

2.11.3 微分熵的极大化问题

离散熵的极大化：？？？？条件

求连续变量的最大微分熵需要附加一些约束条件

1、幅值受限：随机变量的取值受限于某个区间之间。

定理 2.2 设 X 的取值受限于有限区间 $[a,b]$ ，则 X 服从均匀分布时，其熵达到最大。

证明：因为 X 的取值受限于有限区间 $[a,b]$ ，则有

$$\int_a^b f_X(x) dx = 1$$

因为要在以上约束条件下求微分熵的最大值，利用拉各朗日乘数法，令

$$F[f_X(x)] = -\int_a^b f_X(x) \log f_X(x) dx + \lambda \left[\int_a^b f_X(x) dx - 1 \right]$$

$$\begin{aligned} F[f_X(x)] &= \log e \int_a^b f_X(x) \ln \frac{2^\lambda}{f_X(x)} dx - \lambda \\ &\leq \log e \int_a^b f_X(x) \left[\frac{2^\lambda}{f_X(x)} - 1 \right] dx - \lambda \quad (\text{信息论不等式}) \end{aligned}$$

等号成立的充要条件是: $\frac{2^\lambda}{f_X(x)} = 1$, 即 $f_X(x) = 2^\lambda$

由约束条件决定常数 λ

$$\int_a^b f_X(x) dx = \int_a^b 2^\lambda dx = 2^\lambda (b - a) = 1$$

$$\text{得 } f_X(x) = 2^\lambda = \frac{1}{b - a},$$

$$\text{即 } X \text{ 服从均匀分布 } f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b - a}, & x \in [a, b] \\ 0, & x \notin [a, b] \end{cases}$$

此时, 最大微分熵为

$$h(X) = - \int_a^b \frac{1}{b - a} \log \frac{1}{b - a} dx = \log(b - a)$$

2、方差受限:

设X的方差受限为 σ^2 ,即

$$\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx = \sigma^2, \quad \mu \text{为X的均值}$$

$$\because \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} (x^2 - 2x\mu + \mu^2) f_X(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_X(x) dx - \mu^2$$

$$\therefore \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_X(x) dx = \mu^2 + \sigma^2 = P$$

即, 均值一定时, 方差受限为 σ^2 等价平均功率
受限于 $P = \sigma^2 + \mu^2$

定理2.3 设 X 的均值为 μ , 方差受限为 σ^2 , 则 X 服从高斯分布时, 其熵达到最大。

证明: 考虑方差受限条件, 概率完备性条件, 利用拉各朗日乘数法如下

构造函数

$$F[f_X(x)]$$

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

$$+ \lambda_1 \left[\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx - 1 \right] + \lambda_2 \left[\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx - \sigma^2 \right]$$

$$\lambda_1 \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \log 2^{\lambda_1} dx$$

$$= \log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \ln 2^{\lambda_1} dx$$

$$\text{同理 } \lambda_2 \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx$$

$$= \log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \ln 2^{\lambda_1 (x - \mu)^2} dx$$

$$\begin{aligned}
&\therefore F[f_X(x)] \\
&= -\log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \ln f_X(x) dx + \log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \ln 2^{\lambda_1} dx \\
&\quad + \log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \ln 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2} dx - \lambda_1 - \lambda_2 \sigma^2 \\
&= \log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \ln \frac{2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2}}{f_X(x)} dx - \lambda_1 - \lambda_2 \sigma^2
\end{aligned}$$

应用信息论不等式 $\ln x \leq x - 1$

$$F[f_X(x)] \leq$$

$$\log e \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \left[\frac{2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2}}{f_X(x)} - 1 \right] dx - \lambda_1 - \lambda_2 \sigma^2$$

等号成立的充要条件为

$$\frac{2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2}}{f_X(x)} = 1, \quad \text{即 } f_X(x) = 2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2}$$

确定常数 2^{λ_1} 和常数 2^{λ_2} :

$$\because \int_{-\infty}^{\infty} 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{\ln 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{(x-\mu)^2 \ln 2^{\lambda_2}} dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} e^{\frac{(x-\mu)^2}{1/(\ln 2^{\lambda_2})}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{1/(\ln 2^{-\lambda_2})}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2 \frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}}} dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2 \left(\sqrt{\frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}} \right)^2}} dx$$

由方差受限条件

$$\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx = \sigma^2, \quad \text{即}$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2 (x - \mu)^2} dx$$

$$= 2^{\lambda_1} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 e^{-\frac{(x - \mu)^2}{2(\sqrt{\frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}})^2}} dx$$

$$= 2^{\lambda_1} \sqrt{2\pi} \sqrt{\frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}} \left(\sqrt{\frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}} \right)^2 = \sigma^2 \quad (1)$$

由概率完备性条件

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1, \text{ 即}$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} 2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2 (x-\mu)^2} dx = 2^{\lambda_1} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2 \left(\sqrt{\frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}} \right)^2}} dx$$

$$= 2^{\lambda_1} \sqrt{2\pi} \sqrt{\frac{1}{2 \ln 2^{-\lambda_2}}} = 1 \quad (2)$$

由式(1)和(2)可以求出

$$2^{\lambda_1} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}; \quad 2^{\lambda_2} = e^{-\frac{1}{2\sigma^2}}$$

$$\therefore f_X(x) = 2^{\lambda_1} 2^{\lambda_2(x-\mu)^2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)^2}$$

即X服从均值为 μ 、方差为的高斯分布时，其熵最大为

$$h(X) = \frac{1}{2} \log_2 2\pi e \sigma^2$$

见前面例题

特例：均值为零，平均功率与 σ^2 相等，
此时，

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$$

$$h(X) = \log \sqrt{2\pi eP}$$

意义：

实际信号平均功率总是受限的，若信号服从高斯分布时，其熵最大。传输信息时，使用高斯分布的输入信号较为有利；而噪声服从高斯分布则不利