

2022 春信息论 B 数学基础复习

复习内容: 概率论基础 课程助教: 高源

1. 全概率公式

2. 贝叶斯公式

3. 一维正态分布的概率密度函数

4. 指数分布的概率密度函数 (并举例说明常见的服从指数分布的例子)

5. 二维正态的概率密度函数

记作 $(X, Y) \sim \mathcal{N}(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ 。其中 为相关系数，其取值为 时 X 和 Y 独立。

6. 多元正态分布的概率密度函数

7. 边缘分布。设 $X = (X_1, \dots, X_n)$ 有概率密度函数 $f(x_1, \dots, x_n)$ ，其中分量 X_1 的概率密度函数为 (其余分量类似)

8. 二维正态的边缘分布是正态分布。若 (X_1, X_2) 有二维正态分布 $N(a, b, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ ， X_1, X_2 的边缘分布分别是_____。

9. 条件概率密度函数。设二维随机向量 $X = (X_1, X_2)$ 有概率密度函数 $f(x_1, x_2)$ ，有

$$f(x_1, x_2) = f_1(x_1) f_2(x_2 | x_1)$$

10. 二维正态的条件概率分布是正态分布。设 (X_1, X_2) 服从二维正态分布 $\mathcal{N}(a, b, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ ，有 $X_2 | X_1 \sim \text{_____}$ 。

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。

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

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。