

11. 连续随机变量的独立性。若连续型随机向量 (X_1, \dots, X_n) 的概率密度函数 $f(x_1, \dots, x_n)$ 可表为 n 个函数 g_1, \dots, g_n 之积, 其中 g_i 只依赖于 x_i , 即

$$f(x_1, \dots, x_n) = g_1(x_1) \cdots g_n(x_n)$$

则 X_1, \dots, X_n 相互独立, 且 X_i 的边缘密度函数 $f_i(x_i)$ 与 $g_i(x_i)$ 只相差一个常数因子。

12. 离散随机变量的独立性。设 X_1, \dots, X_n 都是离散型随机变量, 若对任何常数 a_1, \dots, a_n , 都有

$$P(X_1 = a_1, \dots, X_n = a_n) = P(X_1 = a_1) \cdots P(X_n = a_n)$$

则称 X_1, \dots, X_n 相互独立。

13. 离散随机变量的函数的概率分布求解。

14. 连续随机变量的函数的概率密度求解。一般来讲有两种常用方法

15. 随机变量和的概率密度函数公式 (卷积公式)。设 (X_1, X_2) 的联合密度函数为 $f(x_1, x_2)$, 则 $Y = X_1 + X_2$ 的概率密度函数为

16. 正态分布变量和仍为正态分布。 $X_1, X_2 \sim \mathcal{N}(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$, 则 $Y = X_1 + X_2 \sim$ _____。

17. 若干个随机变量之和的期望等于各变量的期望之和, 即

$$E(X_1 + X_2 + \cdots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \cdots + E(X_n)$$

注意, 这里并不要求随机变量之间独立 (和概率加法公式区别)。

18. 若干个独立随机变量之积的期望等于各变量的期望之积

$$E(X_1 X_2 \cdots X_n) = E(X_1) E(X_2) \cdots E(X_n)$$

19. 随机变量函数的期望。设随机变量 X 为离散型, 有分布 $P(X = a_i) = p_i, i = 1, 2, \dots$, 或者为连续型, 有概率密度函数 $f(x)$ 。则 $E[g(X)] =$ 这个结论的意义在于: 为了计

算 X 的某一函数 $g(X)$ 的期望, 并不需要先算出 $g(X)$ 的密度函数, 而可以就从 X 的分布出发, 这大大方便了计算。因为在 g 较为复杂时 $g(X)$ 的密度很难求。

20. 条件期望。

$$E(Y | x) = \int_{-\infty}^{\infty} yf(y | x)dy$$

21. 全期望公式。

22. 独立随机变量之和的方差等于各变量的方差之和

$$\text{Var}(X_1 + \dots + X_n) = \text{Var}(X_1) + \dots + \text{Var}(X_n)$$

23. 指数分布的均值为 λ^{-1} , 方差为 λ^{-2} 。

24. 协方差。称 $E[(X - m_1)(Y - m_2)]$ 为 X, Y 的协方差, 并记为 $\text{Cov}(X, Y)$ 。若 X, Y 独立, 则 $\text{Cov}(X, Y) = 0$ 。 $[\text{Cov}(X, Y)]^2 \leq \sigma_1^2 \sigma_2^2$ 。等号当且仅当 X, Y 之间有严格线性关系时成立。

25. 相关系数。称 $\text{Cov}(X, Y) / (\sigma_1 \sigma_2)$ 为 X, Y 的相关系数, 并记为 $\text{Corr}(X, Y)$ 。注意, 由独立可以得到相关系数为 0 (不相关), 但是相关系数为 0 并不一定独立。二维正态的参数 ρ 即为随机向量两个分量之间的相关系数。