожидание количества информации в сообщении.**

- Пусть информационная система может породить ансамбль (алфавит) сообщений  $a_1, a_2, \dots, a_m$ .
- Вероятности каждого сообщения следующие:  $P(a_1), P(a_2), \dots, P(a_m)$ .
- Вероятности сообщений не одинаковы, то они несут разное количество информации, определяемое формулой Шеннона:

$$I(a_i) = -\log_2 P(a_i).$$

# Среднее количество информации или математическое ожидание количество информации

$$H(\mathbf{a}) = M[I(\mathbf{a})] = \sum_{i=1}^m P(\mathbf{a}_i) \cdot I(\mathbf{a}_i) = -\sum_{i=1}^m P(\mathbf{a}_i) \cdot \log_2 P(\mathbf{a}_i)$$

- Совершенно аналогично вводится энтропия сообщений:

$$H = -\sum_{i=1}^m p_i \log_2 p_i$$

Детерминированность источника означает, что один из возможных символов генерируется источником постоянно (с единичной вероятностью), а остальные – не производятся вообще

## За энтропии

...нидет значение,  
...ко в случае  
...ованного источника  
сообщений системы.

- Доказательство
- Пусть  $P(a_k)=1$ , а  $P(a_i)=0$  для всех  $i=1, \dots, k-1,$

$$h_k = -P(a_k) \log_2 P(a_k) = 0$$

$$h_i = -0 \cdot \log_2 0 = 0 \cdot \infty (?)$$

$$\begin{aligned}
\lim_{x \rightarrow 0} (-x \log_2 x) &= \lim_{x \rightarrow 0} x \log_2 \frac{1}{x} = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{\log_2 \frac{1}{x}}{\frac{1}{x}} = \left| \frac{1}{x} = z \right| = \\
&= \lim_{z \rightarrow \infty} \frac{\log_2 z}{z} = \lim_{z \rightarrow \infty} \frac{(\log_2 z)'}{z'} = \left| (\log_2 z)' = \frac{1}{z \ln 2} \right| = \lim_{z \rightarrow \infty} \frac{1}{z \ln 2} = 0
\end{aligned}$$

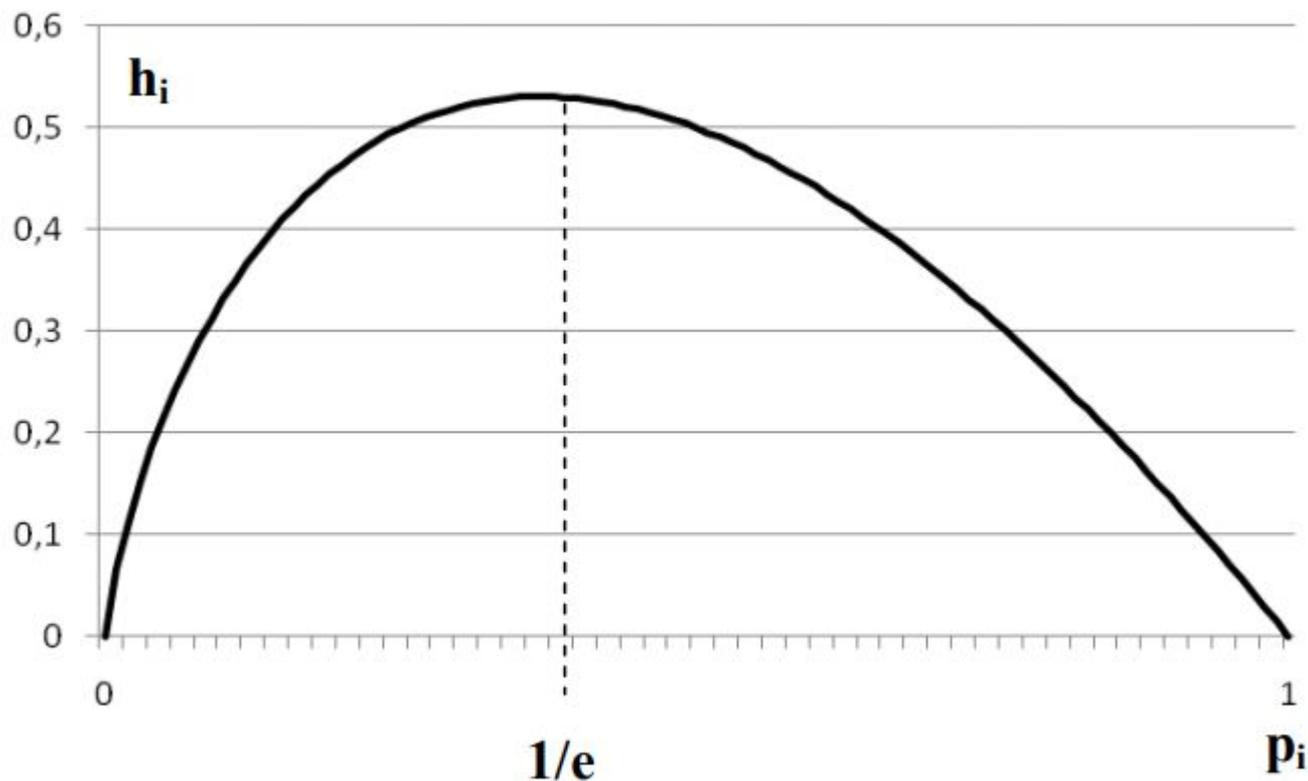
# Свойства энтропии

- **2. Энтропия - величина неотрицательная и ограниченная.**
- Если каждое слагаемое  $h_i = -p(a_i) \log_2 p(a_i)$  **неотрицательно и ограничено**, то и их сумма также будет неотрицательна и ограничена.

$$p(a) \geq 0; \quad p(a) \leq 1 \Rightarrow \log p(a) \leq 0 \Rightarrow -p(a) \log p(a) \geq 0$$

$$\frac{\partial h_i}{\partial p_i} = -\frac{\partial p_i}{\partial p_i} \log p_i - p_i \frac{\partial \log p_i}{\partial p_i} = -\log p_i - p_i \frac{1}{p_i \ln 2} = -\log p_i - \log e = 0,$$

отсюда  $p_i = 1/e$ .



# Свойство энтропии

- 3. Энтропия дискретной системы, имеющей  $m$  равновероятных состояний, максимальна и равна  $\log_2 m$ .
- Найдем значение максимальной энтропии. Пусть все символы

$$H_{\max} = -\sum_{i=1}^m \frac{1}{m} \log_2 \frac{1}{m} = \sum_{i=1}^m \frac{1}{m} \log_2 m = \log_2 m$$

- **4. Совместная энтропия независимых источников сообщений равна сумме энтропий.**
- Пусть источник А порождает ансамбль  $M_a$  сообщений  $(a_1, a_2, \dots, a_{M_a})$ ,
- а источник В порождает ансамбль  $M_b$  сообщений  $(b_1, b_2, \dots, b_{M_b})$ , и источники независимы.
- **Общий алфавит источников** представляет собой множество пар вида  $(a_i, b_j)$ , общая мощность алфавита равна  $M_a \times M_b$ . Совместная энтропия композиции двух источников равна

$$H(A, B) = - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i, b_j) \log P(a_i, b_j)$$

Поскольку **A** и **B** независимы, то  $P(a_i, b_j) = P(a_i) \cdot P(b_j)$ , а  $\log P(a_i, b_j) = \log P(a_i) + \log P(b_j)$ . Отсюда вытекает:

$$H(A, B) = - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i) P(b_j) (\log P(a_i) + \log P(b_j)) =$$

$$= - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i) P(b_j) \log P(a_i) - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i) P(b_j) \log P(b_j)$$

$$H(A, B) = - \sum_{i=1}^{M_a} P(a_i) \log P(a_i) \sum_{j=1}^{M_b} P(b_j) - \sum_{j=1}^{M_b} P(b_j) \log P(b_j) \sum_{i=1}^{M_a} P(a_i)$$

учитывая, что  $\sum_{i=1}^{M_a} P(a_i) = 1$  и  $\sum_{j=1}^{M_b} P(b_j) = 1$ , получим

$$H(A, B) = - \sum_{i=1}^{M_a} P(a_i) \log P(a_i) - \sum_{j=1}^{M_b} P(b_j) \log P(b_j) = H(A) + H(B)$$

# Условная энтропия

- Найдем совместную энтропию сложной информационной системы (композиции A, B) в том случае, если их сообщения не являются независимыми, то есть если на содержание сообщения B оказывает влияние сообщение A.

# Условная энтропия

- Пусть источник  $A$  порождает ансамбль  $M_a$  сообщений  $(a_1, a_2, \dots, a_{M_a})$ ,
- источник  $B$  порождает ансамбль  $M_b$  сообщений  $(b_1, b_2, \dots, b_{M_b})$  и **ИСТОЧНИКИ ЗАВИСИМЫ**.
- Общий алфавит источников представляет собой множество пар вида  $(a_i, b_j)$ , общая мощность алфавита:  $M_a \times M_b$ .

$$H(A, B) = - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i, b_j) \log P(a_i, b_j)$$

Поскольку  $A$  и  $B$  зависимы, то  $P(a_i, b_j) = P(a_i) \cdot P(b_j | a_i)$ ,

а  $\log P(a_i, b_j) = \log P(a_i) + \log P(b_j | a_i)$ . Подставив это в выражение для энтропии сложной системы, получаем:

$$\begin{aligned} H(A, B) &= - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i) P(b_j | a_i) (\log P(a_i) + \log P(b_j | a_i)) = \\ &= - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i) P(b_j | a_i) \log P(a_i) - \sum_{i=1}^{M_a} \sum_{j=1}^{M_b} P(a_i) P(b_j | a_i) \log P(b_j | a_i) \end{aligned}$$

$$\sum_{j=1}^{M_b} P(b_j | a_i), \text{ который равен } 1$$

Во втором слагаемом члены вида  $-\sum_{j=1}^{M_b} P(b_j | a_i) \log P(b_j | a_i) = H(\mathbf{B} | a_i)$

имеют смысл энтропии источника  $\mathbf{B}$  при условии, что реализовалось сообщение  $a_i$  – будем называть ее **частной условной энтропией**. Если ввести данное понятие и использовать его обозначение, то второе слагаемое будет иметь вид:

$$\sum_{i=1}^{M_a} P(a_i) H(\mathbf{B} | a_i) = H(\mathbf{B} | \mathbf{A}),$$

или подробнее

$$H(\mathbf{B} | \mathbf{A}) = -\sum_{i=1}^{M_a} P(a_i) \sum_{j=1}^{M_b} P(b_j | a_i) \log P(b_j | a_i)$$

где  $H(\mathbf{B} | \mathbf{A})$  есть **общая условная энтропия** источника  $\mathbf{B}$  относительно источника  $\mathbf{A}$ . Окончательно получаем для энтропии сложной системы:

$$H(\mathbf{A}, \mathbf{B}) = H(\mathbf{A}) + H(\mathbf{B} | \mathbf{A})$$

# Свойства условной энтропии

- **1. Условная энтропия является величиной неотрицательной.**
- Причем  $H(V | A) = 0$  только в том случае, если любое сообщение  $A$  полностью определяет сообщение  $V$ ,
- т.е.  $H(V | a_1) = H(V | a_2) = \dots = H(V | a_N) = 0$
- В этом случае  $H(A, V) = H(A)$ .

$$0 \leq H(V|A) \leq H(V)$$

- **2. Если источники  $A$  и  $V$  независимы, то  $H(V|A) = H(V)$ , причем это оказывается наибольшим значением условной энтропии.**
- Другими словами, сообщение источника  $A$  не может повысить неопределенность сообщения источника  $V$ ; оно может либо не оказать никакого влияния (если источники независимы), либо понизить энтропию  $V$ .
- **3.  $H(A, V) \leq H(A) + H(V)$ , причем равенство реализуется только в том случае, если источники  $A$  и  $V$  независимы.**

# Энтропия источника непрерывных сообщений

- Рассмотрим систему, где качественные признаки состояния изменяются **непрерывно** (непрерывный сигнал).
- **Вероятность нахождения системы в состоянии  $x$  (т.е. сигнал принимает значение  $x$ ) характеризуется плотностью вероятности  $f(x)$ .**
- Чтобы найти энтропию такого сообщения, **разбиваем диапазон возможного изменения сигнала на дискреты размером  $\Delta x$ .**

$$P(x_i) = f(x_i) \cdot \Delta x$$

Тогда энтропия системы вычисляется так:

$$\begin{aligned} H &= -\sum_i f(x_i) \Delta x \log(f(x_i) \Delta x) = -\sum_i f(x_i) \Delta x \cdot (\log f(x_i) + \log \Delta x) = \\ &= -\sum_i f(x_i) \log f(x_i) \Delta x - \log \Delta x \cdot \sum_i f(x_i) \Delta x \end{aligned}$$

при малых  $\Delta x$ :

$$\sum_i f(x_i) \log f(x_i) \Delta x \approx \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \log f(x) dx$$

$$\text{А также } \sum_i f(x_i) \Delta x \approx \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

$$H = - \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \log f(x) dx - \log \Delta x$$

Положим  $\Delta x = 1$  (это возможно сделать, выбрав соответствующий масштаб и единицу измерения), тогда  $H = H^* = - \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \log f(x) dx$

Величина  $H^*$  называется **приведенной** или **дифференциальной** энтропией.

# Количественные характеристики источника сообщений

## Относительная энтропия

- Соотношение реальных и оптимальных сообщений выражается посредством коэффициента сжатия  $\mu(s)$  (иное название – относительная энтропия)

$$\mu(s) = H_p(s) / H_0(s) = n_0 / n_p$$

- где  $H_p(s)$  и  $H_0(s)$  – энтропия реального и идеального источника сообщений соответственно,  $n_0$  и  $n_p$  – количество символов оптимального и реального сообщения.

Одно и то же количество информации  $I(s)$  может содержаться в сообщении, состоящим из  $n_p$  символов с энтропией  $H_p(s)$  или из  $n_0$  символов с энтропией  $H_0(s)$

$I(s) = n_p \cdot H_p(s) = n_0 \cdot H_0(s)$ , а так как  $H_p(s) \leq H_0(s)$ , то  $n_p \geq n_0$ .

# Избыточность источника сообщений

- Поскольку реальные источники информации имеют энтропию, меньшую оптимальной, то сообщения таких источников содержат избыточные символы. Коэффициент избыточности  $\varphi$  выража

$$\varphi(s) = \frac{n_p - n_0}{n_p} = 1 - \frac{n_0}{n_p} = 1 - \mu(s)$$

$$\varphi(s) = \frac{H_0 - H_p}{H_0} = 1 - \frac{H_p}{H_0}$$

- **!!!** Коэффициент избыточности показывает, какая часть реального сообщения является излишней и могла бы не передаваться, если бы источник сообщений был организован оптимально.

# Экономичность источников информации

- Существует теоретический оптимум для мощности алфавита. Найдем его.
- **!!!** При какой мощности алфавита  $m$  общая энтропия будет максимальной, если  $k \cdot m = \text{const}$ , где  $k$  – количество независимых источников, а  $m$  – это мощность алфавита каждого источника? (Под независимыми источниками можно понимать и независимые сигналы одного источника.)

Пусть  $k \cdot m = a$ . Энтропия композиции независимых источников равна

$$H = \sum_{i=1}^k H_i = k \cdot H_i = k \cdot \log m$$

$$k = a/m$$

$$H = \frac{a}{m} \log_2 m$$

Найдем максимум энтропии, для чего продифференцируем по  $m$

$$\frac{\partial H}{\partial m} = \frac{a}{m} \frac{1}{m \ln 2} - \frac{a}{m^2} \log m = \frac{a}{m^2} \log_2 e - \frac{a}{m^2} \log_2 m = 0$$

$$\frac{a}{m^2} \log_2 e = \frac{a}{m^2} \log_2 m$$

$$m = e$$

— Оптимальная мощность алфавита

# Производительность источника сообщений

- **Производительностью источника называется количество информации, порождаемое источником в среднем за единицу времени**
- Пусть  $H$  – энтропия источника,
- $m$  – мощность алфавита,
- $p_i$  ( $i=1, 2, \dots, m$ ) – вероятность появления  $i$ -го символа,
- $\theta_i$  – длительность генерации  $i$ -го символа.

# Производительность источника сообщений

- В среднем, один символ генерируется за время  $M[\theta] = \sum_{i=1}^m \theta_i p_i$ .
- На генерацию  $n$  символов будет затрачено  $T = n \cdot M[\theta]$ .
- Количество информации

$$I = n \cdot H.$$

- Производительность источника будет вычислена следующим образом:

$$R = \frac{I}{T} = \frac{n \cdot H}{n \cdot M[\theta]} = \frac{-\sum_{i=1}^m p_i \log p_i}{\sum_{i=1}^m \theta_i p_i}$$

- Если все символы алфавита генерируются за одно и то же время  $\theta$ ,

$$R = \frac{-\sum_{i=1}^m p_i \log p_i}{\theta}.$$

# Производительность источника сообщений

- Максимальной производительностью обладает источник с максимальной энтропией, которая в соответствии с третьим свойством энтропии равна  $\log_2 m$ :  
m:

$$R_{\max} = \frac{\log_2 m}{\theta} .$$