

2.4 随机变量的数字特征

2.4.1 期望

很多特征数都涉及到求随机变量或者随机变量函数的期望，期望成为概率论的重要概念。

定义 2.13 (期望) 期望是随机变量取值的加权平均，可表示为： $E(X) = EX$

$$EX = \begin{cases} \sum_i x_i f_X(x_i) \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx \end{cases}$$

性质 1 随机变量函数的期望: 设连续型随机变量 X , 设随机变量 X 的函数 $g(X)$

(i) 如果 X 是离散型随机变量, 则有 $E[g(x)] = \sum_i g(x_i) f_X(x_i)$

(ii) 如果 X 是连续型随机变量, 则有 $E[g(x)] = \int g(x) f_X(x) dx$

例 2.13 已知 $X \sim \text{Exp}(\lambda)$, 求 $E(X^2)$

$$E[Y] = \int_0^{+\infty} y f_Y(y) dy = \int_0^{+\infty} y f_X(x) dx = \int_0^{+\infty} x^2 f_X(x) dx$$

性质 2 线性: $E[ag_1(X) + bg_2(X)] = aE[g_1(X)] + bE[g_2(X)]$

性质 3 设 c 是常数, 则有 $E(c) = c$

性质 4 数学期望代表随机变量取值的平均水平, 有什么道理? 数学期望的统计意义是最小均方误差估计。设随机变量 $X, \forall a \in \mathbb{R}, E[(X - a)^2]$, a 作为 X 的代表的均方误差。

定理: $\min_a E[(X - a)^2] = E[(X - EX)^2]$, 最小均方误差是方差

$$EX = \operatorname{argmin}_a E[(X - a)^2]$$

证明 $f(a) = E[(X - a)^2] = E[(X - EX) + (EX - a)]^2 = E[(X - EX)^2] + 0 + (EX - a)^2$

$$\min_a f(a) = E[(X - EX)^2]$$

$$\operatorname{argmin}_a f(a) = EX$$

2.4.2 方差

方差刻画了随机变量的分散或者波动的程度。

定义 2.14 $\text{Var}(X) = E(X - EX)^2 = \sigma_X^2, \sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)}$ 称为标准差

性质 1 $\text{Var}(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$

性质 2 $\text{Var}(c) = 0$

性质 3 $\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$

性质 4 Markov 不等式: 设 X 是非负随机变量, 则对于 $\forall c > 0, P(X \geq c) \leq \frac{1}{c}E(X)$

证明: $EX = \int_0^{+\infty} xf(x)dx \geq \int_c^{+\infty} xf(x)dx \geq c \int_c^{+\infty} f(x)dx = cP(X \geq c)$

性质 5 Chebyshev 不等式: 设 X 均值和方差都存在, 则对于 $\forall \varepsilon > 0, P(|X - EX| \geq \varepsilon) \leq \frac{1}{\varepsilon^2}Var(X)$

性质 6 $Var(X) = 0 \Leftrightarrow X$ 几乎处处为某个常数 a , 即 $\exists a, P(x = a) = 1$

证明 欲证 $P(X = EX) = 1$ 等价于证明 $P(X \neq EX) = 0$

$P(X \neq EX) = P(\bigcup_{n=1}^{+\infty} \{|X - EX| \geq \frac{1}{n}\}) \leq \sum_{n=1}^{+\infty} P(|X - EX| \geq \frac{1}{n}) \leq \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{(\frac{1}{n})^2} Var(X) = 0$

X 的 k 阶原点矩: $E(X^k)$

X 的 k 阶中心矩: $E[(X - EX)^k]$

期望是一阶原点矩, 方差是二阶中心矩。

第三章 多元随机变量

很多随机现象往往涉及多个变量，把这些变量作为一个整体来看。

定义 3.1 从样本空间 Ω 到 \mathbb{R}^n 的一个函数 $X(\omega)$ 称为 n 维随机变量，可表示为 $X(\omega) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$

随机事件的取值表示事件。已知 n 维随机变量 $X \in \mathbb{R}^n$ ，数集 $B \subset \mathbb{R}^n$
 X 取值于一个数集的随机事件可以表示为： $\{X \in B\} = \{\omega | X(\omega) \in B\}$

例 3.1 随机抽取一个清华同学，

$$X_1(\omega) = \begin{cases} 0 & \omega = boy \\ 1 & \omega = girl \end{cases}$$

$X_2(\omega)$: 体重;

$X_3(\omega)$: 身高;

$X_4(\omega)$: 肺活量

$X_1(\omega), X_2(\omega), X_3(\omega), X_4(\omega)$ 是一个 ω 的不同侧面描述，是一个整体，故这个整体称为 4 元变量。

例 3.2 某邮局有两个柜台，假设当 c 走进邮局时，发现两个职员正在接待 a 和 b ，设这时开始 a 和 b 的服务时长为 X_A 和 X_B ，于是被告知一旦处理完 a 或者 b 的事情，就立即接待他， c 的服务时长为 X_C ，那么 c 是最后一个办完事情的概率有多大？

解：为了更好地描述这个事件，引入 3 维随机矢量 $X_A(\omega), X_B(\omega), X_C(\omega)$ ，那么“ c 是最后一个办完事情的概率”可以表示为： $P(\min(X_A, X_B) + X_C > \max(X_A, X_B))$

定义 3.2 联合累积分布函数 $JCDF$: $\forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}$ ，称 $F_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2)$ 为二元变量 (X_1, X_2) 的联合 (累积) 分布函数。

考虑 n 元变量落在以 (x_1, x_2, \dots, x_n) 为端点的基本 Borel 集的概率， (x_1, x_2, \dots, x_n) 变动起来，得到一个 n 元函数，称为联合 (累积) 分布函数， $JCDF$

$$F_{X_1 \dots X_n}(x_1 \dots x_n) = P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n), \forall x_1 \dots x_n \in \mathbb{R}$$

矢量观点 $F_X(x) = P(X \leq x), \forall x \in \mathbb{R}^n, X = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T$

JCDF 的性质 二元随机变量 (X, Y) 的分布函数 $F(X, Y)$ 满足：

性质 1 单调性: $F(X, Y)$ 分别对于 X, Y 单调不减

性质 2 有界性: $\forall x, y, 0 \leq F(X, Y) \leq 1; F(-\infty, y) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(X, Y) = 0;$
 $F(x, -\infty) = \lim_{y \rightarrow -\infty} F(X, Y) = 0; F(+\infty, +\infty) = \lim_{x, y \rightarrow +\infty} F(X, Y) = 1$

性质 3 右连续性: 对于每个变量都是右连续的 $F(x+0, y) = F(x, y) \quad F(x, y+0) = F(x, y)$

性质 4 非负性: $P(a \leq X \leq b, c < Y \leq d) > 0$

证明 记 $A = \{X \leq a\}, B = \{X \leq b\}, C = \{Y \leq c\}, D = \{Y \leq d\} \quad \bar{A}\bar{B}\bar{C}\bar{D} = (BD - AD) -$
 $(BC - AC)$

$P(\bar{A}\bar{B}\bar{C}\bar{D}) = P(BD - AD) - P(BC - AC) = P(BD) - P(AD) - [P(BC) - P(AC)] =$
 $F(b, d) - F(a, d) - F(b, c) + F(a, c) \geq 0$

随机变量取值于数集, 一定可以转化为随机变量取值于基本 Borel 集。

定义 3.3 离散多元随机变量的分布列: X 为 n 元离散变量, $X = (X_1 \cdots X_n)^T$ 仅取有限个值, 每个值都是一个 n 维矢量

联合分布列 JPMF: 已知随机变量 $(X, Y)^T$, X 的可能值是 $x_i, i = 1, 2, \cdots$, Y 的可能值是 $y_j, j = 1, 2, \cdots$ 称 $P(X = x_i, Y = y_j) = f(x_i, y_j)$ 为 $(X, Y)^T$ 的联合分布列

性质 1 非负性: $f_X(x_i) \geq 0$

性质 2 正则性: $\sum_i f_X(x_i) = 1$

定义 3.4 二元随机变量联合概率密度 JPDPF: 对于二元连续变量, 如果存在二元非负函数 $f_{X,Y}(x, y)$, 使得 $F_{X,Y}(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(u, v) du dv$, 则称 $(X, Y)^T$ 为二元连续变量, 称 $f_{X,Y}(\cdot)$ 为 $(X, Y)^T$ 的联合密度函数。

性质 1 非负性, $f(x, y) \geq 0$

性质 2 正则性, $\int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(u, v) du dv = 1$

性质 3 $f_{X,Y}(x, y)$ 是 (x, y) 的连续函数

性质 4 在 $F(x, y)$ 偏导数存在的点上, $f(x, y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F(x, y)$

性质 5 连续随机矢量在单点上的取值概率等于 0, $P(X = u, Y = v) = 0, \forall u, v \in R$

性质 6 微元概率 $P(u < X \leq u + du, v < Y \leq v + dv) = \int_{x,y} (u, v) dx dy$