



- 1、消息、信号及信息
- 2、信息量、平均信息量



西安交通大学
XIAN JIAOTONG UNIVERSITY

消息、信号及信息

消息(message)

通信系统传输的**对象**，具有不同形式和内容。

如：气象中的温度、天气的变化，语音，
图像画面，文字及计算机数据等。

消息是对事件的物理状态变化进行描述的一种
具体形式，具有人们**能感知的物理特性**。

消息通常不能直接传输。

为传输消息，应把消息通过不同的传感器转换为**信号**。

信号(signal)

信号是由**消息**转换来的可以被传输和处理的具体形式，是消息的**运载工具**（载体）。

电信号

随某参数（通常为 t ）变化的**电量**（电压、电流、电荷量、磁通量、电场强度、磁场强度...）。

信息(information)

信息是消息或信号随机变化中的“不确定性”，
是消息中所含的待知的本质内容。

确定的消息中不含有信息。

信息的主要特征：

- (1) 信息无体积和重量；
- (2) 信息易扩散和传递；
- (3) 信息具有依附性；
- (4) 信息可共享。



西安交通大学
XIAN JIAOTONG UNIVERSITY

信息量

信息量(information content)：信息的度量。

信息量 I 与消息出现的概率 $P(x)$ 之间的关系、规律：

- (1) 信息量是概率的函数。**
- (2) $P(x)$ 越小， I 越大；反之， I 越小。**

**“9.11”事件信息
量极大。---**“竟有
如此事情发生，
大为震惊！”



信息量(information content)：信息的度量。

信息量 I 与消息出现的概率 $P(x)$ 之间的关系、规律：

(1) 信息量是概率的函数。

(2) $P(x)$ 越小， I 越大；反之， I 越小。

$P(x)=1$ ， I 为零； $P(x)=0$ ， I 为无穷大。

“11.9” 特朗普赢得美国总统大选，出人意料，情理之中。



信息量(information content)：信息的度量。

信息量 I 与消息出现的概率 $P(x)$ 之间的关系、规律：

- (1) 信息量是概率的函数。**
- (2) $P(x)$ 越小， I 越大；反之， I 越小。**

$P(x)=1$ ， I 为零； $P(x)=0$ ， I 为无穷大。

- (3) 若干个互相独立事件构成的消息，所含信息量等于各独立事件信息量之和，也就是说，信息具有可加性。**

信息量 I 与消息出现的概率 $P(x)$ 之间的关系为：

$$I = \log_a \frac{1}{P(x)} = -\log_a P(x)$$

即：消息包含的信息量为消息出现概率的倒数的对数。

信息量单位:

$a=2$ 时, 信息量单位为比特 (bit---**binary unit**) ;

$a=e$ 时, 信息量的单位为奈特 (nat ---**nature unit**) ;

$a=10$ 时, 信息量的单位为哈特莱 (Hartley or decit) 。



平均信息量



平均信息量

一般地说，离散信源产生多个独立的消息（符号），每个消息发生的概率不同，故包含的信息量也不相同。

$$\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ p(x_1) & p(x_2) & p(x_3) & \dots & p(x_n) \end{bmatrix}$$

描述离散信源的方法 --- 概率场

$$\sum_i p(x_i) = 1 \quad (\text{完备性})$$

这时，通常考虑信源的统计平均信息量（信源的平均信息量或信源熵）。

单个独立离散消息的信息量为

$$I_{x_i} = \log_2 \frac{1}{p(x_i)} = -\log_2 p(x_i)$$

独立等概时信息量

若有 M 个独立等概出现的消息，每个消息出现的概率为 $1/M$ ，则每个消息的信息量为

$$I = \log_2 \left(\frac{1}{P} \right) = \log_2 1 / \frac{1}{M} = \log_2 M$$

$M=2$ 时，每个消息出现的概率为 $1/2$ ，
则消息的信息量为

$$I = -\log_2 \frac{1}{2} = \log_2 2 = 1 \text{ bit}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1/2 & 1/2 \end{bmatrix}$$

结论：一个等概二进制消息

(符号) 包含的信息量为 1 bit 。

工程上定义一个二进制符号
包含的信息量为1比特。

若有 M 个独立等概的消息之一要传送，
且满足 $M = 2^k$ 时，此消息可用 k 个二进制
符号（脉冲）传递，即此消息包含的信息量
为 k 比特。

$$I = \log_2 M = \log_2 2^k = k \quad \text{比特}$$



独立等概时，信源平均信息量
与单个离散消息的信息量相同。

独立不等概时平均信息量

$$\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ p(x_1) & p(x_2) & p(x_3) & \dots & p(x_n) \end{bmatrix}$$

$$p(x_1) \neq p(x_2) \neq \dots \neq p(x_n) \quad \sum_i p(x_i) = 1$$

消息 x_i 包含的信息量为: $I_i = -\log_2 p(x_i)$

平均信息量 (信源熵 *Entropy*) 由每个消息的信息量按概率加权求和得到, 即:

$$H(x) = -\sum_{i=1}^n p(x_i) \log_2 p(x_i) \quad \text{bit/符号}$$

例1.1: 某信源的符号集由A、B、C、D和E 组成，
设 每一个符号独立出现，出现的概率分别为1/4、
1/8、 1/8、 3/16和5/16。试求该信源的平均信息
量。

解: 信源的平均信息量，即信源熵，为

$$\begin{aligned} H(x) &= -\sum_{i=1}^n P(x_i) \log_2 P(x_i) \\ &= -\left[\frac{1}{4} \log_2 \frac{1}{4} + \frac{1}{8} \log_2 \frac{1}{8} + \frac{1}{8} \log_2 \frac{1}{8} + \frac{3}{16} \log_2 \frac{3}{16} + \frac{5}{16} \log_2 \frac{5}{16} \right] \\ &= 2.23 \text{ 比特/符号} \end{aligned}$$

条件平均信息量

当信源各符号出现不独立（统计相关）时，必须用条件概率来计算信源的平均信息量，称为条件平均信息量。

转移概率矩阵

$$\begin{bmatrix} P(x_1/x_1) & P(x_1/x_2) & \dots & P(x_1/x_n) \\ P(x_2/x_1) & P(x_2/x_2) & \dots & P(x_2/x_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ P(x_n/x_1) & P(x_n/x_2) & \dots & P(x_n/x_n) \end{bmatrix}$$

其中： $P(x_j/x_i)$ 为前一符号为 x_i ，后一符号为 x_j 的条件概率。

条件平均信息量为：

$$\begin{aligned} H(x_j/x_i) &= \sum_{i=1}^n P(x_i) \sum_{j=1}^n [-P(x_j/x_i) \log_2 P(x_j/x_i)] \\ &= - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n [P(x_i) P(x_j/x_i) \log_2 P(x_j/x_i)] \end{aligned}$$

其中： $P(x_i)$ 为符号 x_i 出现概率

$P(x_j/x_i)$ 为前一符号为 x_i , 后一符号为 x_j 的条件概率

平均信息量

例1.2 某离散信源由A、B两种符号组成，其转移概率矩阵为

$$\begin{bmatrix} P(A/A) & P(A/B) \\ P(B/A) & P(B/B) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.1 \\ 0.2 & 0.9 \end{bmatrix}$$

已知 $P(A)=1/4$ ， $P(B)=3/4$ ，试求该信源的平均信息量。

解：由条件平均信息量计算式可得

$$\begin{aligned} H(x_j/x_i) &= -\sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 [P(x_i)P(x_j/x_i)\log_2 P(x_j/x_i)] \\ &= -P(A)[P(A/A)\log_2 P(A/A) + P(B/A)\log_2 P(B/A)] \\ &\quad - P(B)[P(A/B)\log_2 P(A/B) + P(B/B)\log_2 P(B/B)] \\ &= 0.532 \text{ 比特/符号} \end{aligned}$$

当A、B两个符号独立出现时，信源的平均信息量为

($P(A)=1/4$, $P(B)=3/4$)

$$\begin{aligned} H(x) &= -\sum_{i=1}^2 P(x_i) \log_2 P(x_i) \\ &= -\frac{1}{4} \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} \log_2 \frac{3}{4} \\ &= 0.81 \quad \text{比特/符号} \end{aligned}$$

结论：符号间统计独立时的信源熵大于符号间统计相关时的信源熵。

独立且等概时平均信息量

$$H(x) = -\sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \log_2 \frac{1}{n} = \log_2 n$$

结论：信源符号独立等概出现时的平均信息量最大。