



# 1. 特征函数

特征函数对于研究随机变量的分布函数起着重要作用。  
假设 $X$ 是一个随机变量，具有分布函数 $F(x)$ 。定义

$$\phi(t) = Ee^{itX} = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} dF(x), \quad t \in \mathbb{R}$$

称 $\phi(t)$ 为 $X$ 的特征函数。

任何随机变量的特征函数总是存在的。



特征函数具有下列基本性质:

(1)  $\phi(0) = 1$ ;

(2)  $|\phi(t)| \leq 1$ ;

(3)  $\phi(t)$  在  $\mathbb{R}$  上一致连续;

(4)  $\phi(t)$  是非负定的, 即对任意实数  $t_1, t_2, \dots, t_m$  和复数  $z_1, z_2, \dots, z_m$ ,

$$\sum_{i,j=1}^n z_i \bar{z}_j \phi(t_i - t_j) \geq 0$$



(5) 如果  $E|X|^k < \infty$ , 那么  $\phi(t)$   $k$ 次可微, 且在0处可进行Taylor展开:

$$\phi(t) = 1 + \sum_{m=1}^k \frac{i^m}{m!} \alpha_m t^m + \theta \frac{\beta_k}{(k+1)!} t^{k+1}$$

其中  $\alpha_m$  为  $m$ -th 半不变累积量,  $\beta_k$  为  $k$ -th阶绝对矩,  $|\theta| \leq 1$ 。

(6) 如果  $X, Y$  相互独立, 那么

$$\phi_{X+Y}(t) = \phi_X(t)\phi_Y(t)$$



唯一性定理：分布函数和特征函数相互唯一确定。

(1) 逆转公式

(2) 如果随机变量 $X$ 的特征函数 $\phi(t)$ 绝对可积，即

$$\int_{-\infty}^{\infty} |\phi(t)| dt < \infty$$

那么 $X$ 具有密度函数，

$$p(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \phi(t) dt$$



(3) 如果随机变量  $X$  的特征函数  $\phi(t)$  具有下列形式:

$$\phi(t) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n e^{int}$$

并且

$$a_n \geq 0, \quad \sum_{n=1}^{\infty} a_n = 1$$

那么  $X$  是离散型随机变量, 具有分布

$$P(X = n) = a_n$$



# 多维随机变量的特征函数

设  $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  是  $n$  维随机变量，定义

$$\phi(t) = E[e^{itX^T}] = E[e^{i \sum_{k=1}^n t_k X_k}], \quad t = (t_1, \dots, t_n) \in R^n,$$

称  $\phi(t)$  为  $X$  的特征函数。

唯一性定理：分布函数和特征函数相互唯一确定。



定理：  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立当且仅当对任何

$t = (t_1, \dots, t_n) \in R^n$ , 有

$$E[e^{i \sum_{k=1}^n t_k X_k}] = E[e^{it_1 X_1}] E[e^{it_2 X_2}] \cdots E[e^{it_n X_n}],$$

即

$$\phi_{(X_1, \dots, X_n)}((t_1, \dots, t_n)) = \phi_{X_1}(t_1) \phi_{X_2}(t_2) \cdots \phi_{X_n}(t_n).$$



## 2. *Gamma*分布

$X$ 服从参数为  $\alpha > 0$ ,  $\beta > 0$  的 *Gamma* 分布,

$$X \sim \Gamma(\alpha, \beta) \equiv \text{Gamma}(\alpha, \beta)$$

是指具有下面的概率密度函数:

$$f(x; \alpha, \beta) = \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} \quad \text{for } x > 0 \text{ and } \alpha, \beta > 0$$

$$\text{这里 } \Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$





## *Gamma*函数 $\Gamma(\alpha)$ 的性质:

1.  $\Gamma(\alpha+1) = \alpha\Gamma(\alpha), \alpha > 0$

2. 对正整数  $n, \Gamma(n) = (n-1)!$



## *Gamma*分布的性质：

1. 如果  $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$  ， 那么  $E(X) = \frac{\alpha}{\beta}$
2.  $\Gamma(1, \beta)$  就是参数为  $\beta$  的指数分布
3. 如果  $X_1, \dots, X_n$  相互独立， 且  $X_i \sim \Gamma(\alpha_i, \beta)$ ，  
那么  $X_1 + \dots + X_n \sim \Gamma(\alpha_1 + \dots + \alpha_n, \beta)$



$$\text{证明: } 1. E(X) = \int_0^{\infty} \frac{\beta^{\alpha} x^{\alpha} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} dx$$

$$= \frac{\Gamma(\alpha + 1)}{\beta \Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} \frac{\beta^{\alpha+1} x^{\alpha+1-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha + 1)} dx$$

$$= \frac{\Gamma(\alpha + 1)}{\beta \Gamma(\alpha)} = \frac{\alpha}{\beta}$$



### 3. Beta分布

$X$ 服从参数为  $\alpha > 0$ ,  $\beta > 0$  的 *Beta* 分布,

$X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$  是指具有密度函数:

$$f(x; \alpha, \beta) = \text{constant} \cdot x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$$

$$= \frac{x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}}{\int_0^1 u^{\alpha-1} (1-u)^{\beta-1} du}$$

$$= \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$$

$$= \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$$



性质：

1. 如果  $X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$ , 那么  $E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$

2.  $\text{Beta}(1, 1) = U(0, 1)$

3. 如果  $X_1, \dots, X_n$  独立同服从  $U(0, 1)$ , 对应的次序统计量为  $X_{(1)} \leq \dots \leq X_{(n)}$ , 那么

$X_{(k)} \sim \text{Beta}(k, n - k + 1), k = 1, 2, \dots, n$



证明:

$$\begin{aligned}
 1. E(X) &= \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 x^\alpha (1-x)^{\beta-1} dx \\
 &= \frac{B(\alpha+1, \beta)}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 \frac{1}{B(\alpha+1, \beta)} x^{\alpha+1-1} (1-x)^{\beta-1} dx \\
 &= \frac{B(\alpha+1, \beta)}{B(\alpha, \beta)} = \frac{\frac{\Gamma(\alpha+1)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta+1)}}{\frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}} = \frac{\alpha}{\alpha+\beta}
 \end{aligned}$$



3. 对  $0 < x < 1$  和最够小的  $h > 0$ ,

令  $N_I$  表示  $X_1, \dots, X_n$  中落在区间  $I$  的个数, 则

$$P(x < X_{(k)} \leq x + h)$$

$$= P(N_{[0,x]} = k-1, N_{(x,x+h]} = 1)$$

$$+ P(x < X_{(k)} \leq x + h, N_{(x,x+h]} \geq 2)$$

$$= \frac{n!}{(k-1)!1!(n-k)!} x^{k-1} h (1-x-h)^{n-k} + o(h)$$



$$\begin{aligned} & \text{这是因为 } P(x < X_{(k)} \leq x + h, N_{(x, x+h]} \geq 2) \\ & \leq P(N_{(x, x+h]} \geq 2) = 1 - P(N_{(x, x+h]} = 0) - P(N_{(x, x+h]} = 1) \\ & = 1 - (1 - h)^n - nh(1 - h)^{n-1} = o(h) \end{aligned}$$

所以对  $0 < x < 1$ ,

$$f_{X_{(k)}}(x) = F'_{X_{(k)}}(x) = \lim_{h \downarrow 0} \frac{P(x < X_{(k)} \leq x + h)}{h}$$

$$= \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} x^{k-1} (1-x)^{n-k}$$

$$\therefore X_{(k)} \sim \text{Beta}(k, n-k+1)$$