

高等概率论

菠萝包萝卜

2025 年 11 月 28 日

参考书: 《Probability: Theory and Examples》 -Rick Durrett, 《概率论》 -应坚刚, 何萍

1 初等概率论

2 概率空间和随机变量的分布

3 独立性

4 积分论

5 期望

6 独立性与期望

7 大数定律

8 强大数定律

9 随机序列的收敛性

10 中心极限定理：引子

10.1 棣莫弗-拉普拉斯定理

首先引进一个分析学的重要公式

$$n! \sim \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

然后我们就可以导出第一个中心极限定理，设 X_n i.i.d., $P(X_i = 1) = P(X_i = -1) = \frac{1}{2}$, $S_n = X_1 + \dots + X_n$, 那么

$$P(S_n = 2k) \sim (1 - \frac{k^2}{n^2})^{-n} (1 + \frac{k}{n})^{-k} (1 - \frac{k}{n})^k (\pi n)^{-1/2} (1 + \frac{k}{n})^{-1/2} (1 - \frac{k}{n})^{-1/2} \rightarrow \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{\pi n}}$$

如果 $\frac{2k}{\sqrt{2n}} \rightarrow x$ 成立，那么上面的极限过程成立，也就是

Theorem 10.1. 如果 $\frac{2k}{\sqrt{2n}} \rightarrow x$ 那么上面概率分布有 $P(S_{2n} = 2k) \sim (\pi n)^{-1/2} e^{-x^2/2}$, 进一步

$$P(a\sqrt{2n} \leq S_{2n} \leq b\sqrt{2n}) \rightarrow \int_a^b \frac{e^{-x^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

Theorem 10.2. 如果 $a < b$ 那么当 $m \rightarrow \infty$ 的时候

$$P(a \leq \frac{S_{2n}}{\sqrt{2n}} \leq b) \rightarrow \int_a^b \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

10.2 弱收敛

Definition 10.1. 设 F_n 是一列分布函数， F 是一个分布函数，如果对于 F 的每一个连续点 $x \in \mathbb{R}$ 都有

$$F_n(x) \rightarrow F(x)$$

称 F_n 弱收敛于 F 记作

$$F_n \xrightarrow{w} F$$

如果随机变量序列 ξ_n 的分布函数弱收敛于 ξ 的分布函数，称为 ξ_n 依分布收敛到 ξ 记作

$$\xi_n \xrightarrow{d} \xi$$

Theorem 10.3. 如果 $f_n \rightarrow f$ 为密度，那么 \forall 博雷尔集 B 都有

$$|\int_B f_n dx - \int_B f dx| \leq \int |f_n - f| dx = \int (f_n - f)^+ + (f_n - f)^- dx$$

另外

$$\int_B f_n - f dx = \int_B (f_n - f)^+ - (f_n - f)^- dx = 0$$

所以

$$|\int_B f_n dx - \int_B f dx| \leq \int (f_n - f)^+ + (f_n - f)^- dx = 2 \int_B (f - f_n)^+ dx \rightarrow 0$$

另外如果如果写为测度形式就是

$$\|\mu_n - \mu\| = \sup_B |\mu_n(B) - \mu(B)| \rightarrow 0$$

Theorem 10.4. 如果 $F_n \xrightarrow{d} F$ 那么 $\exists r.v.Y_n \sim F_n$ 使得 $Y_n \xrightarrow{a.s.} Y_\infty$, 也就是说从分布函数弱收敛出发, 可以得到一个 a.s. 收敛的对应随机序列。

Remark. 其实只需要利用广义逆 $Y_n = F_n^{-1}(X)$, $X \sim U(0, 1)$, 这个 X 对于所有的 n 是一致的。

Theorem 10.5. $X_n \xrightarrow{d} X_\infty$ 如果对于任意有界连续函数 g 有 $Eg(X_n) \rightarrow Eg(X_\infty)$; 也就是说, 如果 $F_n \xrightarrow{w} F$ 是分布, 如果可积的话, 对于有界连续的 g , 总是会有

$$\int g(x)dF_n(x) = \int g(x)dF(x)$$

更进一步如果 $F_n \xrightarrow{w} F$ 但他们知道单调不减的右连续函数 (不一定为分布), 对于任意 F 的两个连续点 $a < b, g$ 是 $[a, b]$ 上的连续函数, 我们就有

$$\int_a^b g(x)dF_n(x) \rightarrow \int_a^b g(x)dF(x)$$

Theorem 10.6. g 是一个可测映射 $D_g = \{x : x \text{ 是 } g(\cdot) \text{ 的连续点}\}$, 如果 $X_n \xrightarrow{d} X_\infty$, $P(X_\infty \in D_g) = 0$ 那么

$$g(X_n) \xrightarrow{d} g(X)$$

也就是说几乎处处连续的函数仍然保持了随机变量的依分布收敛。

Theorem 10.7. F_n 是一列分布函数, 存在一个子列 F_{n_k} 和一个右连续的非递减的 F (不必为分布) 使得对于 F 的每个连续点 x

$$F_{n_k}(x) \rightarrow F(x) \quad x \rightarrow \infty$$

Proof. 证明思路, 就是用一个三角阵去从有理数点逼近, 然后再利用稠密性去夹逼。 \square

Remark. 为什么可以不一定为分布, 我们思考这样的一个东西, 当 $a + b + c = 1$, 并且 $F_n = a\mathbf{1}_{x \geq n} + b\mathbf{1}_{x \geq -n} + cG(x)$ 这里 G 是一个分布, 那么

$$F_n(x) \rightarrow F(x) = b + G(x), \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = b, \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = b + c = 1 - a$$

总之这个极限不是分布。

Theorem 10.8. 上述极限 F 是一个分布函数, 当且仅当如果 F_n 是紧的, 也就是说 $\forall \epsilon > 0$, 存在一个 M_ϵ s.t.

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} 1 - F_n(M_\epsilon) + F_n(-M_\epsilon) \leq \epsilon$$

Theorem 10.9. r.v. $\xi_n \sim F_n, \xi \sim F$ 且 $\xi_n \xrightarrow{P} \xi$ 那么如果 $\forall x$ 是 F 的一个连续点，那么

$$F_n(x) \rightarrow F(x)$$

Proof. 自己之后补全

□

11 特征函数

Definition 11.1. 对于随机变量 X ，它的特征函数定义为

$$\phi_X(t) = Ee^{itX}$$

Theorem 11.1. 特征函数的性质

- a. $|\phi(0)| = 1$
- b. $\phi(-t) = \bar{\phi}(t)$
- c. $|\phi(t)| = |Ee^{itX}| \leq E|e^{itX}| = 1$
- d. $|\phi(t+h) - \phi(t)| \leq E|e^{ihX} - 1|$, ϕ 是一致连续的
- e. $Ee^{it(aX+b)} = e^{itb}\phi_X(at)$

Theorem 11.2. X_1 和 X_2 独立，那么 $X_1 + X_2$ 的特征函数是

$$\phi_{X_1+X_2}(t) = \phi_{X_1}(t)\phi_{X_2}(t)$$

Lemma 11.3. 如果 $F_1 \dots F_n$ 是分布函数列，拥有特征函数列 $\phi_1 \dots \phi_n$ 对于 $\lambda_i \geq 0, \lambda_1 + \dots + \lambda_n = 1$ ，那么 $\sum_{i=1}^n \lambda_i F_i$ 就有特征函数 $\sum_{i=1}^n \lambda_i \phi_i$

Proof. 积分可加性 □

Theorem 11.4. 逆定理公式-设 $\phi(t) = \int e^{-itx} \mu(dx)$ 如果 $a < b$ 那么

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-ita} - e^{-itb}}{it} \phi(t) dt = \mu(a, b) + \frac{1}{2} \mu(\{a, b\})$$

更进一步，测度在 a, b 的点连续的时候上式就是 $\mu(a, b)$

Lemma 11.5. 如果 $\phi(t)$ 是实值的，那么 X 和 $-X$ 同分布

Theorem 11.6. 如果 $\int |\phi(t)| dt < \infty$ 那么 μ 有一个连续型的密度

$$f(y) = \frac{1}{2\pi} \int e^{-ity} \phi(t) dt$$

Proof. 可以回顾书上证明。 □

Theorem 11.7. 连续性定理， μ_n 是一列概率测度，特征函数 ϕ_n

如果 $\mu_n \xrightarrow{d} \mu_\infty$ 那么 $\phi_n(t) \rightarrow \phi_\infty(t)$

如果 $\phi_n(t) \rightarrow \phi_\infty(t)$ ，且 ϕ_∞ 在 0 连续，那么

$$\mu_n \xrightarrow{d} \mu_\infty$$

Theorem 11.8. 如果 $\int |x|^n \mu(dx) < \infty$ 那么特征函数 n 阶可导 $\phi^{(n)}(t) = \int (ix)^n e^{itx} \mu(dx)$,
如此可以对特征函数作泰勒展开。

Proof. 证明参考林

□

12 中心极限定理

Theorem 12.1. 设 X_i 是独立同分布随机变量, $EX_i = \mu, DX_i = \sigma^2 < \infty$, 记 $S_n = X_1 + \dots + X_n$ 那么

$$\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

Proof. 利用特征函数泰勒展开 □

Theorem 12.2. Lindeberg-Feller: Lindeberg 条件 \Leftrightarrow Feller 条件 + clt

13 条件期望

13.1 条件概率和全概率公式