

# 3장. AEP

\* Random Variable의 수렴.

- Law of large numbers

$$Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{n \rightarrow \infty} E[X]$$

- $X$ 의 산술평균은 Expectation 으로 수렴.

- 수렴의 종류 ( $Y_n \rightarrow Y$ )

① Almost sure convergence 강한 수렴

$$\cdot P\left(\{w : \lim_{n \rightarrow \infty} Y_n(w) = Y(w)\}\right) = 1$$

② Mean square convergence 약한 수렴

$$\cdot \lim_{n \rightarrow \infty} E[|Y_n - Y|^2] = 0$$

✓ ③ Convergence in probability 주로 사용

$$\cdot \lim_{n \rightarrow \infty} P(\{|Y_n(w) - Y(w)| > \varepsilon\}) = 0$$

• 확률이 0보다 클 확률이 0. 즉 범위 내로 수렴.

•  $\forall \varepsilon > 0$ 에 대해 만족.

④ Convergence in distribution (cdf)

• 모든  $y$ 에 대해 continuous  $F$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(y) \rightarrow F_Y(y)$$

•  $Y$ 라는 distribution 으로 수렴.

- Weak law of large numbers

•  $X_1, X_2, \dots$  iid,  $S_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$  on 대입 (  $X$ 의 mean  $M$ , variance  $\sigma^2$  )

•  $E[S_n] = M$ ,  $\text{Var}[S_n] = 0$  in  $n \rightarrow \infty$

## \* Asymptotic Equipartition Property

- $n$ 개의 iid RVs  $X_1, \dots, X_n \sim p(X_1, X_2, \dots) = \prod p(X_i) = p(X^n)$
- .  $n$ 이 충분히 크면,  $p(X_i)$ 가 의미 없이, 특정 sequence 나올 확률이 통일해진다  $\xrightarrow{n \rightarrow \infty}$
- $\frac{1}{n} \log \frac{1}{p(X_1, X_2, \dots, X_n)}$  는  $H(X)$ 로 수렴. : sequence의 정보량이 비슷해짐.

-  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 은 iid with  $p(x)$ .

$$\bullet -\frac{1}{n} \log p(X_1, X_2, \dots, X_n) \xrightarrow{\text{in probability}} H(X).$$

PF)  $X_i$ 가 iid이므로  $\log(X_i)$ 는 각 independent.

$$\begin{aligned} -\frac{1}{n} \log p(X_1, X_2, \dots, X_n) &= -\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log p(X_i) \\ &= -\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{\log p(X_i)}{n} \xrightarrow{\text{weak of large numbers.}} \\ &\rightarrow -E[\log p(X)] \\ &= H(X). \end{aligned}$$

. 의미:  $n \rightarrow \infty$ 면 모든 sequence의 정보량은 상수( $H(X)$ )로 수렴. 똑같은 정보량을 가짐

= Equipartition.

## \* Typical Set

-  $p(x)$ 에 대해  $A_{\varepsilon^{(n)}}$ 은 다음의 조건을 만족하는  $(X_1, \dots, X_n)$  set.

$$\bullet 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \leq p(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq 2^{-n(H(X)-\varepsilon)}$$

- 특징 (임의의 S에 대해)

- ①.  $(X_1, X_2, \dots, X_n) \in A_{\varepsilon^{(n)}}$  이면,  $H(X)-\varepsilon \leq -\frac{1}{n} \log p(X_1, \dots, X_n) \leq H(X)+\varepsilon$ .
- ②.  $\Pr\{A_{\varepsilon^{(n)}}\} > 1-\delta$  :  $n$ 이 충분히 크면, typical set 확률이 대체로 1에 가깝다.
- ③. 개수 :  $|A_{\varepsilon^{(n)}}| \leq 2^{n(H(X)+\varepsilon)}$  : 크기는 전체에 비해 꽤 작음.
- ④. :  $|A_{\varepsilon^{(n)}}| \geq (1-\delta) 2^{n(H(X)-\varepsilon)}$

by ②,  $\Pr\left[-\frac{1}{n} \log(p(X_1, \dots, X_n) - H(X)) < \varepsilon\right] > 1-\delta$ . 임의의 S에 대해  $n$ 이 충분히 크면.

$$③ \text{ Proof: } 1 = \sum_x p(x) \geq \sum_{x \in A_{\varepsilon^{(n)}}} p(x) \geq \sum_{x \in A_{\varepsilon^{(n)}}} 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} = 2^{-n(H(X)+\varepsilon)} \cdot |A_{\varepsilon^{(n)}}| \xrightarrow{n \rightarrow \infty}$$

④ : ②에 의해 놀이크면  $\Pr\{A_{\varepsilon}^{(n)}\} > 1 - \varepsilon$

$$: (-\varepsilon < \Pr\{A_{\varepsilon}^{(n)}\}) = \Pr\{A_{\varepsilon}^{(n)}\}$$

$$\leq \Pr\{2^{-n(H(X)-\varepsilon)}\} = 2^{-n(H(X)-\varepsilon)} \cdot |A_{\varepsilon}^{(n)}|$$

$$\therefore |A_{\varepsilon}^{(n)}| \geq (1-\varepsilon) 2^{n(H(X)-\varepsilon)}$$

$\Rightarrow$  typical set의 size는  $2^{n(H(X))}$ 의  $\pm \varepsilon$  정도.

ex) Binary RV :  $p(0) = p$ ,  $p(1) = 1-p$  일 때

- typical :  $n p \ln 2 \approx 0$ ,  $n(1-p) \ln 2 \approx 1$  일 때

$$\begin{aligned} \text{typical set size} &= p^n \cdot (1-p)^{n(1-p)} \\ &= 2^{n(p \ln p + (1-p) \ln (1-p))} = 2^{-nH(X)} \end{aligned}$$

$$\text{typical set 개수} = \binom{n}{np} = \frac{n!}{np!(n-np)!}$$

$n! \approx n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$  을 이용.

$$\begin{aligned} \frac{n!}{np!(n-np)!} &\approx \frac{n^n e^{-n}}{(np)^{np} e^{-np} \cdot ((n-np)^{n-np}) e^{-n-np}} \\ &= \frac{1}{p^{np} (1-p)^{n-np}} = 2^{-nH(X)} \end{aligned}$$

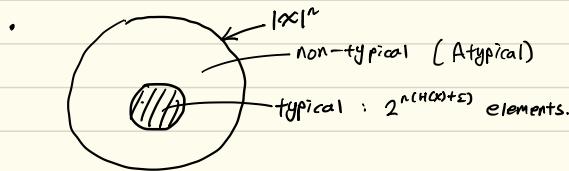
Binary RV에 대입

$$\Rightarrow \text{typical set size} = 2^{-nH(X)}$$

$$\text{typical set 개수} = 2^{n(H(X))}$$

## \* Data Compression by AEP

- 원래 vs. typical set



- 경우의 수 : non-typical > typical

- 작지만 : non-typical < typical

- 압축

- $x \rightarrow \text{encoder} \rightarrow (x)$ . 압축 performance는 C(x)의 평균값이.

- Source code

typical set :  $n(H(X)+\varepsilon) + 1$  bits 필요.

Atypical set :  $n \log |x| + 1$  bits 필요.

$\Rightarrow 1 : \text{typ, atyp 구분 bit.}$

- Expect length :  $l(x^n)$

$$\cdot E[l(x^n)] = \sum_{x^n} p(x^n) l(x^n)$$

입력 performance.

↑ codeword 길이

$$-typ: N(H(x) + \varepsilon) + 1 + 1$$

$$-atyp: N(\log |x|) + 1 + 1$$

$$\cdot E[l(x^n)] = \sum_{x^n} p(x^n) l(x^n) = \sum_{x^n \in A_{\varepsilon}^{typ}} p(x^n) l(x^n) + \sum_{A_{\varepsilon}^c} p(x^n) l(x^n)$$

$$\leq \sum_{typ} p(x^n) (n(H + \varepsilon) + 2) + \sum_{A_{\varepsilon}^c} p(x^n) (n \log |x| + 2)$$

$$= \underbrace{p_r[A_{\varepsilon}^{typ}]}_{\leq 1} (n(H + \varepsilon) + 2) + \underbrace{p_r[A_{\varepsilon}^{typ}]}_{\leq \varepsilon} (n \log |x| + 2)$$

$$\hookrightarrow p_r[A_{\varepsilon}^{typ}] \geq 1 - \varepsilon$$

$$\leq n(H + \varepsilon) + 2 + \underbrace{n \log |x| + 2\varepsilon}_{\varepsilon \text{는 매우 작음.}} = n(H + \varepsilon')$$

- 그러므로  $\varepsilon > 0$ 에 대해  $n$ 이 충분히 크면

$$\cdot E\left[\frac{1}{n} l(x^n)\right] \leq H(x) + \varepsilon \quad \text{↑ 입력 한계.}$$

- typical set : 확률 합이  $\geq 1 - \varepsilon$ 가 되는 최소 set.

$$\cdot p_r(A_{\varepsilon}^{typ}) \geq 1 - \varepsilon$$

$$\cdot |A_{\varepsilon}^{typ}| \leq 2^{n(H(x) + \varepsilon)}$$