Chapter 13&14: 特征函数

Latest Update: 2025年1月1日

Exercise #14. 1. $\[\mathcal{U} \] X \] \ pdf, \ f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)} \] \ \mathcal{E} - \[\[\[\mathcal{C} \] \] \] \ \text{Exercise} \] \ \mathcal{E}$. $\[\[\[\] \] \] \] \ \mathcal{E}$. $\[\[\] \] \] \[\[\] \] \[\[\] \] \] \[\[\] \] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \[\] \[\] \[\] \[\] \] \[\] \[\] \$

$$\varphi_X(u) = e^{-|u|},$$

通过对以 [-R,R] 为直径的半圆围线积分.

证明. X 的特征函数为

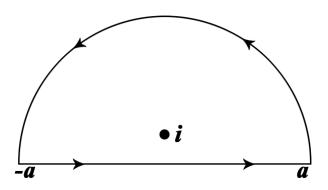
$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}\{e^{itX}\} = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{itx}}{1+x^2} dx.$$

接下来, 求积分

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{itx}}{(x-i)(x+i)} dx.$$

显然, $z = \pm i$ 是被积函数的两个一阶奇点.

考察以下路径: 沿着实直线从 -a 到 a, 然后再依逆时针方向沿着以 0 为中心的半圆从 a 到 -a. 取 a 为大于 1, 使得虚数单位 i 包围在曲线里面, 如图所示.



路径积分为:

$$\int_C f(z) dz = \int_C \frac{e^{itz}}{z^2 + 1} dz.$$

由于 e^{itz} 是一个整函数, 只有奇点 z=i 在路径 C 内部, 根据一阶奇点留数公式, $\operatorname{Res}(f,c)=\lim_{z\to c}(z-c)f(z)$.

$$\begin{split} \frac{e^{itz}}{z^2 + 1} &= \frac{e^{itz}}{2i} \left(\frac{1}{z - i} - \frac{1}{z + i} \right) \\ &= \frac{e^{itz}}{2i} \frac{1}{z - i} - \frac{e^{itz}}{2i(z + i)} \end{split}$$

于是留数是

$$\operatorname{Res}_{z=i} f(z) = \frac{e^{-t}}{2i}.$$

根据留数定理,

$$\int_{C} f(z) dz = 2\pi i \cdot \text{Res}_{z=i} f(z) = 2\pi i \frac{e^{-t}}{2i} = \pi e^{-t}.$$

对路径积分做如下的分解,

$$\int_{\text{straight}} + \int_{\text{arc}} = \pi e^{-t}$$

因此,

$$\int_{-a}^{a} = \pi e^{-t} - \int_{\text{arc}}.$$

取极坐标参数化, 令 $z = Re^{i\theta}$, 其中 $\theta \in [0, \pi]$, 于是当 t > 0 时,

$$\int_{\text{arc}} \leq \int_0^{\pi} \frac{R}{R^2 - 1} d\theta$$
$$= \frac{\pi R}{R^2 - 1} \to 0, \quad \stackrel{\underline{\Psi}}{=} R \to \infty.$$

于是

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{itz}}{z^2 + 1} \, dz = \pi e^{-t}.$$

当 t < 0 时,取下半圆讨论,可得

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{itz}}{z^2 + 1} \, dz = \pi e^t,$$

综上,

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{itz}}{z^2 + 1} dz = \pi e^{-|t|}.$$

从而 Cauchy 密度函数的特征函数为

$$\varphi_X(u) = e^{-|u|}.$$

Exercise #14. 2. 设 X 是一个参数为 (α, β) 的 Γ 随机变量. 用围线积分证明:

$$\varphi_X(u) = \frac{\beta^{\alpha}}{(\beta - iu)^{\alpha}}.$$

注. 可以使用一个方形的围线.

证明.

$$\begin{split} \varphi(t) &= \mathbb{E} e^{itx} = \int_0^\infty e^{itx} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x} dx \\ &= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-(\beta-it)x} dx \\ &= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)(\beta-it)^\alpha} \int_0^\infty (\beta-it)^\alpha x^{\alpha-1} e^{-(\beta-it)x} dx \\ &= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)(\beta-it)^\alpha} \Gamma(\alpha) \\ &= \frac{\beta^\alpha}{(\beta-it)^\alpha}. \end{split}$$

关键在于证明

$$\int_{0}^{\infty} (\beta - it)^{\alpha} x^{\alpha - 1} e^{-(\beta - it)x} dx = \Gamma(\alpha).$$

事实上,

$$\int_0^\infty (\beta - it)^\alpha x^{\alpha - 1} e^{-(\beta - it)x} dx = \lim_{N \to \infty} \int_0^N (\beta - it)^\alpha x^{\alpha - 1} e^{-(\beta - it)x} dx$$
$$= \lim_{N \to \infty} \int_0^{(\beta - it)N} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

构造一边在实轴上, 一边在 β – it 方向上的围线, 根据 Jordan 引理, 积分在弧线上的部分当 $N\to\infty$ 时趋于 0, 从而

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

Exercise #14. 3. 设 X 服从标准正态分布, 用围线积分证明:

$$\varphi_X(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}.$$

证明.

$$\varphi(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(x-it)^2 - \frac{1}{2}t^2} dx = e^{-\frac{t^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(x-it)^2} dx.$$

考察

$$\oint_L e^{-\frac{1}{2}z^2} dz = 0.$$

其中 $L = \Gamma_1 + \Gamma_2 + \Gamma_3 + \Gamma_4$,

$$\begin{split} &\Gamma_1:-N\to N,\\ &\Gamma_2:N\to N-it,\\ &\Gamma_3:N-it\to -N-it,\\ &\Gamma_4:-N-it\to -N. \end{split}$$

而对于 Γ_2 和 Γ_4 , 有

$$\left| \int_{\Gamma_2} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz \right| \le \int_0^t \left| e^{-\frac{1}{2}(N-ix)^2} \right| dx \le t e^{-\frac{1}{2}N^2} \to 0, \quad \stackrel{\text{def}}{=} N \to \infty,$$

$$\left| \int_{\Gamma_4} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz \right| \le \int_0^t \left| e^{-\frac{1}{2}(-N-ix)^2} \right| dx \le t e^{-\frac{1}{2}N^2} \to 0, \quad \stackrel{\text{def}}{=} N \to \infty.$$

从而

$$\int_{\Gamma_1} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz + \int_{\Gamma_3} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz = 0.$$

于是,

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(x-it)^2} dx = 1.$$

Exercise #14. 4. 假设 $\mathbb{E}\{|X|^2\}<\infty$ 以及 $\mathbb{E}X=0$. 证明: $\mathrm{Var}(X)=\sigma^2<\infty$, 且

$$\varphi_X(u) = 1 - \frac{1}{2}u^2\sigma^2 + o\left(u^2\right), \quad \, \, \exists u \to 0.$$

这里 Landall 符号 o(t) 表示 $\lim_{t\to\infty} \frac{|g(t)|}{t} = 0$.

证明. 首先,

$$Var(X) = \mathbb{E}\{X^2\} \le \mathbb{E}\{|X|^2\} < \infty.$$

从而随机变量的方差存在. 对特征函数在 u=0 附近做带 Peano 余项的 Taylor 展开:

$$\varphi_X(u) = 1 + (u)\frac{\varphi_X'(u)}{1!} + (u)^2 \frac{\varphi_X''(u)}{2!} + o(u^2).$$

由定理 13.2,

$$\varphi_X'(u) = i\mathbb{E}X, \quad \varphi_X''(u) = -\mathbb{E}X^2.$$

因此,

$$\varphi_X(u) = 1 - \frac{1}{2}u^2 \mathbb{E}X^2 + o(u^2).$$

Exercise #14. 5. 设 $X = (X_1, ..., X_n)$ 是 \mathbb{R}^n 中的随机向量. 证明:

a) $\varphi_X(u,0,...,0) = \varphi_{X_1}(u), u \in \mathbb{R}.$

b) $\varphi_X(u,...,u) = \varphi_{X_1+...+X_n}(u), u \in \mathbb{R}.$

证明. a)

$$\varphi_X(u, 0, ..., 0) = \mathbb{E}\{e^{i(uX_1+0+...+0X_n)}\}\$$

= $\mathbb{E}\{e^{iuX_1}\} = \varphi_{X_1}(u).$

b)

$$\varphi_X(u,...,u) = \mathbb{E}\{e^{i(uX_1+...+uX_n)}\}$$

= $\mathbb{E}\{e^{iu(X_1+...+X_n)}\} = \varphi_{X_1+...+X_n}(u).$

Exercise #14. 6. 设 \bar{z} 表示 z 的共轭复数, 证明对于随机变量 X:

$$\overline{\varphi_X(u)} = \varphi_X(-u).$$

证明.

$$\varphi_X(-u) = \mathbb{E}\{e^{i(-u)X}\}\$$

$$= \mathbb{E}\{e^{-iuX}\}\$$

$$= \overline{\mathbb{E}\{e^{iuX}\}}\$$

$$= \overline{\varphi_X(u)}.$$

Exercise #14. 7. 设 X 是一个随机变量, 证明: $\varphi_X(u)$ 是一个实值函数当且仅当 X 有对称的分布. $(P, P^X = P^{-X}, \text{其中 } P^X \in X)$ 的诱导分布测度.)

证明. 先求出线性变换下, 特征函数的性质. 设 Y = aX + b, 则

$$\varphi_Y(u) = \mathbb{E}\{e^{iu(aX+b)}\} = e^{iub}\mathbb{E}\{e^{iuaX}\} = e^{ibu}\varphi_X(au).$$

若 X 是对称分布, 则 $X\stackrel{d}{=}-X$, 再根据唯一性定理 14.1, 于是

$$\varphi_X(u) = \varphi_{-X}(u) = \varphi_X(-u).$$

另一方面,根据习题 14.76

$$\overline{\varphi_X(u)} = \varphi_X(-u).$$

从而

$$\varphi_X(u) = \overline{\varphi_X(u)}.$$

于是 $\varphi_X(u)$ 是一个实值函数.

反之,若 $\varphi_X(u)$ 是实值函数,则 $\varphi_X(u) = \overline{\varphi_X(u)}$. 由习题 14.6, $\varphi_X(u) = \varphi_{-X}(u) = \varphi_X(-u) = \overline{\varphi_X(u)}$, 即 X 与 -X 同分布,从而 X 是对称分布.

Exercise #14. 8. 证明若 X 和 Y 是独立同分布的,则 Z = X - Y 有一个对称分布.

证明. 根据习题 14.7, X 有对称分布当且仅当特征函数是偶函数. 于是只需证明 Z = X - Y 的特征函数是偶函数即可.

$$\varphi_Z(u) = \varphi_{X-Y}(u) = \mathbb{E}\{e^{iu(X-Y)}\}$$

$$= \mathbb{E}\{e^{iuX}e^{-iuY}\} = \mathbb{E}\{e^{iuX}\}\mathbb{E}\{e^{-iuY}\} \quad (独立性)$$

$$= \varphi_X(u)\varphi_Y(-u) = \varphi_X(u)\varphi_X(-u), \quad (同分布)$$

于是 $\varphi_Z(u) = \varphi_Z(-u)$, 从而 Z 是对称分布.

Exercise #14. 9. 设 $X_1, ..., X_n$ 是独立的, 每一个均值是 0, 每个有有限的三阶矩. 证明:

$$\mathbb{E}\left\{\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right)^3\right\} = \sum_{i=1}^{n} \mathbb{E}\left\{X_i^3\right\}.$$

证明.

$$\begin{split} E\left\{\left(\sum_{i=1}^{n}X_{i}\right)^{3}\right\} &= E\left\{\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{3} + 3\sum_{i \neq j}X_{i}^{2}X_{j} + 6\sum_{i < j < k}X_{i}X_{j}X_{k}\right\} \\ &= \sum_{i=1}^{n}\mathbb{E}\left\{X_{i}^{3}\right\} + 3\sum_{i \neq j}^{n}\mathbb{E}\left\{X_{i}^{2}\right\}\mathbb{E}\left\{X_{j}\right\} + 6\sum_{i < j < k}\mathbb{E}\left\{X_{i}\right\}\mathbb{E}\left\{X_{j}\right\}\mathbb{E}\left\{X_{k}\right\} \\ &= \sum_{i=1}^{n}\mathbb{E}\left\{X_{i}^{3}\right\}. \end{split}$$

Exercise #14. 10. 设 $\mu_1, ..., \mu_n$ 是概率测度. 假设 $\lambda_j \geq 0 (1 \leq j \leq n)$ 且 $\sum_{j=1}^n \lambda_j = 1$. 令 $\nu = \sum_{j=1}^n \lambda_j \mu_j$. 证明: ν 也是一个概率测度, 且

$$\hat{\nu}(u) = \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \hat{\mu}_j(u)$$

证明. ν 是一个概率测度, 因为

- 1. 非负的集合函数: $\nu(A) = \sum_{j=1}^{n} \lambda_{j} \mu_{j}(A) \geq 0$.
- 2. 规范性: $\nu(\Omega) = \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \mu_j(\Omega) = \sum_{j=1}^{n} \lambda_j = 1.$
- 3. 可列可加性: 对于两两不交的集合 $A_1, A_2, ... \in \mathcal{F}$,

$$\nu\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j\right) = \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \mu_j \left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j\right)$$
$$= \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \sum_{j=1}^{\infty} \mu_j(A_j)$$
$$= \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \mu_j(A_j)$$
$$= \sum_{j=1}^{\infty} \nu(A_j).$$

对于特征函数,

$$\hat{\nu}(u) = \int e^{iux} d\nu(x)$$

$$= \int e^{iux} \sum_{j=1}^{n} \lambda_j d\mu_j(x)$$

$$= \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \int e^{iux} d\mu_j(x)$$

$$= \sum_{j=1}^{n} \lambda_j \hat{\mu}_j(u).$$

Exercise #14. 11. 设 X 服从双指数分布 (Laplace 分布), 参数 $\alpha = 0, \beta = 1$:

$$f_X(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|} - \infty < x < \infty.$$

证明:
$$\varphi_X(u) = \frac{1}{1+u^2}$$
.

证明.

$$\begin{split} \varphi_X(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{iux} \frac{1}{2} e^{-|x|} dx \\ &= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{iux} e^{-|x|} dx \\ &= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{0} e^{iux} e^{x} dx + \frac{1}{2} \int_{0}^{\infty} e^{iux} e^{-x} dx \\ &= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{0} e^{(iu+1)x} dx + \frac{1}{2} \int_{0}^{\infty} e^{(iu-1)x} dx \\ &= \frac{1}{2} \left[\frac{e^{(iu+1)x}}{iu+1} \right]_{-\infty}^{0} + \frac{1}{2} \left[\frac{e^{(iu-1)x}}{iu-1} \right]_{0}^{\infty} \\ &= \frac{1}{2} \left[\frac{1}{iu+1} \right] + \frac{1}{2} \left[-\frac{1}{iu-1} \right] \\ &= \frac{1}{1+u^2} \end{split}$$

Exercise #14. 12 (三角分布). 设 X 是随机变量, 密度函数是 $f_X(x) = (1-|x|)\mathbb{I}_{(-1,1)}(x)$. 证明: $\varphi_X(u) = \frac{2(1-\cos(u))}{u^2}$.

证明.

$$\varphi_X(u) = \int_{-1}^1 e^{iux} (1 - |x|) dx$$

$$= \int_{-1}^0 e^{iux} (1 + x) dx + \int_0^1 e^{iux} (1 - x) dx$$

$$= \frac{2 - e^{iu} - e^{-iu}}{u^2}$$

$$= \frac{2(1 - \cos(u))}{u^2}.$$

Exercise #14. 13. 设 X 是一个正随机变量. X 的 Mellin 变换是指

$$T_X(\theta) = E\left\{X^{\theta}\right\}$$

定义在使 $\mathbb{E}\{X^{\theta}\}$ 存在的那些 θ 上.

a) 证明:

$$T_X(\theta) = \varphi_{\log X}\left(\frac{\theta}{i}\right)$$

这里假设所有的项都是良定的.

b) 证明: 若 X 和 Y 是独立的正随机变量,则

$$T_{XY}(\theta) = T_X(\theta)T_Y(\theta).$$

c) 证明 $T_{bX^a}(\theta) = b^{\theta}T_X(a\theta)$, 对于 b > 0, $a\theta$ 在 T_X 的定义域中.

证明. a)

$$\varphi_{\log X}\left(\frac{\theta}{i}\right) = \mathbb{E}\left\{e^{i\frac{\theta}{i}\log X}\right\} = \mathbb{E}\left\{X^{\theta}\right\} = T_X(\theta).$$

b)

$$T_{XY}(\theta) = \mathbb{E}\{(XY)^{\theta}\}$$

$$= \mathbb{E}\{X^{\theta}Y^{\theta}\}$$

$$= \mathbb{E}\{X^{\theta}\}\mathbb{E}\{Y^{\theta}\}$$

$$= T_X(\theta)T_Y(\theta).$$

c)

$$T_{bX^a}(\theta) = \mathbb{E}\{(bX^a)^{\theta}\}$$
$$= \mathbb{E}\{b^{\theta}X^{a\theta}\}$$
$$= b^{\theta}\mathbb{E}\{X^{a\theta}\}$$
$$= b^{\theta}T_X(a\theta).$$

Exercise #14. 14. 设 X 是服从对数正态分布的随机变量,参数是 (μ, σ^2) . 求出 Mellin 变换 $T_X(\theta)$. 用 $T_X(\theta)$, 以及 $T_X(k) = \mathbb{E}\{X^k\}$ 计算对数正态分布的 k 阶矩.

证明.

$$T_X(\theta) = \mathbb{E}\{X^{\theta}\}\$$

$$= \int_0^\infty x^{\theta} \frac{1}{r\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\log x - \mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

令 $y=\ln x$,则 $x=e^y$, $dx=e^y dy$ 。 当 x=0 时, $y=-\infty$; 当 $x=\infty$ 时, $y=\infty$ 。 将上述变量替换代入积分式中

$$T_X(\theta) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{\theta y} \frac{1}{e^{y\sqrt{2\pi\sigma^2}}} \exp\left(-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) e^y dy$$
$$= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(\theta y - \frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dy$$

先对指数部分进行整理:

$$\begin{aligned} \theta y - \frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2} &= \theta y - \frac{y^2 - 2\mu y + \mu^2}{2\sigma^2} \\ &= -\frac{1}{2\sigma^2} \left[y^2 - 2\left(\mu + \sigma^2\theta\right)y + \mu^2 \right] \end{aligned}$$

配方法:

$$-\frac{1}{2\sigma^{2}}\left[y^{2}-2\left(\mu+\sigma^{2}\theta\right)y+\mu^{2}\right]=-\frac{1}{2\sigma^{2}}\left[\left(y-\left(\mu+\sigma^{2}\theta\right)\right)^{2}-\left(\mu+\sigma^{2}\theta\right)^{2}+\mu^{2}\right]$$

代入积分式中:

$$T_X(\theta) = \exp\left(\mu\theta + \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right)$$

Exercise #14. 15. 设 X 服从标准正态分布. 证明标准正态分布的矩满足:

$$\mathbb{E}\{X^{2n}\} = \frac{(2n)!}{2^n n!} = (2n-1)!! = 1 \cdot 3 \cdot 5 \cdot \dots \cdot (2n-1).$$

$$\mathbb{E}\{X^{2n+1}\} = 0.$$

证明. X 是对称分布, 从而 X^{2n+1} 是对称分布, 从而 $\mathbb{E}\{X^{2n+1}\}=0$. 对于幂次为偶的情况, 根据正态分布的特征函数,

$$\varphi_X(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}.$$

根据定理 13.2, 有

$$i^{2n}\mathbb{E}\{X^{2n}\} = \left. \frac{\mathrm{d}^{2n}}{\mathrm{d}u^{2n}} \varphi_X(u) \right|_{u=0} = \left. \frac{\mathrm{d}^{2n}}{\mathrm{d}u^{2n}} e^{-\frac{u^2}{2}} \right|_{u=0} = (-1)^n e^{-\frac{u^2}{2}} H_{2n}(u),$$

其中, $H_{2n}(u)$ 是概率论中的厄米特多项式. 具体地写出来

$$\begin{split} \varphi_X'(u) &= -ue^{-u^2/2} \\ \varphi_X''(u) &= -e^{u^2/2} + u^2e^{-u^2/2} = \left(-1 + u^2\right)e^{-u^2/2} \\ \varphi_X'''(u) &= 2ue^{-u^2/2} + \left(-1 + u^2\right)(-u)e^{-u^2/2} = \left(3u - u^3\right)e^{-u^2/2} \\ \varphi_X^{(4)}(u) &= \left(3 - 3u^2\right)e^{-u^2/2} + \left(-3u^2 + u^4\right)e^{-u^2/2} = \left(3 - 6u^2 + u^4\right)e^{-u^2/2} \end{split}$$

用归纳法可以证明:

$$\varphi_X^{(k)}(u) = P_k(u)e^{-u^2/2}, \quad P_k(u) = a_{k0} + a_{k1}u + a_{k2}u^2 + \dots + a_{kk}u^k.$$

其中,

$$a_{k0} = \begin{cases} \frac{(-1)^n (2n)!}{2^n (n)!}, & k = 2n\\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

但这样计算起来过于复杂, 得不偿失, 因此好的计算方法是用递推式:

$$E(X^{k}) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{k} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}} dx$$

$$= \frac{1}{k+1} x^{k+1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}} \Big|_{-\infty}^{+\infty} + \frac{1}{k+1} \int_{-\infty}^{+\infty} x^{k+2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}} dx$$

$$= 0 + \frac{1}{k+1} E(X^{k+2})$$

立刻得到

$$\mathbb{E}\{X^{2n}\} = \frac{(2n)!}{2^n n!} = (2n-1)!! = 1 \cdot 3 \cdot 5 \cdot \dots \cdot (2n-1).$$

Exercise #14. 16. 设 X 服从标准正态分布. 记

$$M(s) = E\left\{e^{sX}\right\} = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(sx - \frac{1}{2}x^2\right) dx$$

证明:
$$M(s) = \exp\left\{\frac{s^2}{2}\right\}$$
.

证明.

$$\begin{split} M(s) &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(sx - \frac{1}{2}x^2\right) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}(x^2 - 2sx + s^2 - s^2)\right) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}(x - s)^2 + \frac{s^2}{2}\right) dx \\ &= \exp\left\{\frac{s^2}{2}\right\}. \end{split}$$

Exercise #14. 17. 替换习题 4.16 中的 s 为 iu, 可以得到正态分布的特征函数 $\varphi_X(u) = e^{-u^2/2}$. 证明可以通过复变量函数的解析延拓理论来做到这一点.

证明. 带入, 显然.

定义新函数, 定义在 $z \in \mathbb{C}$ 上,

$$f(z) = \mathbb{E}(e^{zX}),$$

则当 $z \in \mathbb{R}$ 时, f(z) = M(z). 且 f(z) 是 z 的解析函数. 于是是一个解析延拓.

Exercise #14. 18. 设 X 服从 $N(\mu, \sigma^2)$. 证明: $Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \stackrel{d}{=} N(0, 1)$.

证明.用

$$\varphi_X = e^{i\mu u - \frac{1}{2}\sigma^2 u^2},$$

则 Y 的特征函数是

$$\varphi_Y(u) = e^{-\frac{1}{2}u^2}.$$

Exercise #14. 19. 设 X 服从参数为 (α,β) 的 Γ 分布. 可以不用围线积分的方法求出它的特征函数. 假设 $\beta=1$, 将 e^{ix} 展开为幂级数的形式. 接下来证明:

$$\frac{1}{\Gamma(\alpha)} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(iu)^n}{n!} \int_0^{\infty} e^{-x} x^{n+\alpha-1} dx = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\Gamma(n+\alpha)}{n! \Gamma(\alpha)} (iu)^n$$

并证明这是一个二项级数, 收敛于

$$\frac{1}{(1-iu)^{\alpha}}.$$

证明. 设随机变量 X 服从形如 $\Gamma(\alpha,\beta)$ 的伽玛分布,其中 $\beta=1$ 。目标是通过展开 e^{ix} 为幂级数,来计算该分布的特征函数。设 $X \sim \Gamma(\alpha,1)$,其概率密度函数(pdf)为:

$$f_X(x) = \frac{x^{\alpha - 1}e^{-x}}{\Gamma(\alpha)}, \quad x > 0$$

特征函数的定义是:

$$\varphi_X(u) = \mathbb{E}\left[e^{iuX}\right] = \int_0^\infty e^{iux} f_X(x) dx$$

我们从 e^{iux} 的幂级数展开开始:

$$e^{iux} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(iux)^n}{n!}$$

因此,特征函数变为:

$$\varphi_X(u) = \int_0^\infty e^{iux} \frac{x^{\alpha - 1} e^{-x}}{\Gamma(\alpha)} dx = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty \left(\sum_{n=0}^\infty \frac{(iux)^n}{n!} \right) x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

根据 Fubini 定理, 可以交换积分和求和的次序, 从而, 特征函数是

$$\varphi_X(u) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\Gamma(n+\alpha)}{n!\Gamma(\alpha)} (iu)^n.$$

注意到

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{\Gamma(n+\alpha)}{n!\Gamma(\alpha)} (iu)^n = \sum_{n=0}^{\infty} {\alpha+n-1 \choose n} (iu)^n,$$

根据负二项式展开,得到

$$\varphi_X(u) = \frac{1}{(1 - iu)^{\alpha}}.$$