

# | 장 : Information Theory

## \* Information Theory

- 2가지 질문 (최소 표현, 최대 clean 전송) 에 대해 대답.
- Ultimate data compression :  $H$
- Ultimate transmission rate of channel :  $C$

## \* Entropy

- Uncertainty. Information quantity.
- R.V가 갖는 정보량. R.V 표현에 필요한 최소 bits.
- Probabilistic distribution에 따라 다른데, uniform이면 최대값.
- 32 outcome uniform :  $H(X) = -32 \cdot \frac{1}{32} \log_2 \frac{1}{32} = 5 \text{ (bits)}$

## \* Data Compression (= Source coding)

- Not uniform distributed R.V  $\rightarrow$  높은 확률 발생에 짧은, 낮은 확률 발생에 긴 코드워드 할당.
- Huffman ~ 평균 codeword 길이가 작아짐.
- Entropy rate
  - Stochastic process with correlation 반영.
- 결국 최대 압축 boundary :  $H(X)$ 
  - 이것보다 길게 필요.
- Lossy data compression
  - 복원 데이터에 대해 특정 distortion 허용.
  - Rate distortion :  $R(D)$

## \* Data Transmission

- Channel with probabilistic relationship between input  $X$ , output  $Y \Rightarrow p(y|x)$   
채널 표현 =  $p(y|x)$
- 이 channel로, error 없이 최대 얼마 전송 가능하냐?
- Shannon : channel capacity 이하 data rate이면 error 없이 통신 가능하다.

## \* Channel capacity

- Noiseless binary : 1 bit
- Noisy : error 없이 모든 정보 전송 불가.

## \* Mutual Information

- 두 RV 간의 dependence 측정.

$$\bullet I(X; Y) = H(X) - H(X|Y) = \sum_{x,y} p(x,y) \log \frac{p(x,y)}{p(x)p(y)}$$

$$\bullet \text{Relationship entropy between } p(x,y) \text{ and } p(x)p(y) \Rightarrow D(\underbrace{p(x,y)}_{\text{KL Divergence}} \parallel \underbrace{p(x)p(y)})$$

$$\bullet D(p \parallel q) = \sum_x p(x) \log \frac{p(x)}{q(x)}$$

- X의 자유도 - Y와 상관 없는 자유도

## \* Channel Capacity

- Error 없이 최대 전송 가능 rate
- Maximum mutual information X and Y

$$C = \sup_{p(x)} I(X; Y) \quad \begin{array}{l} \text{--- } X \text{ 는 변동 } 0 \\ \text{--- } Y \text{ 는 변동 } X \end{array}$$

- Hamming code, random code 등 있음.
- Gaussian channel : gaussian noise 계량.