

定理(唯一性): 分布函数由特征函数唯一确定.

证: 设 C_F 表示 $F(x)$ 连续点全体. 任取 $a, b \in C_F, a < b$

$$F(b) - F(a) = \frac{1}{2\pi} \lim_{T \rightarrow \infty} \int_{-T}^T \frac{e^{-iat} - e^{-ibt}}{it} \varphi(t) dt. \text{ 取 } \{a_n\} \subset C_F, \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = -\infty.$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F(b) - F(a_n) = F(b) \text{ 唯一确定}$$

若 $a \notin C_F$, 可找到一列 $\{b_n\} \in C_F, F(x)$ 右连续. $\lim_{n \rightarrow \infty} F(b_n) = F(a)$

定理. 若特征函数 $\varphi(t)$ 满足 $\int_{-\infty}^{+\infty} |\varphi(t)| dt < \infty$, 则 $\varphi(t)$ 对应的分布函数 $F(x)$ 可导.

证: 设 C_F 表示 $F(x)$ 连续点全体.

任取 $a \in R, \{b_n\} \downarrow, \lim_{n \rightarrow \infty} b_n = a, b_n \in C_F$.

$$\begin{aligned} |F(b_n) - \frac{F(a) + F(a-0)}{2}| &= \lim_{T \rightarrow +\infty} \left| \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-ita} - e^{-itb_n}}{it} \varphi(t) dt \right| \\ &\leq \lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \left| \frac{e^{-ita} - e^{-itb_n}}{it} \varphi(t) \right| dt \\ &\leq \lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{|e^{-ita}| \cdot |1 - e^{it(a-b_n)}|}{|t|} |\varphi(t)| dt \\ &\leq \lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{2\pi} |a - b_n| \int_{-T}^T |\varphi(t)| dt \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow +\infty) \end{aligned}$$

$$F(b_n) - \frac{F(a) + F(a-0)}{2} \rightarrow F(a) - \frac{F(a) + F(a-0)}{2} = 0 \Rightarrow F(a) = F(a-0), a \in C_F$$

$$\begin{aligned} \frac{F(a+\Delta x) - F(a)}{\Delta x} &= \frac{1}{2\pi} \lim_{T \rightarrow +\infty} \int_{-T}^T \frac{e^{-it(a+\Delta x)} - e^{-ita}}{it\Delta x} \varphi(t) dt \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{-it(a+\Delta x)} - e^{-ita}}{it\Delta x} \varphi(t) dt \end{aligned}$$

$$\left| \frac{e^{-ita} - e^{-it(a+\Delta x)}}{it\Delta x} \varphi(t) \right| \leq \left| \frac{e^{-ita}(1 - e^{-it\Delta x})}{it\Delta x} \varphi(t) \right| \leq |\varphi(t)|$$

$$\begin{aligned} \text{由 DCT, } \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{F(a+\Delta x) - F(a)}{\Delta x} &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{e^{-ita} - e^{-it(a+\Delta x)}}{it\Delta x} \varphi(t) dt \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-ita} \varphi(t) dt = F'(a) \end{aligned}$$

hw: 5.8.5(e), 5.8.9, 5.9.2, 5.9.5, 5.9.8

二. 多元特征函数

(X_1, \dots, X_n) 联合分布 $F(X_1, \dots, X_n)$

定义: $E[e^{i(t_1 X_1 + \dots + t_n X_n)}] \triangleq \varphi(t_1, \dots, t_n)$

$$\varphi(0, \dots, 0) = 1 \quad |\varphi(t_1, \dots, t_n)| \leq 1 \quad \varphi(-t_1, \dots, -t_n) = \overline{\varphi(t_1, \dots, t_n)}$$

定理 $\varphi(t_1, \dots, t_n)$ 是 $\vec{X} = (X_1, \dots, X_n)$ 的特征函数.

假设 \vec{X} 在 $V = \{a_i \leq X_i \leq b_i, i = 1, \dots, n\}$ 的表面上取值的概率为 0.

$$P(a_k \leq X_k \leq b_k, k = 1, \dots, n) = \lim_{T_k \rightarrow +\infty} \frac{1}{(2\pi)^n} \int_{-T_1}^{T_1} \dots \int_{-T_n}^{T_n} \prod_{k=1}^n \frac{e^{-ia_k t_k} - e^{-ib_k t_k}}{it_k} \varphi(t_1, \dots, t_n) dt_1 \dots dt_n$$

例 $\vec{X} \sim N(\vec{\mu}, \Sigma)$

$$\varphi(t_1, \dots, t_n) = E[e^{i \sum_{k=1}^n t_k X_k}] \quad Y = \sum_{k=1}^n t_k X_k \sim N\left(\sum_{k=1}^n t_k \mu_k, \vec{t} \Sigma \vec{t}^T\right)$$

$$\varphi_Y(s) = E[e^{isY}] = E[e^{is \sum_{k=1}^n t_k X_k}] = \exp\left(is \sum_{k=1}^n t_k \mu_k - \frac{1}{2} s^2 \vec{t} \Sigma \vec{t}^T\right)$$

$$\varphi(t_1, \dots, t_n) = \varphi_Y(1) = \exp\left(i \vec{t} \vec{\mu}^T - \frac{1}{2} \vec{t} \Sigma \vec{t}^T\right)$$

Σ 协方差矩阵

$$\text{rank } \Sigma = r \leq n$$

$$n=1 \quad r=0 \quad \sigma^2=0 \quad P(X=\mu)=1$$

$$n=2 \quad r=0 \quad P((X_1, X_2) = (\mu_1, \mu_2)) = 1; \quad r=1 \quad (X_1, X_2) \text{ 在平面内某条曲线上取值.}$$

$\text{rank } \Sigma < n, (X_1, \dots, X_n)$ 退化到 R^n 的一个 r 维子空间内取值.

性质: 1. $\varphi(t_1, \dots, t_n)$ 是 (X_1, \dots, X_n) 的 c.f. $E(X_1^{k_1} X_2^{k_2} \dots X_n^{k_n})$ 存在, 记 $s = k_1 + \dots + k_n$

$$\text{则 } \left. \frac{\partial^s \varphi}{\partial t_1^{k_1} \dots \partial t_n^{k_n}} \right|_{\vec{t}=\vec{0}} = i^s E[X_1^{k_1} \dots X_n^{k_n}]$$

$$2. X_1, \dots, X_n \text{ 相互独立} \iff \varphi(t_1, \dots, t_n) = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(t_k)$$

$$\Rightarrow \varphi(t_1, \dots, t_n) = E\left[\prod_{k=1}^n e^{it_k X_k}\right] = \prod_{k=1}^n E[e^{it_k X_k}]$$

$$\Leftarrow \text{由反矩公式可得, } P(a_k \leq X_k \leq b_k, k = 1, \dots, n) = \prod_{k=1}^n P(a_k \leq X_k \leq b_k)$$

四. $\{F_n(x)\}$ - 列分布函数 对应 c.f. $\{\varphi_n(t)\}$ 收敛性之间的关系.

例 $\Omega = [0, 1]$ P Lebesgue 测度.

$$X_n = \frac{1}{n} \quad F_n(x) = P(X_n \leq x) = \begin{cases} 0, & x < \frac{1}{n} \\ 1, & x \geq \frac{1}{n} \end{cases}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ 1, & x > 0 \end{cases} \quad \text{左连续.}$$

定义 $\{F_n(x)\}$ $F(x)$ 为分布函数.

若在 $F(x)$ 的连续点处成立 $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$, 则称 $F_n(x)$ 弱收敛于 $F(x)$. 记 $F_n(x) \xrightarrow{w} F(x)$

记为 $F_n(x) \xrightarrow{w} F(x)$

分布函数列弱收敛于分布函数. 极限是唯一的.

定理 (连续性定理)

(1) 分布函数列 $\{F_n(x)\}$ 弱收敛于分布函数 $F(x)$

$$\text{则 } \varphi_n(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} dF_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \varphi(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} dF(x)$$

(2) $\varphi_n(t)$ 是 $F_n(t)$ 对应的特征函数. $\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n(t) = \varphi(t)$ 且 $\varphi(t)$ 在 $t=0$ 处连续.

则 $\varphi(t)$ 也是某分布函数 $F(x)$ 的特征函数. 且 $F_n(x) \xrightarrow{w} F(x)$

$$\text{例 } X_n \sim N(0, n) \quad \varphi_n(t) = e^{-\frac{nt^2}{2}} \rightarrow \begin{cases} 1, & t=0 \\ 0, & t \neq 0 \end{cases} \quad \text{不是特征函数.}$$

§5.3 两个极限定理

大数定律 (law of large numbers) LLN

中心极限定理 (central limit theory) CLT

多次实验中 事件 A 发生频率 稳定于 $P(A)$

$$X_n = \begin{cases} 1 & A \text{ 发生} \\ 0 & A \text{ 不发生} \end{cases} \quad \frac{\sum_{k=1}^n X_k}{n} \rightarrow P(A)$$

依概率收敛 X_n 服从弱大数定律; 几乎处处收敛 X_n 服从强大数定律

定义 $\{X_n\}$ r.v. 序列, 分布函数 $F_n(x)$, X 的分布函数 $F(x)$.

若 $F_n(x) \xrightarrow{w} F(x)$, 称 X_n 依分布收敛于 X . 记作 $X_n \xrightarrow{D} X$.

定理 X_1, \dots, X_n, \dots 独立同分布 r.v. 序列 $E[X_i] = \mu$. $S_n = X_1 + \dots + X_n$, 则 $\frac{S_n}{n} \xrightarrow{D} \mu$

证: $X = \mu$ 的特征函数 $\varphi(t) = e^{i\mu t}$. $\frac{S_n}{n}$ 的特征函数记为 $\varphi_n(t)$

$$\varphi_n(t) = E[e^{it \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}}] = E[\prod_{k=1}^n e^{i \frac{t}{n} X_k}] \stackrel{\text{独立同分布}}{=} (\varphi_{X_1}(\frac{t}{n}))^n = (1 + i\mu \cdot \frac{t}{n} + o(\frac{t}{n}))^n$$

$$\therefore \frac{S_n}{n} \xrightarrow{D} \mu \quad \rightarrow e^{i\mu t} = \varphi(t) \Rightarrow F_n \xrightarrow{w} F$$

定理 (中心极限定理) $\{X_n\}$ 独立同分布 $E[X_k] = \mu$, $\text{Var}(X_k) = \sigma^2$, $k = 1, 2, \dots$

$S_n = X_1 + \dots + X_n$, 则 $\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{D} Y$ $Y \sim N(0, 1)$

证: Y 的特征函数 $\varphi_Y(t) = e^{-\frac{t^2}{2}}$

令 $Z_k = \frac{X_k - \mu}{\sqrt{n}\sigma}$ 的特征函数 $\varphi_Z(t) = 1 - \frac{t^2}{2n} + o(\frac{t^2}{n})$

$$E[Z_k] = 0 \quad E[Z_k^2] = \frac{1}{n}$$

$$\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} = \sum_{k=1}^n Z_k \text{ 的特征函数记为 } \varphi_n(t). \quad \varphi_n(t) = (\varphi_Z(t))^n = (1 - \frac{t^2}{2n} + o(\frac{t^2}{n}))^n \rightarrow e^{-\frac{t^2}{2}}$$

由连续性定理, $\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$ 的分布函数收敛于 $e^{-\frac{t^2}{2}}$ 对应分布函数.

第7章 极限定理

§7.1 几种收敛性

一. 定义: $X, \{X_n\}$ 在 (Ω, F, P) 定义的 r.v.

1° 几乎处处收敛 (以概率1收敛)

如果 $P(\{\omega: \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\}) = 1$, 称 X_n 几乎处处收敛于 X . $X_n \xrightarrow{a.s.} X$

2° r 阶平均收敛.

设 $E[|X_n|^r] < +\infty$. 若 $\lim_{n \rightarrow \infty} E(|X_n - X|^r) = 0$, 称 X_n r 阶平均收敛于 X . $X_n \xrightarrow{r} X$

$r=1$ 平均收敛; $r=2$ 均方收敛

3° 依概率收敛.

若对 $\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \varepsilon) = 0$, 称 X_n 依概率收敛于 X . $X_n \xrightarrow{P} X$.

4° 依分布收敛

X_n 的分布函数 $F_n(x) \xrightarrow{w} F(x)$ X 的分布函数. 称 X_n 依分布收敛于 X . $X_n \xrightarrow{D} X$

二. 四种收敛关系

定理 $(X_n \xrightarrow{a.s.} X) \stackrel{①}{\Rightarrow} (X_n \xrightarrow{P} X) \stackrel{②}{\Rightarrow} (X_n \xrightarrow{D} X)$
 $(X_n \xrightarrow{r} X) \stackrel{③}{\Rightarrow} (X_n \xrightarrow{P} X)$

引理: $X_n \xrightarrow{P} X$, 则 $X_n \xrightarrow{D} X$.

证: 设 X_n 的分布函数为 $F_n(x)$, X 的分布函数为 $F(x)$.

对 $\forall \varepsilon > 0, F_n(x) = P(X_n \leq x) = P(X_n \leq x, X \leq x + \varepsilon) + P(X_n \leq x, X > x + \varepsilon)$

$$\leq P(X \leq x + \varepsilon) + P(|X_n - X| > \varepsilon) = F(x + \varepsilon) + P(|X_n - X| > \varepsilon)$$

$$F(x - \varepsilon) = P(X \leq x - \varepsilon) = P(X \leq x - \varepsilon, X_n \leq x) + P(X \leq x - \varepsilon, X_n > x)$$

$$\leq P(X_n \leq x) + P(|X_n - X| > \varepsilon) = F_n(x) + P(|X_n - X| > \varepsilon)$$

$$F(x - \varepsilon) - P(|X_n - X| > \varepsilon) \leq F_n(x) \leq F(x + \varepsilon) + P(|X_n - X| > \varepsilon)$$

$$\text{令 } n \rightarrow \infty, F(x - \varepsilon) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} F_n(x) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} F_n(x) \leq F(x + \varepsilon)$$

$$\text{若 } x \text{ 为 } F(x) \text{ 连续点, 令 } \varepsilon \rightarrow 0^+, \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x) \quad \therefore X_n \xrightarrow{D} X$$

反之不成立:

X	1	-1
P	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$

 $X_n = -X$

X_n	-1	1
P	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$

$$X_n \xrightarrow{D} X \quad |X_n - X| = 2 \text{ 故 } X_n \not\xrightarrow{P} X.$$

引理 (Markov 不等式) $E[|X|^r] < \infty$, 则对 $\forall a > 0, P(|X|^r > a) \leq \frac{E[|X|^r]}{a}$. $|X|^r \geq a \cdot 1_{(|X|^r > a)}$

$$E[|X|^r] \geq E[a \cdot 1_{(|X|^r > a)}] = a P(|X|^r > a)$$

引理 $X_n \xrightarrow{r} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X$

(r21)

$$\text{证: } \lim_{n \rightarrow \infty} E[|X_n - X|^r] = 0 \quad \text{对 } \forall \varepsilon > 0, \quad P(|X_n - X| > \varepsilon) \leq \frac{E[|X_n - X|^r]}{\varepsilon^r} \rightarrow 0$$

$$X_n \xrightarrow{a.s.} X \quad X_n(\omega) \rightarrow X(\omega) \Leftrightarrow \forall k > 0, \exists n, \forall m > n \text{ 时}, |X_m(\omega) - X(\omega)| < \frac{1}{k}.$$

$$X_n \xrightarrow{a.s.} X \Leftrightarrow P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{m=n}^{\infty} \{|X_n - X| < \frac{1}{k}\}\right) = 1$$

hw: 5.10.1, 5.10.3, 5.10.4, 7.2.1, 7.2.2