度诺不等式 列题

第 4 讲 费诺不等式, 更多例子

费诺不等式 例题

费诺不等式

- T. M. Cover and J. A. Thomas, Elements of Information Theory, 2.8.
- R. W. Yeung, Information and Network Coding, 2.8.
- ► F. Alajaji, P. Chen, An Introduction to Single-User Information Theory, 2.5.
- Y. Polyanskiy, Y. Wu, Information Theory: from Coding to Learning, 3.6.

费诺不等式

罗伯特·马利欧·费诺(Robert Mario Fano, 1917 年 11 月 11 日—2016 年 7 月 13 日)是一名意裔美籍计算机科学家,为麻省理工学院电机工程与计算机科学教授. 专长于信息论,曾与克劳德·香农共同开发出香农-费诺编码,并曾提出费诺不等式. 1976 年获得香农奖.



- ▶ 我们观察与 X 相关得随机变量 Y, 相应的条件分布为 p(y|x), 通过 Y 计算函数 $g(Y) = \hat{X}$, 其中 \hat{X} 是对 X 的估计, 取值空间为 \hat{X} .
- ▶ 我们并不要求 \hat{X} 必须与 \mathcal{X} 相同, 也允许函数 g(Y) 是随机的.
- ▶ 我们希望得到事件 $\{\hat{X} \neq X\}$ 的概率的一个界.
- ▶ 我们记

$$P_e = \Pr{\{\widehat{X} \neq X\}}.$$

▶ 注意到 $X \to Y \to \hat{X}$ 构成一个马尔可夫链.

定理 1.1: 费诺不等式

对任何满足 $X \to Y \to \hat{X}$ 的估计量 \hat{X} , 设 $P_e = P\{X \neq \hat{X}\}$, 有

$$H(P_e) + P_e \log |\mathcal{X}| \ge H(X|\hat{X}) \ge H(X|Y)$$

或

$$P_e \ge \frac{H(X|Y) - 1}{\log |\mathcal{X}|}.$$

证明.

我们首先定义一个随机变量

$$E = \begin{cases} 1 & \text{sup } \hat{X} \neq X \\ 0 & \text{sup } \hat{X} = X \end{cases}$$

利用熵的链式法则将 $H(E,X|\hat{X})$ 以两种不同方式展开,有

$$\begin{array}{rcl} H(E,X|\hat{X}) & = & H(X|\hat{X}) + H(E|X,\hat{X}) \\ & = & H(E|\hat{X}) + H(X|E,\hat{X}) \end{array}$$

因为 E 是 X 和 \hat{X} 的函数,所以,条件熵 $H(E|X,\hat{X})$ 等于 0. 由于条件作用使熵减少,可知 $H(E|\hat{X}) \leq H(E) = H(P_e)$ (因为 E 是二值随机变量,故 $H(E) = H(P_e)$). 对于剩余项 $H(X|E,\hat{X})$ 可以界定如下:

$$H(X|E, \hat{X}) = P(E = 0)H(X|\hat{X}, E = 0) + P(E = 1)H(X|\hat{X}, E = 1)$$

$$\leq (1 - P_e)0 + P_e \log |\mathcal{X}|.$$

上述不等式成立是因为当 E=0 时, $X=\hat{X}$;当 E=1 时,条件熵的上界为 X 的可能取值数目的对数值.

费诺不等式

题

证明.

综合这些结果,可得

$$H(P_e) + P_e \log |\mathcal{X}| \ge H(X|\hat{X}).$$

因为 $X \to Y \to \hat{X}$ 构成马尔可夫链,由数据处理不等式可知

$$I(X; \hat{X}) \le I(X; Y),$$

从而 $H(X|\hat{X}) \ge H(X|Y)$. 于是,有

$$H(P_e) + P_e \log |\mathcal{X}| \ge H(X|\hat{X}) \ge H(X|Y).$$

推论 1.2

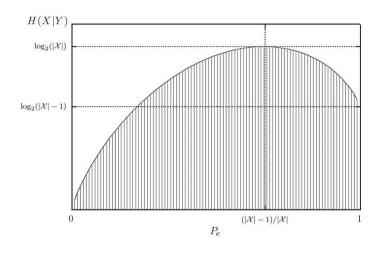
对任意两个随机变量 X 和 Y, 设 $p = P(X \neq Y)$,

$$H(p) + p \log |\mathcal{X}| \ge H(X|\hat{X}) \ge H(X|Y).$$

推论 1.3

设
$$P_e = \Pr(X \neq \hat{X})$$
, $\hat{X}: \mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{X}$, 则

$$H(P_e) + P_e \log(|\mathcal{X}| - 1) \ge H(X|Y).$$



注记 1.4

假定没有任何关于 Y 的知识,只能在毫无信息的情况下对 X 进行推测。 设 $X \in \{1, 2, \dots, m\}$ 且 $p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_m$,则对 X 的最佳估计是 $\hat{X} = 1$,而此时误差概率 $P_e = 1 - p_1$,费诺不等式变为

$$H(P_e) + P_e \log(m-1) \ge H(X)$$

且概率密度函数

$$(p_1, p_2, \dots, p_m) = (1 - P_e, \frac{P_e}{m-1}, \dots, \frac{P_e}{m-1})$$

可以达到等号成立的界, 因此, 费诺不等式是精确的,

弗诺不等式

设 X 和 X' 为两个独立同分布的随机变量,则它们有相同的熵 H(X),那么 X=X' 的概率为

$$P(X = X') = \sum_{x} p^2(x).$$

由此我们可以得到如下的不等式:

引理 1.5

如果 X 和 X' 为独立同分布,则它们有相同的熵 H(X),我们有

$$P(X = X') \ge 2^{-H(X)}$$
.

当且仅当 X 服从均匀分布,等号成立.

证明.

设 $X \sim p(x)$. 由 Jensen 不等式,我们有

$$2^{E\log p(X)} \le E2^{\log p(X)},$$

从而有

$$2^{-H(X)} = 2^{\sum p(x)\log p(x)} \le \sum p(x)2^{\log p(x)} = \sum p^2(x).$$



推论 1.6

设 X 和 Y 相互独立,且 $X \sim p(x)$, $X' \sim r(x)$, $x, x' \in \mathcal{X}$,那么

$$P(X = X') \ge 2^{-H(p) - D(p||r)}$$

 $P(X = X') \ge 2^{-H(r) - D(r||p)}$

证明. 我们有

$$2^{-H(p)-D(p||r)} = 2^{\sum p(x)\log p(x) + \sum p(x)\log \frac{r(x)}{p(x)}}$$

$$= 2^{\sum p(x)\log r(x)}$$

$$\leq \sum p(x)2^{\log r(x)}$$

$$= \sum p(x)r(x)$$

$$= P(X = X'),$$

其中上面的不等号成立是由函数 $f(y) = 2^y$ 的凸性和 Jensen 不等式得到. \square

费诺不等式

设离散随机变量 X_1 和 X_2 的概率质量函数分别为 $p_1(\cdot)$ 和 $p_2(\cdot)$, 字母表分别为 $\mathcal{X}_1 = \{1, 2, \cdots, m\}, \ \mathcal{X}_2 = \{m+1, \cdots, n\}.$ 设

$$X = \left\{ egin{array}{ll} X_1 & {
m Mxph} \ lpha \ X_2 & {
m Mxph} \ 1-lpha. \end{array}
ight.$$

- (1) 试求 H(X) 关于 $H(X_1)$ 、 $H(X_2)$ 和 α 的表达式.
- (2) 试关于 α 最大化 H(X), 证明 $2^{H(X)} \leq 2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}$.

费诺不等式

$$X = \left\{ egin{array}{ll} X_1 & {
m Mxp} \ lpha \ X_2 & {
m Mxp} \ 1-lpha, \end{array}
ight.$$

我们定义

$$\theta = f(X) = \begin{cases} 1 & \text{ if } X = X_1, \\ 2 & \text{ if } X = X_2, \end{cases}$$

那么我们有

$$\begin{split} H(X) &= H(X, f(X)) = H(\theta) + H(X|\theta) \\ &= H(\theta) + p(\theta = 1)H(X|\theta = 1) + p(\theta = 2)H(X|\theta = 2) \\ &= H(\alpha) + \alpha H(X_1) + (1 - \alpha)H(X_2) \end{split}$$

其中
$$H(\alpha) = -\alpha \log \alpha = (1 - \alpha) \log(1 - \alpha)$$
.

费诺不等式

证明.

记
$$f(\alpha) = H(\alpha) + \alpha H(X_1) + (1 - \alpha)H(X_2)$$
, 则

例题

$$f'(\alpha) = \log(\frac{1-\alpha}{\alpha}) + H(X_1) - H(X_2).$$

解方程 $f'(\alpha_0)=0$ 可以得 $\alpha_0=\frac{2^{H(X_1)}}{2^{H(X_1)}+2^{H(X_2)}}$. 不难看出 f 在 α_0 处取到最大值, 于是

$$\begin{split} H(X) &\leq -\frac{2^{H(X_1)}}{2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}} \log \frac{2^{H(X_2)}}{2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}} - \frac{2^{H(X_2)}}{2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}} \log \frac{2^{H(X_1)}}{2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}} \\ &+ \frac{2^{H(X_2)}}{2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}} H(X_1) + \frac{2^{H(X_1)}}{2^{H_1(X)} + 2^{H(X_2)}} H(X_2) \\ &= \log(2^{H(X_1)} + 2^{H(X_2)}). \end{split}$$

从而 (2) 得证.

例 2.2: 课本习题 2.39

设 X,Y 和 Z 为三个服从 Bernoulli $(\frac{1}{2})$ 的二元随机变量,且两两独立. 在上述约束条件下,H(X,Y,Z) 的最小值是多少?

$$H(X,Y,Z) = H(X,Y) + H(Z|X,Y)$$

 $\geq H(X,Y)$
 $= 2$ 比特.

下面我们验证这个下界可以达到,从而 H(X,Y,Z) 的最小值为 2 比特. 设 $X,Y\sim$ Bernoulli $(1/2),~Z=X\oplus Y,$ 其中 \oplus 表示模 2 加法.

-

例 2.3

设 Z_1,Z_2,\cdots 为独立同分布的随机变量,服从 $\{0,1\}$ 上的均匀分布. 对于 $1\leq i\leq n$,设

$$X_i = \sum_{j=1}^i Z_j.$$

求 $I(X_1; X_2, X_3, \cdots, X_n)$.

首先注意到 $X_1 \to X_2 \to \cdots \to X_n$ 构成一个马尔可夫链. (思考: 为什么?)

由互信息的链式法则,我们有

$$I(X_1; X_2, X_3, \cdots, X_n) = \sum_{i=2}^n I(X_1; X_i | X_2, \cdots, X_{i-1})$$

$$= I(X_1; X_2).$$

$$= I(Z_1; Z_1 + Z_2)$$

$$= H(Z_1 + Z_2) - H(Z_1 + Z_2 | Z_1)$$

$$= \frac{3}{2} - 1 = 1/2$$
比特.

费诺不等式

例 2.4

设
$$X_1 \rightarrow X_2 \rightarrow X_3 \rightarrow X_4$$
 构成一个马尔科夫链. 证明:

$$I(X_1; X_3) + I(X_2; X_4) \le I(X_1; X_4) + I(X_2; X_3).$$

$$I(X_1; X_3, X_4) = I(X_1; X_3) + I(X_1; X_4 | X_3)$$

= $I(X_1; X_4) + I(X_1; X_3 | X_4)$

于是

$$I(X_1; X_4) - I(X_1; X_3) = I(X_1; X_4 | X_3) - I(X_1; X_3 | X_4).$$

类似地,

$$I(X_2; X_3) - I(X_2; X_4) = I(X_2; X_3 | X_4) - I(X_2; X_4 | X_3).$$

从而我们有

$$\begin{split} &I(X_1;X_4) + I(X_2;X_3) - I(X_1;X_3) + I(X_2;X_4) \\ =&I(X_1;X_4|X_3) - I(X_1;X_3|X_4) + I(X_2;X_3|X_4) - I(X_2;X_4|X_3). \end{split}$$

证明.

我们知

 $I(X_1; X_4) + I(X_2; X_3) - I(X_1; X_3) + I(X_2; X_4)$

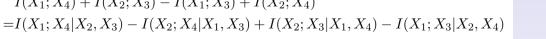
 $=I(X_2;X_3|X_1,X_4)>0,$

从而得证.













记 $\pi(n)$ 为不超过 n 的素数个数. 注意到对于任一正整数 n, 其有唯一的形如下的素因子分解

$$n = \prod_{i=1}^{\pi(n)} p_i^{X_i}.$$

其中 p_1, p_2, p_3, \cdots 为素数. 即 $p_1 = 2, p_2 = 3, p_3 = 5, \cdots$ $X_i = X_i(n)$ 为一个非负整数,其表示 n 的素因子分解中 p_i 的重数. 设 N 为在 $\{1, 2, \cdots, n\}$ 上均匀分布的一个随机变量.

(1) 证明 $X_i(N)$ 为一个整数值随机变量,满足

$$0 \le X_i(N) \le \log n.$$

(2) 证明 $\log n = H(N) \le \pi(n) \log(\log n + 1)$. 从而 $\pi(n) \ge \frac{\log n}{\log(\log n + 1)}$. 特别地当 $n \to \infty$ 时有 $\pi(n) \to \infty$.

费诺不等式 例题

- (1) 由于 $p_i^{X_i}|N$, 所以 $2^{X_i(N)} \leq p_i^{X_i(N)} \leq N \leq n$. 从而 $X_i(N) \leq \log n$.
- (2) 注意到对于每个 N, 其对应的 $(X_1(N), \dots, X_{\pi(n)}(N))$ 是唯一的, 所以

$$\log n = H(N)$$
= $H(X_1(N), X_2(N), \dots, X_{\pi(n)}(N))$
 $\leq H(X_1(N)) + \dots + H(X_{\pi(n)}(N))$
 $\leq \pi(n) \log(\log(n+1)),$

从而
$$\pi(n) \geq \frac{\log n}{\log(\log n + 1)}$$
. 特别地当 $n \to \infty$ 时有 $\pi(n) \to \infty$.

$$N = M^2 \cdot p_1^{Y_1} \cdot p_2^{Y_2} \cdot \ldots \cdot p_{\pi(n)}^{Y_{\pi(n)}},$$

其中 M 是使得 $M^2|N$ 的最大整数. 这样随机变量 Y_i 取值范围是 $\{0,1\}$. 由于 $M^2|N,\,1\leq M\leq \sqrt{n}$. 从而我们有

$$\log n = H(N) = H(M, Y_1, \dots, Y_{\pi(n)}) \leq H(M) + H(Y_1) + H(Y_2) + \dots + H(Y_{\pi(n)}) \leq \frac{1}{2} \log n + \pi(n).$$

从而 $\pi(n) \geq \frac{1}{2} \log n$.

费诺不等式 例题