

تئوری اطلاعات و کوڈینگ : جلسہ 16 دسمبر 1399

\* Tanner graph

\* Iterative decoding و LDPC

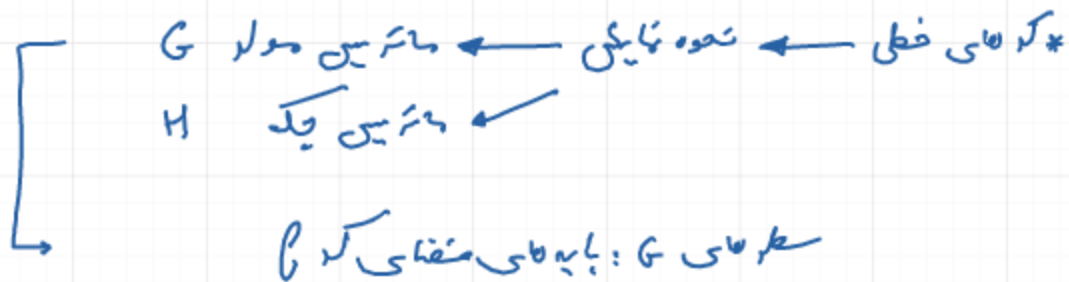
\* متغیراتی تقارنی و سمین آنتروپی تفاضلی (differential entropy)

• اطلاعات کے مقابل

• آنتروپی نسبی

\* رابطہ آنتروپی تفاضلی و آنتروپی کلاسیک

\* نصف پوکتہ AEP



ماتریس H: پارامترهای فضای متعامد C<sup>⊥</sup>

ماتریس H یک نگاشت خطی بی درزی کد را نشان می‌دهد

\* مثال: کد  $(7,4,3)_2$  →  $\mathbb{F}_2$

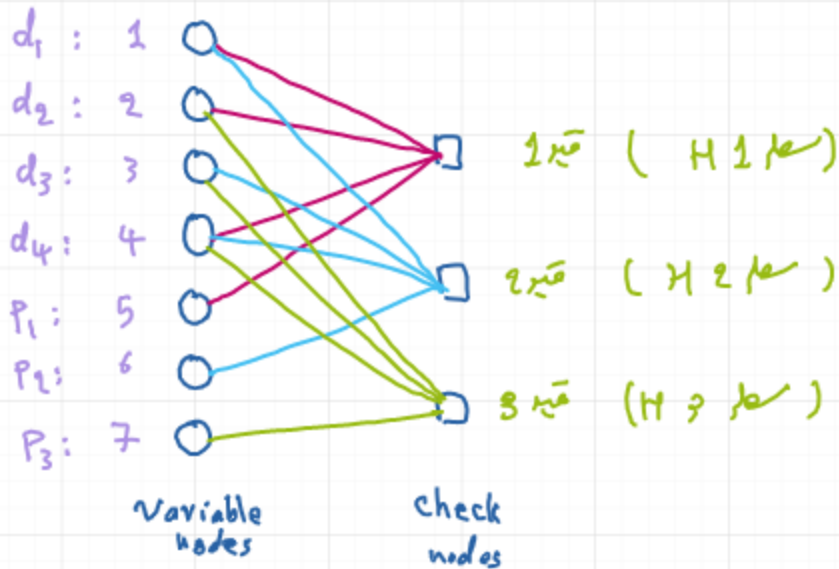
$d_1 d_2 d_3 d_4 \rightarrow d_1 d_2 d_3 d_4 p_1 p_2 p_3$

$$\begin{cases} d_1 + d_2 + d_4 + p_1 = 0 \\ d_1 + d_3 + d_4 + p_2 = 0 \\ d_2 + d_3 + d_4 + p_3 = 0 \end{cases}$$

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & | & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & | & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow Hx = 0 \Leftrightarrow \forall x \in C$$

Tanner graph کے خطی شکل :

یہ گراف دو بیضی



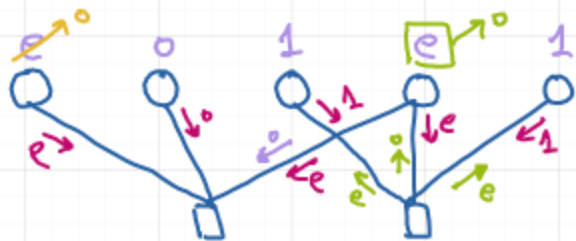
\* LDPC (Low Density Parity Check) :

ماتریس H تک (sparse) است.

• پیروی از الگوریتم MAP از یکدیگر و message passing استوار است.

Complexity :  $O(n)$   $\Leftarrow$  (belief propagation)

\* مثال دیگر اینکه برای Tanner graph BEC :



مرحله 1: با رنگ قرمز

مرحله 2: 8

مرحله 3:

مرحله 4:

$$1 + e + 1 = 0 \Rightarrow \boxed{e=0}$$

\* تعریف آنتروپی شومر به سنجش توانی پیوسته:

$$F_X(x) = P[X \leq x] \quad ; \quad F_X \text{ CDF} \text{ به } X \text{ متغیر}$$

اگر  $f_X(x)$  پیوسته باشد  $\leftarrow$  متغیر  $X$  یک متغیر متناهی پیوسته است.

اگر  $f_X(x)$  مشتق پذیر باشد  $\leftarrow$  تابع چگالی احتمال (pdf):

$$f_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx}$$

$$\textcircled{1} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = 1$$

$$\textcircled{2} \quad P[X \in A] = \int_A f_X(x) dx$$

\* ستون: support set یک متغیر متناهی  $X$ :

$$S = \{x: f_X(x) > 0\}$$

\* آنتروپی تفاضلی (Differential Ent) :

$$h(X) = - \int_{\mathcal{S}} f_X(x) \log f_X(x) dx \quad : \text{ضرورت وجود}$$

\* مثال :  $X \sim \text{Uniform}[0, a]$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{a} & x \in [0, a] \\ 0 & \text{o.w.} \end{cases}$$

$$\Rightarrow h(X) = - \int_0^a \frac{1}{a} \log\left(\frac{1}{a}\right) dx = \log a$$

$$0 \leq a < 1 \Rightarrow h(X) < 0 \quad !$$

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} \quad X \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2) \quad : \int_{-\infty}^{\infty} *$$

$$h(X) = - \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) \log_2 f_X(x) dx$$

$$\log_b^a = \frac{\log_c^a}{\log_c^b}$$

$$= - \frac{1}{\ln 2} \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) \left[ -\frac{1}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{x^2}{2\sigma^2} \right] dx$$

$$= -(\log e) \left[ -\frac{1}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{\sigma^2}{2\sigma^2} \right]$$

$$\text{Var}[X] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$$

$$= (\log e) \left[ \frac{1}{2} \ln(2\pi\sigma^2) + \frac{1}{2} \ln e \right]$$

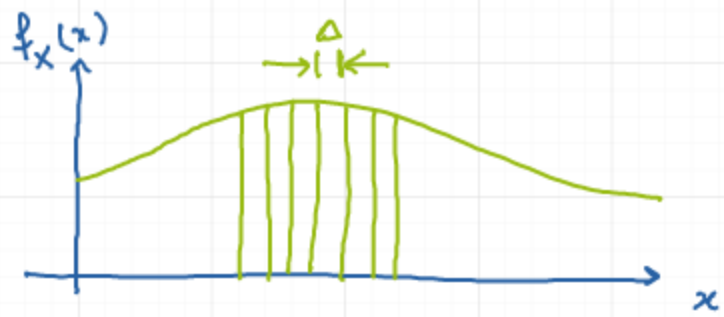
$$= (\log e) \left[ \frac{1}{2} \ln(2\pi e \sigma^2) \right]$$

$$: \log_b^a \cdot \log_c^b = \log_c^a$$

$$= \frac{1}{2} \log_2(2\pi e \sigma^2) \quad \text{bit}$$

\* رابطه انتگرالی و آنتروپی گسسته :

یک متغیر تصادفی پیوسته با تاج چگالی احتمال  $f_x$



(یادآوری مقیاس مقدار به یکسان : اگر  $f$  در بازه  $[a, b]$  پیوسته باشد آنگاه

یک مقدار  $c \in [a, b]$  :

$$f(c) = \frac{1}{b-a} \int_a^b f(x) dx$$

بر اساس مقیاس بالا :

$$f_x(x_i) \Delta = \int_{i\Delta}^{(i+1)\Delta} f_x(x) dx \quad ; \quad \exists x_i \in [i\Delta, (i+1)\Delta]$$



بر اساس قضیه بالا :

$$f_X(x_i) \Delta = \int_{i\Delta}^{(i+1)\Delta} f_X(x) dx \quad ; \quad \exists x_i \in [i\Delta, (i+1)\Delta]$$

\* از روی  $X$  به  $X^\Delta$  نیز می‌توانیم به صورت زیر به دست آوریم :

$$X^\Delta = x_i, \quad \text{if } i\Delta \leq X < (i+1)\Delta$$

$\Leftarrow$  می‌توانیم برای  $X^\Delta$  از تئوری کسب و کار کنیم :

$$\begin{aligned} P_i &= P[X^\Delta = x_i] \\ &= P[i\Delta \leq X < (i+1)\Delta] \\ &= \int_{i\Delta}^{(i+1)\Delta} f_X(x) dx \\ &= \underbrace{f_X(x_i) \cdot \Delta} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow H(X^\Delta) = - \sum_{i=-\infty}^{+\infty} P_i \ln P_i$$

$$\Rightarrow H(X^\Delta) = - \sum_{i=-\infty}^{+\infty} P_i \log P_i$$

$$= - \sum_i (f_X(x_i) \cdot \Delta) \log (f_X(x_i) \Delta)$$

$$= - \sum_i f_X(x_i) \Delta \log f_X(x_i) - \log \Delta \underbrace{\sum_i f_X(x_i) \Delta}_{=1}$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) \log f_X(x) dx \stackrel{||}{=} h(x) - \log \Delta$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = 1$$

$$\Rightarrow H(X^\Delta) + \log \Delta \xrightarrow{\Delta \rightarrow 0} h(x)$$