PEKING UNIVERSITY

湍流 2

College of Engineering 2001111690 袁磊祺

November 14, 2021

2021年11月3日前交电子版

代码等作业内容可在 https://github.com/circlelq/Turbulence 查看.

1

推导两个独立随机变量乘积的概率密度表达式.

解:

Given two continuous random variables, x and y, along with their joint probability density, P(x, y), we wish to find the probability density of a new random variable, s, that is some function of the original random variables, s = f(x, y). The formal solution can be written in terms of a Dirac delta function.[2]

$$P(s) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P(x, y) \delta(s - f(x, y)) dx dy.$$
 (1.1)

As was the case for the corresponding discrete random variables, the probability

density of s is automatically normalized.

$$\int_{-\infty}^{\infty} P(s) \, \mathrm{d}s = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P(x, y) \delta(s - f(x, y)) \, \mathrm{d}s \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y$$

$$P(s) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P(x, y) \delta(s - f(x, y)) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P_X(x) P_Y(y) \delta(s - xy) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \mathrm{d}x P_X(x) \frac{1}{|x|} \int_{-\infty}^{\infty} P_Y(y) \delta(s/x - y) \, \mathrm{d}y$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} P_X(x) \frac{1}{|x|} P_Y(s/x) \, \mathrm{d}x$$

$$(1.2)$$

2

证明:两个独立的高斯分布随机变量之比的概率密度为柯西分布.

设两个独立的高斯分布随机变量为

$$P(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}},\tag{2.1}$$

$$P(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}. (2.2)$$

新的变量 f(x,y) = y/x, 根据式 (1.1) 可得

$$P(s) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P(x, y) \delta(s - f(x, y)) dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P_X(x) P_Y(y) \delta(s - y/x) dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} dx |x| P_X(x) \int_{-\infty}^{\infty} P_Y(y) \delta(sx - y) dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} |x| P_X(x) P_Y(sx) dx$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} |x| e^{-\frac{x^2}{2}} e^{-\frac{s^2 x^2}{2}} dx$$

$$= \frac{1}{\pi (s^2 + 1)}.$$
(2.3)

3

对于概率密度 p(x), 定义 $H = -\int p \ln p \, dx$ 为此概率分布的熵. 那么, 当给定数学期望和方差时, 求熵最大的概率密度函数.

解:

设数学期望和方差为

$$\mu = \int x p(x) dx, \quad \sigma = \int (x - \mu)^2 p(x) dx. \tag{3.1}$$

这里省略了上下限 $+\infty, -\infty$, 由归一化有

$$\int p(x) \, \mathrm{d}x = 1,\tag{3.2}$$

拉格朗日乘子式

$$L(p) = -\int p \ln p \, dx + \lambda_0 \left(1 - \int p \, dx \right)$$

$$+ \lambda_1 \left(\mu - \int x p \, dx \right) + \lambda_2 \left(\sigma - \int (x - \mu)^2 p \, dx \right).$$
(3.3)

对 L(p) 求 p 的变分, 得到下式

$$\delta L(p) = -\int \left(1 + \ln p + \lambda_0 + \lambda_1 x - \lambda_2 (x - \mu)^2\right) \delta p \, \mathrm{d}x = 0. \tag{3.4}$$

所以

$$1 + \ln p + \lambda_0 + \lambda_1 x - \lambda_2 (x - \mu)^2 = 0, \tag{3.5}$$

$$p = e^{-1-\lambda_0 - \lambda_1 x + \lambda_2 (x-\mu)^2}. (3.6)$$

根据式 (3.1) 和 (3.2) 可求出系数, 最终得

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right). \tag{3.7}$$

4

设 U,V 是两个在 (0,1] 上均匀分布的独立随机变量, 若

$$X = \sqrt{-2 \ln U} \cos(2\pi V), \quad Y = \sqrt{-2 \ln U} \sin(2\pi V),$$
 (4.1)

试证: X 与 Y 是两个独立的标准高斯分布的随机变量.

根据 [5, P91] 中的定理 2.5.2 有

$$f_{(X,Y)}(x,y) = f_{(U,V)}(u(x,y),v(x,y))|J|$$
(4.2)

其中 J 是雅可比矩阵

$$J = \frac{\partial(u, v)}{\partial(x, y)}. (4.3)$$

通过 Matlab 代码

```
1 syms x y
2 a = [x y];
3 f = [exp(-1/2*(x^2+y^2)) atan(y/x)/2/pi];
4 ja = jacobian(f, a)
5 det(ja)
```

可以求得

$$|J| = \frac{e^{-\frac{x^2}{2} - \frac{y^2}{2}}}{2\pi},\tag{4.4}$$

由于概率分布为正, 所以上式已经取了一个绝对值. 由均匀分布有

$$f_{(U,V)}(u(x,y),v(x,y)) = 1,$$
 (4.5)

所以

$$f_{(X,Y)}(x,y) = \frac{e^{-\frac{x^2}{2} - \frac{y^2}{2}}}{2\pi}.$$
(4.6)

由此可见 X 与 Y 是两个独立的标准高斯分布的随机变量.

5

对于 [0,1] 上的分布, 证明其各阶矩构成一个完全单调序列.

k 阶矩定义为 [1, P196]

$$c_k = E(X^k) = \int_0^1 x^k F\{dx\},$$
 (5.1)

我们认为积分区间是闭的.

求逐次差分, 我们得到

$$(-1)^r \Delta^r c_k = E(X^k (1 - X)^{r-k}) \geqslant 0, \tag{5.2}$$

因此矩数列 $\{c_k\}$ 是完全单调的.

6

对于如下稳定分布的特征函数 $\varphi(s) = \exp\left(-|s|^{1/2}\right)$, 画出其概率密度函数, 并验证概率密度函数的尾部渐近于幂次律, 求出幂指数(的近似值).

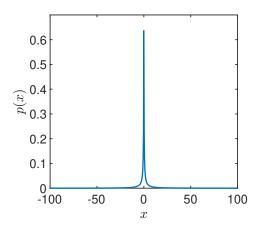
解:

$$\int_0^{+\infty} \exp\left(-|s|^{1/2}\right) \mathrm{d}s = 2,\tag{6.1}$$

所以特征函数是绝对可积的,则对特征函数做逆变换有 [4, P190]

$$p(x) = F'(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{-itx} \varphi(t) dt = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{-itx} \exp\left(-|t|^{1/2}\right) dt.$$
 (6.2)

如图 6.1 所示, 尾部确实近似为幂次律, 幂指数近似为 -1.34.



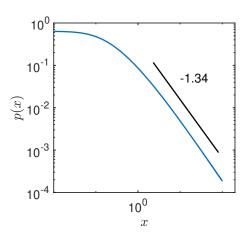


图 6.1. 概率密度函数及尾部双对数坐标图.

7

设 X(t) 是一个零均值的平稳随机过程, 其自相关函数为 $R(\tau)=\mathrm{e}^{-a|\tau|},\ a>0.$ 定义

$$Y(t) = \frac{1}{t} \int_0^t X(\tau) d\tau.$$
 (7.1)

求 Y(t) 的自相关函数.

解:

$$R_{Y}(\Delta t) = \langle Y(t_{1})Y(t_{2}) \rangle$$

$$= \left\langle \frac{1}{t_{1}} \int_{0}^{t_{1}} X(\tau_{1}) d\tau_{1} \frac{1}{t_{2}} \int_{0}^{t_{2}} X(\tau_{2}) d\tau_{2} \right\rangle$$

$$= \left\langle \frac{1}{t_{1}t_{2}} \int_{0}^{t_{1}} \int_{0}^{t_{2}} X(\tau_{1})X(\tau_{2}) d\tau_{1} d\tau_{2} \right\rangle$$

$$= \frac{1}{t_{1}t_{2}} \int_{0}^{t_{1}} \int_{0}^{t_{2}} \langle X(\tau_{1})X(\tau_{2}) \rangle d\tau_{1} d\tau_{2}$$

$$= \frac{1}{t_{1}t_{2}} \int_{0}^{t_{1}} \int_{0}^{t_{2}} e^{-a|\tau_{1}-\tau_{2}|} d\tau_{1} d\tau_{2},$$
(7.2)

不妨设 $t_1 \geqslant t_2$,

$$R_{Y}(\Delta t) = \frac{1}{t_{1}t_{2}} \int_{0}^{t_{1}} \int_{0}^{t_{2}} e^{-a|\tau_{1}-\tau_{2}|} d\tau_{1} d\tau_{2},$$

$$= \frac{1}{t_{1}t_{2}} \left(\int_{0}^{t_{2}} (t_{2}-\tau)e^{-a\tau} d\tau + \int_{0}^{t_{1}-t_{2}} t_{2}e^{-a\tau} d\tau + \int_{0}^{t_{2}} (t_{2}-\tau)e^{-a(\tau+t_{1}-t_{2})} d\tau \right)$$

$$= \frac{1}{t_{1}t_{2}} \left(\frac{e^{-at_{2}}}{a^{2}} + \frac{at_{2}-1}{a^{2}} + t_{2} \left(\frac{1}{a} - \frac{e^{at_{2}-at_{1}}}{a} \right) + \frac{e^{-at_{1}} \left((at_{2}-1) e^{at_{2}} + 1 \right)}{a^{2}} \right)$$

$$= -\frac{\left(e^{at_{2}} \left(e^{at_{2}} - e^{at_{1}} \left(2at_{2} - 1 \right) - 1 \right) - e^{at_{1}} \right) e^{-a(t_{2}+t_{1})}}{t_{1}t_{2}a^{2}}.$$

$$(7.3)$$

8

令随机过程 Z(t) 为

$$Z(t) = aX(t) + bY(t) \tag{8.1}$$

其中 a,b 为常数, X(t) 和 Y(t) 为平稳随机过程. 用 X(t) 和 Y(t) 的功率谱密度求 Z(t) 的功率谱密度.

解:

假设 X(t) 和 Y(t) 均值为 0, 功率谱密度 [3, P101]

$$P(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} R(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau.$$
 (8.2)

$$P_X(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} R_X(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau, \quad P_Y(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} R_Y(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau.$$
 (8.3)

$$P_Z(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} R_Z(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau.$$
 (8.4)

相关函数

$$R_{Z}(\tau) = \left\langle Z(t_{1})Z(t_{2}) \right\rangle$$

$$= \left\langle (aX(t_{1}) + bY(t_{1}))(aX(t_{2}) + bY(t_{2})) \right\rangle$$

$$= a^{2} \left\langle X(t_{1})X(t_{2}) \right\rangle + ab \left\langle X(t_{1})Y(t_{2}) \right\rangle + ab \left\langle X(t_{2})Y(t_{1}) \right\rangle + b^{2} \left\langle Y(t_{1})Y(t_{2}) \right\rangle$$

$$= a^{2} \left\langle X(t_{1})X(t_{2}) \right\rangle + b^{2} \left\langle Y(t_{1})Y(t_{2}) \right\rangle$$

$$= a^{2}R_{X}(\tau) + b^{2}R_{Y}(\tau).$$
(8.5)

所以

$$P_Z(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left(a^2 R_X(\tau) + b^2 R_Y(\tau) \right) e^{-i\omega\tau} d\tau.$$

$$= a^2 P_X(\omega) + b^2 P_Y(\omega).$$
(8.6)

试确定以下随机过程是否具有遍历性:

$$X(t) = A\sin\left(\omega_0 t + \sigma B(t) + \theta\right),\tag{9.1}$$

其中 A, ω_0 , σ 是正常数, B(t) 是一个单位维纳过程, θ 是 $[0,2\pi]$ 上均匀分布的随机变量, 并且与 B(t) 独立.

解:

相关函数

$$R(\tau) = \left\langle X(t_1)X(t_2) \right\rangle$$

$$= A^2 \left\langle \sin\left(\omega_0 t_1 + \sigma B(t_1) + \theta\right) \sin\left(\omega_0 t_2 + \sigma B(t_2) + \theta\right) \right\rangle$$

$$= A^2 \left\langle \int_0^{2\pi} \sin\left(\omega_0 t_1 + \sigma B(t_1) + \theta\right) \sin\left(\omega_0 t_2 + \sigma B(t_2) + \theta\right) d\frac{\theta}{2\pi} \right\rangle_B$$

$$= \frac{A^2}{2} \left\langle \cos\left(\omega_0 \tau + \sigma B(\tau)\right) \right\rangle_B$$

$$= \frac{A^2}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} \cos\left(\omega_0 \tau + \sigma x\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi\tau}} e^{\frac{-x^2}{2\tau}} dx$$

$$= \frac{A^2}{2} \cos(\omega_0 \tau) e^{-\frac{\sigma^2 \tau}{2}}.$$

$$(9.2)$$

所以

$$\lim_{T \to +\infty} \frac{1}{T} \int_0^T R(\tau) \, d\tau = \lim_{T \to +\infty} \frac{1}{T} \int_0^T \frac{A^2}{2} \cos(\omega_0 \tau) e^{-\frac{\sigma^2 \tau}{2}} \, d\tau = 0.$$
 (9.3)

根据各态历经定理有此随机过程具有遍历性.

10

考虑一段突扩管流包含的总动能 K, 在大雷诺数时它是一个随机变量. 如果管流的入口速度近似为不变的, 问 K 可否近似服从对数正态分布? 总耗散呢?

解:

可以. 假设初始总动能为 K_0 , 经过一段时间后乘以放大系数 x_1 变成 x_1K_0 , 以此类推有

$$K_n = K_0 \prod_{i=1}^n x_i, (10.1)$$

两边取对数得

$$\ln K_n = \ln K_0 + \sum_{i=1}^n \ln x_i. \tag{10.2}$$

由于 $\ln x_i$ 是近似独立同分布的, 由中心极限定理得 $\ln K_n$ 近似符合正态分布, 即 K 可近似服从对数正态分布.

根据上面一样的推导可以得总耗散可近似服从对数正态分布.或者换一个思路,假设总耗散由所有各个地方的耗散加起来,各处的耗散满足独立同分布,所以总耗散满足正态分布.

参考文献

- [1] William Feller. 概率论及其应用, volume 2. 人民邮电出版社, 2008. 4
- [2] Robert H. Swendsen. An Introduction to Statistical Mechanics and Thermodynamics. Oxford University Press, 2012. 1
- [3] 熊大国. 随机过程理论与应用. 国防工业出版社, 1991. 6
- [4] 王梓坤. 概率论基础及其应用. 北京师范大学出版社, 2018. 5
- [5] 葛余博. 概率论与数理统计. 清华大学出版社, 2005. 3