

随机变量分布函数的富里埃-司蒂阶变换

兰箭轮, 彭方林

(西昌学院, 四川 西昌 615000)

【摘要】 特征函数也可称为对随机变量分布函数的富里埃-司蒂阶变换,它在概率论中的引入将概率论的理论研究推到了一个新的阶段。本文讨论其实效。

【关键词】 随机变量; 特征函数; 应用; 分布

【中图分类号】 O175.9 **【文献标识码】** A **【文章编号】** 1673-1891(2005)01-0092-03

1 引言

我们知道, 随机变量的分布函数全面地描述了随机变量的统计规律, 以分布函数为基础, 可以比较仔细地讨论随机变量的数字特征、运算性质等问题。然而, 分布函数或分布密度这些工具, 有时使用起来并不方便。以求随机变量的和的分布来说, 若 ξ_1 与 ξ_2 是两个相互独立的随机变量, 其密度分别为 $p_1(x)$, $p_2(x)$, 则求 $\xi=\xi_1+\xi_2$ 的密度函数时需计算卷积 $p=p_1(x) * p_2(x)$, 如果要求 n 个相互独立的随机变量 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 的和 $\xi=\sum_{i=1}^n \xi_i$ 的分布密度。那么就要计算 $n-1$ 次卷积。这可不是一件轻松的事。

在初等数学中, 已知对数变换能把乘法运算变成加法运算将运算简单化; 在数学分析中, 富里埃(Fourier)变换能把卷积运算变成乘法运算。受此启发, 人们在概率论中引进了“特征函数”的概念, 即对随机变量分布函数的富里埃-司蒂阶变换。可以毫不夸张地说, 概率论自从引进了特征函数以后, 就把理论的研究推到一个新的阶段。

2 特征函数的定义

定义: 设 ξ 是定义在概率空间上的随机变量, 它的分布函数为 $F(x)$, 称 $\lambda^{i\xi}$ 的数学期望 $E(\lambda^{i\xi})$ 为 ξ 的特征函数。有时也称为分布函数为 $F(x)$ 的特征函数。其中, $i=\sqrt{-1}$, $t \in R_1$, 记 ξ 的特征函数为 $\varphi_\xi(t)$ 或 $\varphi(t)$ 。

如果对复的随机变量的数学期望的定义如下: 若复随机变数为 $Z=X+Yi$, 其中 X, Y 均为实随机变

量, 则 Z 的数学期望定义为: $E(Z)=E(X)+iE(Y)$

由于 $\lambda^{i\xi} = \cos t\xi + i\sin t\xi$

$$\begin{aligned} \text{故: } \varphi(t) &= E(\lambda^{i\xi}) = E(\cos t\xi) + iE(\sin t\xi) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \cos txdF(x) + i \int_{-\infty}^{+\infty} \sin txdF(x) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \lambda^{itx} dF(x) \end{aligned}$$

因此, ξ 的特征函数也可称之为对分布函数 $F(x)$ 的富里埃-司蒂阶变换。

3 主要结论

定理1: 任一随机变量的特征函数总是存在的。

因为对任意 $t \in R_1$, $\cos t\xi$ 及 $\sin t\xi$ 均为有界连续函数, 故 $E(\cos t\xi)$ 及 $E(\sin t\xi)$ 均为有限。因此, 特征函数总是存在的。

定理2: 随机变量的分布函数由其特征函数唯一决定, 即有唯一性定理: 分布函数 $F_1(x)$ 及 $F_2(x)$ 恒等的充分必要条件是它们的特征函数 $\varphi_1(t)$ 及 $\varphi_2(t)$ 恒等。(其证明见[1]中P238)。

4 应用

1、证明二项分布的普阿松逼近定理。

证明: 二项分布的特征函数为^①

$$f_n(t) = (P_n \lambda^{it} + q_n)^n = \left[1 + \frac{nP_n(\lambda^{it} - 1)}{n} \right]^n$$

若当 $n \rightarrow \infty, np_n \rightarrow \lambda$, 则

$$nP_n(\lambda^{it} - 1) \rightarrow \lambda(\lambda^{it} - 1) \quad (n \rightarrow \infty)$$

收稿日期: 2004-11-30

作者简介: 兰箭轮(1960-), 男, 副教授。研究方向: 概率论。

所以 $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) = \exp[\lambda(\lambda^{-1} - 1)] = f(t)$

$f(t)$ 是普阿松分布 $P(\lambda)$ 的特征函数。^②

由逆极限定理得证。

2、证明普阿松分布当 $(\lambda \rightarrow \infty)$ 时, 渐近正态分布。

证明: 设 ξ_λ 服从参数为 λ 的普阿松分布, 则

特征函数 $f_{\xi_\lambda}(t) = \exp[\lambda(\lambda^{-1} - 1)]$

令 $\eta_\lambda = \frac{\xi_\lambda - \lambda}{\sqrt{\lambda}}$, 并在下式中按泰勒公式展开 λ^{-1} 得

$$\begin{aligned} f_{\eta_\lambda}(t) &= \lambda^{-i\sqrt{\lambda}t} f_{\xi_\lambda}\left(\frac{t}{\sqrt{\lambda}}\right) \\ &= \exp\{-i\sqrt{\lambda}t + \lambda(\lambda^{-i\sqrt{\lambda}t} - 1)\} \\ &= \exp\left\{-i\sqrt{\lambda}t + i\frac{t}{\sqrt{\lambda}}\lambda - \frac{t^2}{2} + o\left(\frac{1}{\sqrt{\lambda}}\right)\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{t^2}{2} + o\left(\frac{1}{\sqrt{\lambda}}\right)\right\} \rightarrow \lambda^{-\frac{1}{2}t^2} \quad (\lambda \rightarrow \infty) \end{aligned}$$

由逆极限定理得, 普阿松分布当 $(\lambda \rightarrow \infty)$ 时, 渐近正态分布。

3、用特征函数法证明德莫佛-拉普拉斯 (De Moivre-Laplace) 定理。

证明: 即要证: 若 μ_n 是 n 次贝努里试验中事件出现的次数, $0 < p < 1$, 则对任意有限区间 $[a, b]$, 当 $n \rightarrow \infty$ 时一致地有:

$$p\left\{a \leq \frac{\mu_n - np}{\sqrt{npq}} < b\right\} \rightarrow \int_a^b \varphi(x) dx$$

(其中 $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \lambda^{-\frac{1}{2}x^2}, q = 1 - p$)

因为 μ_n 服从二项分布 $b(k; n, p)$, 所以它的特征函数为 $f_n(t) = (q + p\lambda^t)^n$

而 $(\mu_n - np) / \sqrt{npq}$ 的特征函数为

$$\begin{aligned} g_n(t) &= \left[q + p \exp\left(\frac{it}{\sqrt{npq}}\right) \right]^n \cdot \exp\left(-\frac{npit}{\sqrt{npq}}\right) \\ &= \left[q \exp\left(-\frac{pit}{\sqrt{npq}}\right) + p \exp\left(\frac{qit}{\sqrt{npq}}\right) \right]^n \end{aligned}$$

按泰勒公式展开 λ^z 得

$$\lambda^z = 1 + z + \frac{1}{2!} z^2 + o(z^2)$$

从而有 $p \exp\left(\frac{qit}{\sqrt{npq}}\right) = p + it\sqrt{\frac{pq}{n}} - \frac{qt^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right)$

$$p \exp\left(-\frac{pit}{\sqrt{npq}}\right) = p - it\sqrt{\frac{pq}{n}} - \frac{qt^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right)$$

代入 $g_n(t)$ 得

$$g_n(t) = \left[1 - \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right]^n \rightarrow \lambda^{-\frac{1}{2}t^2} \quad (n \rightarrow \infty)$$

而 $\lambda^{-\frac{1}{2}t^2}$ 是标准正态分布 $N(0, 1)$ 的特征函数^③。

4、用特征函数法求广义二项分布的数学期望与方差。

解: 服从广义二项分布的随机变量 η 能够表为和:

$$\eta = \sum_{k=1}^n \xi_k$$

其中 ξ_k ($k=1, 2, \dots, n$) 相互独立, 且 ξ_k 服从

$$p\{\xi_k=1\} = p_k, p\{\xi_k=0\} = 1 - p_k$$

的 $0-1$ 分布。

显然 ξ_k 的特征函数 $\varphi_k(t) = 1 + p_k(\lambda^t - 1)$, 从而 η 的特征函数为

$$\varphi(t) = \prod_{k=1}^n \varphi_k(t) = \prod_{k=1}^n [1 + p_k(\lambda^t - 1)]$$

$$\varphi'(t)|_{t=0} = \sum_{l=1}^n \left\{ \varphi_l'(t) \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq l}}^n \varphi_k(t) \right\} \Big|_{t=0}$$

$$= \sum_{l=1}^n ip_l \lambda^t \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq l}}^n [1 + p_k(\lambda^t - 1)] \Big|_{t=0}$$

$$= \sum_{l=1}^n ip_l$$

$$\varphi''(t)|_{t=0} = \sum_{l=1}^n ip_l \left\{ \lambda^t \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq l}}^n [1 + p_k(\lambda^t - 1)] \right\}' \Big|_{t=0}$$

$$= \sum_{l=1}^n ip_l \left\{ i\lambda^t \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq l}}^n [1 + p_k(\lambda^t - 1)] + \sum_{\substack{m=1 \\ m \neq l}}^n ip_m \lambda^t \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq l, m}}^n [1 + p_k(\lambda^t - 1)] \right\} \Big|_{t=0}$$

$$= \sum_{l=1}^n ip_l \left[i + \sum_{\substack{m=1 \\ m \neq l}}^n ip_m \right]$$

所以:

$$E(\eta) = \frac{1}{i} \varphi'(0) = \sum_{l=1}^n p_l, \text{④}$$

$$E(\eta^2) = \frac{1}{i^2} \varphi''(0) = \sum_{l=1}^n p_l \left[1 + \sum_{\substack{m=1 \\ m \neq l}}^n p_m \right],$$

$$D(\eta) = E(\eta^2) - E^2(\eta)$$

$$= \sum_{l=1}^n p_l + \sum_{l=1}^n \sum_{\substack{m=1 \\ m \neq l}}^n p_l p_m - \left(\sum_{l=1}^n p_l \right)^2 = \sum_{l=1}^n p_l (1 - p_l)$$

从以上几个应用,我们可以看出特征函数是概率论中一有力的工具!

参考文献:

- [1]中山大学数学力学系. 概率论及数理统计[M]. 人民教育出版社,1980.3第1版.
- [2]魏宗舒. 概率论及数理统计[M]. 高等教育出版社,1983.10,第1版.

Fourier–Stieltjes Transform of Distribution Function of Random Variable

LAN Jian-lun , PENG Fang-lin

(Xichang College, Xichang 615000, Sichuan)

Abstract: Characeristic Function can also be called Flourier–Stieltjes transform of distribution function of random variable. Its application in probability theory makes the theory study of probability be on a new stage. We will discuss its actual effect in this paper.

Key words: Random variable; Characeristic function; Application; Distribution