# 信息熵相关

# Rényi 公设下一般离散信息熵之推导

#### 记号

记 $\mathcal{P}$ 为可测空间 $(\Omega, \mathcal{F})$ 上的测度(或为有符号测度、复测度等), 故 $\mathcal{P} \in \prod_{n\geq 1} \mathbb{F}^{(n)}$ 可视作所有至多可数的有序数组, 即

$$\mathcal{P} = (p_1, p_2, \cdots, p_n, \cdots)$$
 数组无限,  $\mathcal{P} = (p_1, \cdots, p_n, 0, 0 \cdots)$  数组有限.

定义 $\cup$ :  $(\mathcal{P}_1, \dots, \mathcal{P}_n, \dots) \mapsto (\mathcal{P}_1, \dots, \mathcal{P}_n, \dots)$ 为数组之保序无交并.

默认ℙ为某一完备域(如ℝ, ℃等).

# Rényi 公设

1. 实值性:  $H(\mathcal{P})$  为非常值的实函数.

2. 对称性:  $H(\mathcal{P})$  关于 $\mathcal{P}$ 中索引 $p_i$ 对称.

3. 连续性:  $H(\mathcal{P})$  关于 $\mathcal{P}$ 中索引连续(强调: 不是关于 $\mathcal{P}$ 连续).

 $H \notin C(\{\mathcal{P}\})$ . 例:不妨设 $\mathcal{P}$ 是至多可列的,定义度量

$$d(\mathcal{P}_1,\mathcal{P}_2) = \sum_{i=1}^{\infty} rac{|p_i^{(1)} - p_i^{(2)}|}{2^i}$$

即有反例.

4. 归一性: H((1/2)) = 1.

5. 可加性:  $H(\mathcal{P}_1 * \mathcal{P}_2) = H(\mathcal{P}_1) + H(\mathcal{P}_2)$ .

由于对称性在公设内提及,故需考虑数组之顺序,不妨记 $\mathcal{P}_1*\mathcal{P}_2$ 为矩阵 $(p_i^{(1)}p_j^{(2)})$ 所对应之数组. 若不考虑序关系,则

$$\mathcal{P}_1 * \mathcal{P}_2 := \cup_{p_i^{(1)} \in \mathcal{P}_1, p_i^{(2)} \in \mathcal{P}_2} \{p_i^{(1)} p_j^{(2)}\}$$

6. 中值性:存在单调连续函数 $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ ,使得

$$H(\mathcal{P}_1 \cup \mathcal{P}_2) = g^{-1} \left[ rac{w(\mathcal{P}_1)g(H(\mathcal{P}_1)) + w(\mathcal{P}_2)g(H(\mathcal{P}_2))}{w(\mathcal{P}_1 \cup \mathcal{P}_2)} 
ight]$$

其中 $w(\mathcal{P}) = |\sum_{p_i \in \mathcal{P}} p_i|$ 为权.

7. 光滑性: H((q, 1-q))于q = 0光滑.

### 信息熵推导

**Lemma 1** 于公设5下, 对任意 $q \neq 0$ 均有 $H((q)) = -c_q \log |q|$ , 其中常数 $c_q \in \mathbb{R}$ 满足对任意  $q_1/q_2 \in \mathbb{Q}$ 均有 $c_{q_1} = c_{q_2}$ . 其中, H之可表述性取决于选择公理.

证明: 置f(q) := H((q)), 则对任意 $n \in \mathbb{Z}^*$ 有f(nq) = nf(q), 进而对任意 $r \in \mathbb{Q}^*$ 均有f(rq) = rf(q). 得证.

**Lemma 2** 加之公设3下, 对任意 $q \neq 0$ 均有 $H((q)) = c \log |q|$ , 其中常数 $c \in \mathbb{F}$ .

证明:沿用函数f. 在完备域 $\mathbb{F}$ 中选取收敛于 $x \in \mathbb{F}^*$ 的非零有理数列 $\{r_i\}$ ,即有 $f(r_n) \to f(x)$ .得证.

Lemma 3 加之公设1, 即有 $H((q)) = -c \log |q|$ , 其中 $c \in \mathbb{R}^*$ .

证明:显然.

**Lemma 4** 加之公设4, 对任意 $q \neq 0$ 均有 $H((q)) = -\log_2 |q|$ .

证明:显然.

Lemma 5 加之公设6,则g为线性函数或指数函数.

证明: 由公设6知

$$H(\mathcal{P}) = H((p_1) \cup \cdots \cup (p_n) \cup \cdots) \ = g^{-1} \left[ \frac{\sum_i w((p_i))g(H((p_i)))}{w((p_1) \cup \cdots \cup (p_n) \cup \cdots)} \right] \ = g^{-1} \left[ \frac{\sum_i |p_i|g(-\log_2|p_i|)}{\sum_i |p_i|} \right]$$

置 $f: \mathbb{R}_+ \to \mathbb{R}, t \mapsto g(-\log_2 t)$ , 易知g单调连续. 由公设5, 考虑 $H(\mathcal{P}*(q))$ 则有

$$\int_{0}^{1} \left[rac{\sum_{i}|p_{i}|f(|p_{i}q|)}{|\sum_{i}p_{i}|}
ight] = |q|f^{-1}\left[rac{\sum_{i}|p_{i}|f(|p_{i}|)}{|\sum_{i}p_{i}|}
ight]$$

置 $h_q(t) = f(|q|t)$ , 则

$$h_q^{-1}\left\lceil rac{\sum_i |p_i|h_q(|p_i|)}{|\sum_i p_i|}
ight
ceil = f^{-1}\left\lceil rac{\sum_i |p_i|f(|p_i|)}{|\sum_i p_i|}
ight
ceil$$

可见 $h_q$ 与f等价平均,下证明f与 $h_q$ 为线性关系,即 $h_q = a_q f + b_q$ .

首先,对任意 $\mathcal{P}$ ,  $h_q = a_q f + b_q$ 即说明 $h_q$ 与f等价平均,下证明 $h_q$ 一定为 $a_q f + b_q$ 形式.

Lemma 6 (Hardy, Littlewood, Pólya. Inequalities. P55-59) 等价平均互为线性关系.

具体言之: 设 $\sum c_n = 1, c_n > 0, \phi(x)$ 为严格单调且连续的函数, 记加权平均  $\mathfrak{R}_{\phi}(a) := \phi^{-1}[\sum_i c_i \phi(a_i)], 则 \mathfrak{R}_{\chi}(a) \equiv \mathfrak{R}_{\psi}(a)$ 的充要条件为存在常数 $\alpha$ 与 $\beta$ 使得 $\chi = \alpha \psi + \beta$ .

证明:考虑对任意 $t \in [H,K]$ 

$$egin{aligned} x := \psi^{-1} \left[ rac{K-t}{K-H} \psi(H) + rac{t-H}{K-H} \psi(K) 
ight] \ &= \chi^{-1} \left[ rac{K-t}{K-H} \chi(H) + rac{t-H}{K-H} \chi(K) 
ight] \end{aligned}$$

则当t遍历(H,K)时,x取遍(H,K)中所有值,因此

$$\begin{split} \chi(x) &= \frac{K-t}{K-H} \chi(H) + \frac{t-H}{K-H} \chi(K) \\ &= \frac{\psi(K) - \psi(x)}{\psi(K) - \psi(H)} \chi(H) + \frac{\psi(x) - \psi(H)}{\psi(K) - \psi(H)} \chi(K) \\ &= \alpha \psi(x) + \beta \end{split}$$

必要性得证. 充分性显然, 故引理得证.

由以上引理得函数方程: f(|q|t) = s(|q|)f(t) + r(|q|), 其中s(|q|)与r(|q|)与|q|关联之常数, 且 s(|q|) > 0. 同时即得f(|q|) = r(|q|). 以y代|q|, 得

$$f(ty) = s(y)f(t) + f(y)$$
  
$$f(ty) = s(t)f(y) + f(t)$$

故 $rac{s(t)-1}{f(t)}=rac{s(y)-1}{f(y)}$ . 因此存在常数c使得s(t)=1+cf(t),回代得

$$f(ty) = cf(t)f(y) + f(t) + f(y)$$

- 1. 当c = 0时,解即为 $f = C \log t$ .
- 2. 当 $c \neq 0$ 时,原方程化为[cf(ty) + 1] = [cf(t) + 1][cf(y) + 1],解为 $f = \frac{x^{\alpha} 1}{c}$ ,这里 $\alpha$ 为任意常数.

故
$$g(x) = -ax + b$$
或 $a \cdot 2^{(1-\alpha)x} + b$ .

Lemma 7 加之剩余公理, 则g(x) = -ax + b或 $g(x) = a \cdot 2^{(1-2k)x}$ , 其中 $k \in \mathbb{N}^+$ .

由公理6知 $H((q,1-q)) = H((q) \cup (1-q))$ , 故

$$-aH((q,1-q)) + b = a[q\log_2 q + (1-q)\log_2 (1-q)] + b$$

即 $H((q, 1-q)) = -q \log q - (1-q) \log(1-q)$ , 显然 $H \in C^{\infty}(Q)$ . 此时

$$H(\mathcal{P}) = -rac{\sum_i |p_i| \log_2 |p_i|}{|\sum_i p_i|}$$

$$a\cdot 2^{(1-lpha)H(\mathcal{P})}+b=rac{a\sum_{i}\leftert p_{i}
ightert ^{lpha}+b\sum_{i}\leftert p_{i}
ightert }{\leftert \sum_{i}p_{i}
ightert }$$

取 $\mathcal{P}=(q,1-q)$ ,由于 $\frac{|q|+|1-q|}{|q+1-q|}$ 于q=0处不可微,故b=0. 因此

$$H((q, 1-q)) = rac{\log_2[|q|^{lpha} + |1-q|^{lpha}]}{1-lpha}$$

显然 $\alpha < 0$ 时则H((0,1))无界, 故舍去. 同时公设1要求 $\alpha \neq 0$ , 故 $\alpha > 0$ . 若 $\alpha$ 非整数, 考虑  $q \in \mathbb{R}_+$ 则有

$$\frac{\mathrm{d} H((q,1-q))}{\mathrm{d} q} = \frac{\alpha}{(\alpha-1)\ln 2} \cdot \frac{q^{\alpha-1} + (1-q)^{\alpha-1}}{q^{\alpha} + (1-q)^{\alpha}}$$

故容易推得

$$rac{\mathrm{d}^n H((q,1-q))}{\mathrm{d} q^n} = C_n \cdot rac{p_1^{(n)}(q) + p_2^{(n)}(q)[q^{lpha-n} + (1-q)^{lpha-n}]}{p_2^{(n)}(q)}$$

其中 $p_k^{(n)}(q)$ 为由 $q^{\alpha-m}+(1-q)^{\alpha-m}$ ,  $\mathbb{Z}\ni m< n$ 组成的多项式. 因此取n为某一大于 $\alpha$ 之常数,则有 $\frac{\mathrm{d}^n H((q,1-q))}{\mathrm{d}q^n}=\infty$ ,矛盾. 因此 $\alpha$ 为整数.

同时,
$$\alpha$$
需为偶数,反之 $\frac{\mathrm{d}^n H((q,1-q))}{\mathrm{d}q^n}$ 于 $q=0^-$ 及 $q=0^+$ 时不等.

因此

$$H(\mathcal{P}) = H_{2k}(\mathcal{P}) = -rac{1}{2k-1} \mathrm{log_2} \Bigg[rac{\sum_i \left|p_i
ight|^{2k}}{\left|\sum_i p_i
ight|}\Bigg]$$

其中 $k \in \mathbb{N}^+$ .

结论

综上所述

$$H(\mathcal{P}) = H_{2k}(\mathcal{P}) = -rac{1}{2k-1} ext{log}_2 \left[rac{\sum_i |p_i|^{2k}}{|\sum_i p_i|}
ight]$$

或

$$H(\mathcal{P}) = -rac{\sum_i |p_i| \log_2 |p_i|}{|\sum_i p_i|}$$

均为符合Rényi 公设之信息熵.

# 概率空间中Rényi熵之若干性质

# 定义

概率空间不及一般可测空间复杂. 由于概率函数之值域仅[0,1]尔, 相应的Rényi公设7(原点光滑性要求)应当删去. H((q,1-q))于 $q\in(0,1)$ 时之有界性要求 $\alpha>0$ . 因此概率空间中的 Rényi熵具有如下一般定义

$$H_lpha(X) = rac{1}{1-lpha}\log_2\left(\sum_i p_i^lpha
ight) = rac{lpha}{1-lpha}\log_2\|P\|_lpha$$

其中定义范数 $\|P\|_{\alpha} := \sqrt[\alpha]{\sum_{i} p_{i}^{\alpha}}$ .

# 几类特殊的Rényi熵

#### 定义 $\alpha = 1$

对 $\alpha$  → 1可取极限定义

$$egin{aligned} H_{lpha}(X) &= rac{1}{1-lpha} \log_2\left(\sum_i p_i^lpha
ight) \ &= rac{1}{1-lpha} \log_2\left(1+\sum_i p_i(p_i^{lpha-1}-1)
ight) \ & o rac{1}{(1-lpha) \log 2} \cdot \sum_i p_i(p_i^{lpha-1}-1) \ &= rac{1}{\log 2} \sum_i \left(p_i \cdot rac{p_i^{lpha-1}-1}{1-lpha}
ight) \ & o rac{1}{\log 2} \sum_{i=1}^n (-p_i \log p_i) \ &= -\sum_i (p_i \log_2 p_i) \end{aligned}$$

即一般的Shannon熵.

定义 $\alpha = 0$ 

 $若(p_1, p_2, \cdots)$ 有限,则 $H_0(X) := \log_2 |X|$ 是自然的.

### Collision熵( $\alpha = 2$ 之情形)

$$H_2(X) = -\log_2 \sum_i p_i^2 = -\log_2 P(X = Y)$$
. 其中 $Y$ 于 $X$ 独立且分布相同.

### Min-熵

自然定义
$$H_{\infty}(X) = \lim_{\alpha \to \infty} \frac{\alpha}{1-\alpha} \log_2 \|P\|_{\infty} = -\log_2 \sup p_i.$$

### $H_{\alpha}$ 随 $\alpha$ 之单调性

求导得

$$rac{\partial H_{lpha}(X)}{\partial lpha} = rac{1}{(1-lpha)^2} \sum_i [ heta_i \log( heta_i/p_i)]$$

其中, 定义 $\theta_i := \frac{p_i^{\alpha}}{\sum_j p_j^{\alpha}} = \frac{\|p_i\|_{\alpha}^{\alpha}}{\|X\|_{\alpha}^{\alpha}}$ . 容易观察 $\sum_i \theta_i = 1$ , 因此

$$(1-lpha)^2 \cdot rac{\partial H_lpha(X)}{\partial lpha} = D(\Theta \| X) \geq 0$$

随之导出 $H_{\alpha}$ 在 $\alpha > 0$ 时单调递减.

当 $\alpha > 1$ 时,对任意 $\alpha_1 \neq \alpha_2$ ,总存在常数 $c_1, c_2$ 使得

$$c_1H_{\alpha_1}(X) \leq H_{\alpha_2}(X) \leq c_2H_{\alpha_1}(X)$$

对任意X成立. 因为 $c_3\|\cdot\|_{\alpha_1} \leq \|\cdot\|_{\alpha_2} \leq c_4\|\cdot\|_{\alpha_1}$ .

### Rényi熵意义下的信息论

#### 若干公式

离散Rényi熵公式

$$H_lpha(X) = rac{1}{1-lpha}\log_2\left(\sum_i p_i^lpha
ight) = rac{lpha}{1-lpha}\log_2\|P\|_lpha$$

连续Rényi熵公式

$$H_lpha(X) = rac{1}{1-lpha} {
m log} \int_X f_X^lpha(x) {
m d}x = rac{lpha}{1-lpha} {
m log}_2 \, \|f_X\|_lpha$$

离散相对Rényi熵公式

$$D(P\|Q) = rac{1}{1-lpha}\log_2\left(\sum_{i,j}p_{i,j}(p_{i,j}/q_{i,j})^{lpha-1}
ight)$$

连续相对Rényi熵公式

$$D(f\|g) = rac{1}{1-lpha} \log_2 \int_{X,Y} f(x,y) (f(x,y)/g(x,y))^{lpha-1} \mathrm{d}x \mathrm{d}y$$

# 其他

同样可定义互信息 $I_{\alpha}$ ,条件相对熵等概念,在此从略.

# 推荐阅读

- [1] 量子信息论第13章
- [2] 这里的一张表格,其他无关紧要.