

I. Шеннон ввел понятие количественной меры измерения информации в сообщении, которое определяется, как:

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

где $p(a)$ - вероятность сообщения

Количество информации - это характеристика апостериорная и становится известной только после поступления сообщения

Свойства $I(a)$

а) При $p(a) = 1$ $I(a) = 0$

$I(a)$ тем больше, чем менее вероятно событие

б) $I(a) > 0$ см. формулу

в) $I(a)$ – есть аддитивная величина. т.е.

$$I(a_1, a_2, \dots, a_n) = \sum_{i=1}^n I(a_i) = - \sum_{i=1}^n \log p(a_i)$$

1. Основание $\log = 2$ и определяет единицу измерения информации—бит. В двоичном коде для элементов «0» и «1» применим

$$p(0) = p(1) = 1/2,$$

тогда $I(a) = -\log(1/2) = 1$ дв.ед/символ –эту ед.информации назвали битом.

2. Для ограниченного числа сообщений, образующих группу. т.е. ансамбль:

$$\sum_{i=1}^m p(a_i) = 1$$

При равновероятных событиях

$$p(a_1) = p(a_2) = p(a_3) = \dots = p(a_n) = 1/m$$

$$I(a) = -\log p(a_i) = -\log(1/m) = \log m$$

3. Для алфавита из m букв (ансамбль m), в слове состоящем из n букв

$$I(a) = -\sum_{i=1}^n \log p(a) = -\sum_{i=1}^n \log(1/m) = n \log m$$

В двоичном коде $m = 2$, тогда

$$I(a) = n \log 2 = n$$

Среднее количество информации -

$$I(X) = \sum_{i=1}^n p(x_i) \log \frac{1}{p(x_i)} = -\sum_{i=1}^n p(x_i) \log p(x_i)$$

II. Энтропия

определяет среднее количество информации, приходящееся на одно сообщение источника и является мерой неопределенности сообщения перед его передачей, т.е объективной характеристикой источника сообщения и может быть вычислена априорно, т.е. до получения сообщения.

$$H(A) = \overline{I(a_i)} = -\sum_{i=1}^m p(a_i) \log p(a_i) = -\sum_{i=1}^m p(a_i) \log p(a_i)$$

1) Для равновероятного сообщения

$$H(A)_{\max} = -\sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \log \frac{1}{n} = \log_2 n$$

при равновероятных событиях энтропия возрастает с увеличением количества событий от 1 до бесконечности ?????

Свойства энтропии:

Энтропия детерминированных сообщений равно нулю.

Энтропия максимальна при равновероятных сообщениях

Энтропия двух независимых сообщений

$$H(A) = -p(x_1) \log p(x_1) - p(x_2) \log p(x_2)$$

Энтропия сложных сообщений (т.е. совокупность сообщений вырабатываемых несколькими источниками)

Совместная энтропия двух источников:

$$H(X, Y) = -\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) \log p(x_i, y_j) = H(X) + \sum_{i=1}^n p(x_i) H(Y/x_i), \text{ где}$$

$p(x_i, y_j)$ - вероятность совместного появления сообщений y, x ;

$p(x_i, y_j) = p(x_i) p(y_j/x_i)$ где $p(y_j/x_i)$ условная вероятность сообщения y_j при условии, что поступило сообщений x_i .

$H(Y/x_i) = \sum_{j=1}^m p(y_j/x_i) \log p(y_j/x_i)$ - это частная условная энтропия, выражающая энтропию сообщения Y при условии, что имело место сообщение X .

$$H(Y/X) = -\sum_{i=1}^n p(x_i) H(Y/x_i) = -\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i y_j) \log p(y_j/x_i) - \text{средняя} \text{ или просто } \underline{\text{условная}}$$

энтропия показывает, какую энтропию дают сообщения X , когда уже известна энтропия сообщения Y .

Совместная энтропия

$H(X/Y) = H(Y) + H(X/Y)$ т.е. равна сумме безусловной энтропии одного сообщения и условной энтропии второго сообщения

Свойства энтропии сложных сообщений при статистически независимых сообщениях X, Y

1. Совместная энтропия равна сумме энтропий сообщений

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

2. Условная энтропия равна безусловной

$$H(Y/X) = H(Y)$$

Свойства энтропии сложных сообщений при полной статистической зависимости сообщений X, Y

Совместная энтропия равна безусловной энтропии одного сообщения

$$\underline{H(X, Y) = H(X) = H(Y)}$$

Это вытекает из того, что при полной статистической зависимости условные вероятности равны 0 или 1 и следовательно условные энтропии равны 0 т.е. $H(X/Y) = H(Y/X) = 0$ тогда

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

3. Условная энтропия может меняться в пределах

$0 \leq H(Y/X) \leq H(Y)$ т.е. условная энтропия положительна, равна 0 при полной статистической зависимости событий, максимальна при полной статистической независимости событий и равна безусловной энтропии, то отсюда и вытекает это неравенство.

4. Для совместной энтропии всегда справедливо соотношение

$$H(X, Y) \leq H(X) + H(Y)$$

При корреляционной связи между элементами энтропия сообщения, а следовательно и количество передаваемой информации уменьшается, причем уменьшение будет тем интенсивнее, чем сильнее корреляционная связь и чем большее число элементов будет охвачено этими связями.

III Дискретные сообщения

Рассмотрим систему передаваемых сообщений X и принимаемых – Y.

Наличие помех имеют случайный характер и невозможно точно установить при приеме, какое сообщение было передано, поэтому говорят об условной вероятности $P(x_i/y_j)$, определяющей вероятность передачи сообщения x_i при условии, что будет принято сообщение y_j .

Условная энтропия $H(x_i/y_j) = -\log p(x_i/y_j)$ говорит о том, что имеется неопределенность в сообщении y_j относительно x_i

Частным количеством информации $I(y_j, x_i) = \log p(x_i/y_j)/p(x_i)$ – это количество информации, которое содержится в принятом сообщении y_j относительно переданного x_i

Среднее количество информации о всех x_i , содержащееся в одном принятом сообщении y_j

$$I(y_j, X) = \sum_{i=1}^n p(x_i / y_j) I(y_j, x_i) = \sum_{i=1}^n p(x_i / y_j) \log \frac{p(x_i / y_j)}{p(x_i)}$$

Среднее количество информации содержащееся в Y относительно X

$$I(Y, X) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n p(x_i / y_j) \log \frac{p(x_i, y_j)}{p(x_i)p(y_j)} = H(X) - H(X/Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y)$$

Т.е. $H(X)$ – характеризует начальную априорную неопределенность сообщения, а Условная $H(X/Y)$ энтропия характеризует остаточную (апостериорную) неопределенность сообщения.

$H(X)$ – энтропия передаваемого X

$H(Y)$ – энтропия принимаемого Y

$H(X,Y)$ - совместная энтропия

Полная взаимная информация $I(Y,X)=I(X,Y)$

Два предельных случая передачи

1. Полная статистическая зависимость передаваемых X и принимаемых Y имеет место при незначительных уровнях помех или при полном отсутствии.

Тогда условная энтропия равна нулю

$H(X/Y)=0$; Количество информации содержащееся в Y относительно X , равно энтропии передаваемых сообщений.

2. Полная статистическая независимость сообщений имеет место при высоком уровне помех, когда помеха подавляет полезный сигнал.

Тогда условная энтропия равна начальной

$I(Y,X)=0$ т.е сообщение Y не содержит ни какой информации о сообщении X .

Избыточность сообщения измеряется формулой

$$K = \frac{H_{\max} - H(X)}{H_{\max}}$$

Если элементы источника сообщения принимают состояния a_1, a_2, \dots, a_n с вероятностями $p(a_1), p(a_2), \dots, p(a_n)$, а элементы адресата – состояния $b_1, b_2, b_3, \dots, b_n$ с вероятностями $p(b_1), p(b_2), \dots, p(b_n)$, то условная энтропия $H(b_j/a_i)$ выражает неуверенность, что отправив a_i мы получим b_j

Понятие $H(A/b_j)$ -неуверенность, которая остается после получения b_j , в том что было отправлено именно a_i . Если помехи отсутствуют, то посланному символу a_1 соответствует принятый b_1 и т.д. При этом $H(A)=H(B)$.

Но помехи уничтожают или искажают часть передаваемой информации.

Информационные потери описываются частной и общей условной энтропией. Вычисление этих энтропий удобно приводить при помощи канальных матриц.

Если канал описывается со стороны источника (т.е. известен посланный сигнал), то вероятность того, что при передаче сигнала a_i по каналу связи мы получим b_j обозначается как условная вероятность $p(b_j/a_i)$ и канальная матрица имеет вид

	B			
	B1	B2	Bj	Bn
A1	$P(b_1/a_1)$	$P(b_2/a_1)$	$P(b_j/a_1)$	$P(b_n/a_1)$
A2	$P(b_1/a_2)$	$P(b_2/a_2)$	$P(b_j/a_2)$	$P(b_n/a_2)$
Ai	$P(b_1/a_i)$	$P(b_2/a_i)$	$P(b_j/a_i)$	$P(b_n/a_i)$
An	$P(b_1/a_n)$	$P(b_2/a_n)$	$P(b_j/a_n)$	$P(b_n/a_n)$

Вероятности, расположенные по диагонали определяют вероятность правильного приема, остальные – ложного. \sum вероятностей по строкам равна 1.

Потери информации, приходящиеся на долю сигнала a_i описываются **частной условной энтропией**

Например для сигнала A1

$$H(B/a1) = - \sum_{j=1}^n p(bj/a1) \log p(bj/a1)$$

Потери при передаче всех сигналов описывается общей условной энтропией, которая является суммой всех возможных частных энтропий.

$$H(B/A) = - \sum_{j=1}^n p(ai) \sum_{i=1}^n p(bj/ai) \log p(bj/ai) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n p(ai) p(bj/ai) \log p(bj/ai) =$$

$\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^n p(ai, bj) \log p(bj/ai)$ --- Общее выражение неравновероятных и взаимозависимых каналов.

Если исследовать канал со стороны приемника (известен принятый сигнал)

Канальная матрица имеет вид

$$H(A/B) = - \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n p(bj) p(ai/bj) \log p(ai/bj)$$

$$H(A/bj) = - \sum_{i=1}^n p(ai/bj) \log p(ai/bj)$$

	B			
	B1	B2	Bj	Bn
A1	P(a1/b1)	P(a1/b2)	P(a1/bj)	P(a1/bn)
A2	P(a2/b1)	P(a2/b2)	P(a2/bj)	P(a2/bn)
Ai	P(ai/b1)	P(ai/b2)	P(ai/bj)	P(ai/bn)
An	P(an/b1)	P(an/b2)	P(an/bj)	P(an/bn)

Сумма вероятностей по столбцам равна 1.

$$H(A,B) = - \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^n p(ai, bj) \log p(ai, bj) \text{ бит. дв. сим.}$$

$$H(A,B) = H(A) + H(B/A) = H(B) + H(A/B)$$

Энтропия объединения м.б. определена с помощью матрицы вида

P(ai, bj) =	P(a1, b1)	P(a1, b2)	P(a1, bn)
	P(a2, b1)	P(a2, b2)	P(a2, bn)
	P(ai, b1)	P(ai, b2)	P(ai, bn)
	P(an, b1)	P(an, b2)	P(an, bn)

Сумма вероятностей по столбцам и по строкам равна 1 .

Такая матрица обладает свойствами:

$$\sum_i p(ai, bj) = p(bj),$$

$$\sum_j p(ai, bj) = p(ai),$$

$$\sum p(a_i) = \sum p(b_j) = 1$$

$$p(a_i, b_j) = p(a_i) \cdot p(b_j/a_i) = p(b_j) \cdot p(a_i/b_j)$$

Задача

Задана матрица вероятности системы объединения из двух систем А и Б.

$$p(A, B) = \begin{bmatrix} 0,3 \\ 0,2 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0,3 \\ 0,1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0,1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Определить 1. безусловную энтропию системы А .

2. Безусловную энтропию системы В.

3. Полную условную энтропию $H(B/A)$, $H(A/B)$

4. Взаимную энтропию $H(A, B)$

5. Количество полученной информации

6. Частную энтропию $H(A/b_1)$, $H(B/a_3)$

$$p(A, B) = \begin{bmatrix} 0,3 \\ 0,2 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0,3 \\ 0,1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0,1 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 0,3 \\ 0,6 \\ 0,1 \end{bmatrix}$$

$$p(j) \begin{matrix} 0,5 & 0,4 & 0,1 \end{matrix}$$

$$H(A) = - \sum_{i=1}^m p(a_i) \log p(a_i) = -[0,3 \log 0,3 + 0,6 \log 0,6 + 0,1 \log 0,1] = 1,295 \text{ бит/сост.}$$

$$H(B) = -[0,5 \log 0,5 + 0,4 \log 0,4 + 0,1 \log 0,1] = 1,36 \text{ бит/сост.}$$

2. Построим матрицу условных вероятностей, но сначала надо эти вероятности определить.

$$P(a_i/b_j) = p(a_i, b_j) / p(b_j);$$

$$P(a_1/b_1) = 0,3 / 0,5 = 0,6$$

$$P(a_1/b_2) = 0 / 0,4 = 0$$

$$P(a_1/b_3) = 0 / 0,1 = 0$$

$$P(a_2/b_1) = 0,2 / 0,5 = 0,4$$

$$P(a_2/b_2) = 0,3 / 0,4 = 0,75$$

$$P(a_2/b_3) = 0,1 / 0,1 = 1$$

$$P(a_3/b_1) = 0 / 0,5 = 0$$

$$P(a_3/b_2) = 0,1 / 0,4 = 0,25$$

$$P(a_3/b_3) = 0$$

$$P(a_i/b_j) = \begin{matrix} & 0,6 & 0 & 0 \\ & 0,4 & 0,75 & 1 \\ & 0 & 0,25 & 0 \end{matrix}$$

$$H(A/B) = - \sum \sum p(b_j) p(a_i/b_j) \log p(a_i/b_j) = -0.5(0.6 \log 0.6 + 0.4 \log 0.4 + 0 \log 0) + 0.4(0 \log 0 + 0.75 \log 0.75 + 0.25 \log 0.25) + 0.1[0 \log 0 + 1 \log 1 + 0 \log 0] = 0.324 + 0.485 = 0.809 \text{ бит/сост}$$

или

$$H(A/B) = - \sum \sum p(a_i) p(a_i/b_j) \log p(a_i/b_j) = -[0.3(0.6 \log 0.6 + 0 \log 0 + 0 \log 0) + 0.6(0.4 \log 0.4 + 0.75 \log 0.75 + 1 \log 1) + 0.1(0 \log 0 + 0.25 \log 0.25 + 0 \log 0)] = 0.809 \text{ бит/сост.}$$

Аналогично для $H(B/A)$

$$P(b_j/a_i) = p(a_i, b_j) / p(a_i);$$

$$P(b_1/a_1) = 0.3/0.3 = 1$$

$$P(b_1/a_2) = 0.2/0.6 = 0.33$$

$$P(b_1/a_3) = 0/0.1 = 0$$

$$P(b_2/a_1) = 0/0.3 = 0$$

$$P(b_2/a_2) = 0.3/0.6 = 0.5$$

$$P(b_2/a_3) = 0.1/0.1 = 1$$

$$P(b_3/a_1) = 0/0.3 = 0$$

$$P(b_3/a_2) = 0.1/0.6 = 0.167$$

$$P(b_3/a_3) = 0/0.1 = 0$$

$$P(b_j/a_i) = \begin{matrix} & 1 & 0 & 0 \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{matrix} & 0.33 & 0.5 & 0.167 \\ & 0 & 1 & 0 \end{matrix}$$

$$H(B/A) = - \sum_{I=1} \sum_{J=1} p(a_i) p(b_j/a_i) \log p(b_j/a_i) = -[0.3(1 \log 1 + 0 \log 0 + 0 \log 0) + 0.6(0.33 \log 0.33 + 0.5 \log 0.5 + 0.167 \log 0.167) + 0.1(0 \log 0 + 1 \log 1 + 0 \log 0)] = 0.875 \text{ бит/симв.}$$

Или

$$H(B/A) = - \sum_{I=1} \sum_{j=1} p(a_i, b_j) \log p(b_j/a_i) = - (0.2 \log 0.33 + 0.3 \log 0.5 + 0.1 \log 0.167) = 0.87 \text{ бит/сост.}$$

Взаимная энтропия

$$H(A, B) = - \sum \sum p(a_i, b_j) \log p(a_i, b_j) = - (2 * 0.3 \log 0.3 + 2 * 0.1 \log 0.1 + 0.2 \log 0.2) = 2.17 \text{ бит/сост.}$$

Проверка:

$$H(A, B) = H(A) + H(B/A) = 1.285 + 0.875 = 2.169$$

$$H(A, B) = H(B) + H(A/B) = 1.36 + 0.809 = 2.169$$

КОЛ=во полученной информации

$$I(A, B) = H(A) - H(A/B) = H(B) - H(B/A) = 1.285 - 0.809 = 0.486 \text{ бит/симв.}$$

$$\text{Или } I(A, B) = 1.36 - 0.875 = 0.49 \text{ бит/симв.}$$

-

Частотная условная энтропия

$$H(A/b_1) = - \sum p(a_i/b_1) \log p(a_i/b_1) = -[p(a_1/b_1) \log p(a_1/b_1) + p(a_2/b_1) \log p(a_2/b_1) + p(a_3/b_1) \log p(a_3/b_1)] = 0.6 \log 0.6 + 0.4 \log 0.4 + 0 \log 0 = 0.971 \text{ бит/сообщ}$$

$$H(B/a_3) = \sum p(b_j/a_3) \log p(b_j/a_3) = - [p(b_1/a_3) \log p(b_1/a_3) + p(b_2/a_3) \log p(b_2/a_3) + p(b_3/a_3) \log p(b_3/a_3)] = 0 \log 0 + 1 \log 1 + 0 \log 0 =$$