

# >>> 自信息量的性质和相互关系

$$I(x_k) = -\log P(x_k)$$

$$I(x_k, y_j) = -\log P(x_k, y_j)$$

$$I(x_k|y_j) = -\log P(x_k|y_j) \quad , I(y_j|x_k) = -\log P(y_j|x_k)$$



(1)概率为0时,相应的自信息量无意义。

(2)非负性。三种自信息量均非负。

## >>> 自信息量的性质和相互关系

### 公式

$$I(x_k) = -\log P(x_k)$$
 ,  $I(x_k, y_j) = -\log P(x_k, y_j)$   
 $I(x_k|y_j) = -\log P(x_k|y_j)$  ,  $I(y_j|x_k) = -\log P(y_j|x_k)$ 

#### 联合概率、条件概率和边缘概率之间的乘法关系:

$$P(x_k, y_j) = P(x_k)P(y_j|x_k) = P(y_j)P(x_k|y_j)$$

自信息量的可加性: 
$$I(x_k, y_j) = I(x_k) + I(y_j|x_k)$$
  
=  $I(y_j) + I(x_k|y_j)$ 

### >>> 可加性的物理解释

自信息量的可加性:  $I(x_k, y_j) = I(x_k) + I(y_j|x_k)$ =  $I(y_i) + I(x_k|y_i)$ 



若 $(x_k, y_j)$ 为信源发出的符号串,则 $(x_k, y_j)$ 的不确定性

 $(x_k, y_j)$ 的联合不确定性 $I(x_k, y_j)$ 

=符号 $x_k$ 的不确定性 $I(x_k)$ +符号 $y_j$ 在 $x_k$ 出现的条件下的不确定性 $I(y_j|x_k)$ 

=符号 $y_j$ 的不确定性 $I(y_j)$ +符号 $x_k$ 在 $y_j$ 出现的条件下的不确定性 $I(x_k|y_j)$ 

## >>> 可加性的物理解释

自信息量的可加性:  $I(x_k, y_j) = I(x_k) + I(y_j|x_k)$ =  $I(y_i) + I(x_k|y_i)$ 



若针对非理想观察模型, $x_k$ 是观察输入符号, $y_j$ 是观察输出符号。观察系统的不确定性来自于:输入和随机干扰。

 $(x_k, y_j)$ 的联合不确定性 $I(x_k, y_j)$ 

- =输入的不确定性 $I(x_k)$ +干扰引入的不确定性 $I(y_i|x_k)$
- =输出的不确定性 $I(y_j)$ +观察到 $y_j$ 后还剩余的不确定性 $I(x_k|y_j)$

# >>> 自信息量相互关系推广

自信息量的可加性:

$$I(x_k, y_j) = I(x_k) + I(y_j|x_k)$$
$$= I(y_j) + I(x_k|y_j)$$



#### 推广到多维空间

### 自信息量可加性的链公式:

$$I(u_1, u_2, \dots, u_N) = I(u_1) + I(u_2|u_1) + I(u_3|u_1u_2) + \dots + I(u_N|u_1u_2 \dots u_{N-1})$$

### >>> 特殊情况下自信息量相互关系

#### 公式

$$I(x_k) = -\log P(x_k)$$
 ,  $I(x_k, y_j) = -\log P(x_k, y_j)$   
 $I(x_k|y_j) = -\log P(x_k|y_j)$  ,  $I(y_j|x_k) = -\log P(y_j|x_k)$ 

当  $x_k$  和  $y_j$ 统计独立时,概率之间的乘法关系:  $P(x_k, y_j) = P(x_k)P(y_j)$ 

自信息量的可加性:  $I(x_k, y_j) = I(x_k) + I(y_j)$ 

可加性的链公式:  $I(u_1, u_2, \dots, u_N) = I(u_1) + I(u_2) + \dots + I(u_N)$ 

DMS符号串不确定性等于各个独立符号的不确定性之和。

# >>> 特殊情况下自信息量相互关系



例题: 设离散无记忆信源 
$$\begin{bmatrix} a_1 = 0 & a_2 = 1 & a_3 = 2 & a_4 = 3 \\ 3/8 & 1/4 & 1/4 & 1/8 \end{bmatrix}$$

其发出的消息为202 120 130 213 001 203 210 110 321 010 021 032 011 223 210, 求该消息的自信息量以及消息中平均每个符号的自信息量。

解 
$$I(\bar{u}) = 14I(a_1) + 13I(a_2) + 12I(a_3) + 6I(a_4)$$
  
=  $14 \times \log \frac{8}{3} + 13 \times \log 4 + 12 \times \log 4 + 6 \times \log 8$   
= 87.81 bit/消息

$$\frac{I(\bar{u})}{45}$$
 =87.81/45=1.95bit/符号

如果消息长度为无穷大,则该平均自信息量该如何计算?



Information theory

and



⑤ 武侯理卫大学