

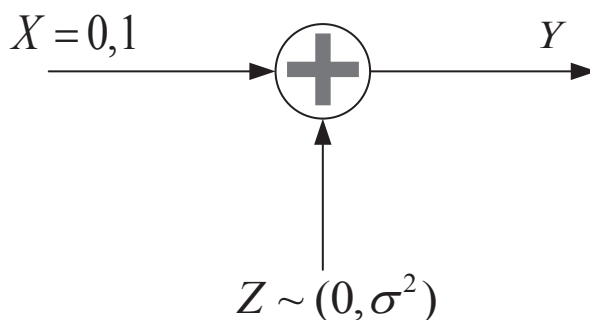
0.1 条件分布与条件期望

0.1.1 条件期望

首先，我们回顾上节的一个例子。

例 0.1 二元通信模型

设 X 服从等概 $0-1$ 分布, $Z \sim N(0, \sigma^2)$, X 与 Z 相互独立, 设 $Y = X + Z$, 求 $f_{X|Y}(x|y)$ 。



(a) 二元通信示意

一种常见的错误是

$$\begin{aligned}
 E[X|Y=y] &= E[X|X+Z=y] \\
 &= E[X|X=y-Z] \\
 &= E[y-Z] \\
 &= y
 \end{aligned}$$

上节我们给出了重期望公式：

$$E[X] = E[E(X|Y)] = \int_{y \in \mathcal{Y}} E(X|y) f_Y(y) dy$$

例 0.2 设某个码头一天到达的船数 $N \sim \text{Poisson}(\lambda)$, 这些船上所装的货物量 X_1, X_2, \dots, X_N 为独立同分布随机变量, 且 $X_i \sim U[50, 100]$, 它们与 N 也相互独立。求一天内到达码头的货物总量的均值。

解： 令货物总量 $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_N$

$$E[Y|N=n] = nE(X_1) = n \frac{150}{2}$$

$$E[Y] = E\left(N \frac{150}{2}\right) = \frac{150}{2} \lambda$$

重期望的嵌套 由 $E[X] = E[E(X|Y)]$

$$E_{X|Z=z}(X|Z=z) = E_{Y|Z=z}\{E_{X|Y,Z=z}(X|Y, Z=z)\}$$

简单起见，我们通常把上式中取期望的下标省略。接着，对上式关于 Z 取期望得

$$E\{E(X|Z)\} = E\{E[E(X|Y, Z)]\} = E(X)$$

也可这么来理解，定义 $f(y, z) \triangleq E(X|Y=y, Z=z)$ ，然后如下计算

$$g(z) = E[f(Y, z)], E[g(Z)] = E(X)$$

例 0.3 仍是码头货物的问题。设码头所在地区晴天与阴天的概率分别为 0.8 和 0.2，晴天时 $N \sim \text{Poisson}(\lambda_1)$ ，阴天时 $N \sim \text{Poisson}(\lambda_2)$ 。求一天内到达码头的货物总量的均值。

解： 设 Z 表示该码头天气状况， $Z = \begin{cases} \text{晴}, 0.8 \\ \text{雨}, 0.2 \end{cases}$ 此问题三层嵌套， $Z, N, \{X_i\}$ 。

$$E(Y) = E\{E[E(Y|N, Z)]\} = E\{E(Y|Z)\}$$

$$\begin{aligned} E(Y|Z=\text{晴}) &= \frac{150}{2}\lambda_1 \\ E(Y|Z=\text{雨}) &= \frac{150}{2}\lambda_2 \end{aligned}$$

$$E(Y) = 0.8 \times \frac{150}{2}\lambda_1 + 0.2 \times \frac{150}{2}\lambda_2$$

利用重期望求概率 事件 A 示性变量 $I_A = \begin{cases} 1, A \text{发生} \\ 0, A \text{不发生} \end{cases}$ $E(I_A) = P(A)$ 连续情形下全概率公式：

$$\begin{aligned} E(I_A) &= E[E(I_A|Y)] \\ &= \int E(I_A|Y=y) f_Y(y) dy \\ &= \int P(A|Y=y) f_Y(y) dy \\ &= P(A) \end{aligned}$$

离散情形下全概率公式：

$$P(A) = \sum_i P(A|Y=y_i) f_Y(y_i)$$

例 0.4 X_1, X_2, \dots, X_6 独立同分布概率密度函数为 $f(x)$ 。求 $P[X_6 > X_1 | X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)]$ 。

解法一:

$$P[X_6 > X_1 | X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)] = \frac{P[X_6 > X_1, X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)]}{P[X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)]}$$

其中,

$$P[X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)] = \frac{1}{5}.$$

$$\begin{aligned} & P[X_6 > X_1, X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)] \\ &= \int P[X_6 > X_1, X_1 = \max(X_1, \dots, X_5) | X_1 = x] f(x) dx \\ &= \int P[X_6 > x, X_2 < x, \dots, X_5 < x | X_1 = x] f(x) dx \\ &= \int P(X_6 > x) P(X_2 < x) \dots P(X_5 < x) f(x) dx \end{aligned}$$

由于独立同分布,

$$\begin{aligned} & P[X_6 > X_1, X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)] \\ &= \int [1 - F(x)] [F(x)]^4 dF(x) \\ &= \int_0^1 (1 - y) y^4 dy \\ &= \frac{1}{30} \end{aligned}$$

代入即可。

解法二: 对于分子也可以如下方式计算。

$$\begin{aligned} & P[X_6 > X_1, X_1 = \max(X_1, \dots, X_5)] \\ &= \int_{x_6 > x_1, x_2 < x_1, \dots, x_5 < x_1} f_{X_1}(x_1) f_{X_2}(x_2) \dots f_{X_6}(x_6) dx_1 \dots dx_6 \\ &= \int_{x_1} \left[\int_{-\infty}^{x_1} f(x) dx \right]^4 \left[\int_{x_1}^{+\infty} f(x) dx \right] dx_1 \\ &= \frac{1}{30} \end{aligned}$$

0.1.2 条件方差

类似条件期望的定义, 对于随机变量 $X|Y = y$

$$\text{Var}(X|Y = y) \triangleq h(y)$$

$$\text{Var}(X|Y) \triangleq h(Y)$$

性质:

$$\begin{aligned} \text{Var}(X|Y=y) &= E(X^2|Y=y) - [E(X|Y=y)]^2 \\ \text{Var}(X|Y) &= E(X^2|Y) - [E(X|Y)]^2 \end{aligned} \quad (1)$$

定理 0.1 重方差公式

$$\text{Var}(X) = E[\text{Var}(X|Y)] + \text{Var}[E(X|Y)]$$

证明: 对 (??) 式作用期望, 得:

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

另有

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

两式相加, 得:

$$\begin{aligned} &E[\text{Var}(X|Y)] + \text{Var}[E(X|Y)] \\ &= E[E(X^2|Y)] - \{E[E(X|Y)]\}^2 \\ &= E(X^2) - E^2(X) \\ &= \text{Var}(X) \end{aligned}$$

例 0.5 货船问题 求 $\text{Var}(Y) = E[\text{Var}(Y|N)] + \text{Var}[E(Y|N)]$ 。

$$\begin{aligned} E(Y|N=n) &= n \frac{150}{2} \\ \text{Var}(Y|N=n) &= n \text{Var}(X_n) = n \frac{50^2}{12} \\ \text{Var}(Y) &= E\left[N \frac{50^2}{12}\right] + \text{Var}\left[N \frac{150}{2}\right] = \frac{50^2}{12} \lambda + \left(\frac{150}{2}\right)^2 \lambda \end{aligned}$$

第一章 大数定律与中心极限定理

1.1 大数定律

定理 1.1 记一次试验中, $P(A) = p$, n 次试验中, $X_n \sim B(n, p)$, $E(X_n) = np, Var(X_n) = np(1-p)$ 。则 $\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{X_n}{n} - p\right| < \varepsilon\right) = 1$

证明: 切比雪夫不等式: $\forall \varepsilon > 0, P\{|Y - E(Y)| < \varepsilon\} > 1 - \frac{Var(Y)}{\varepsilon^2}$ 因此,

$$1 \geq P\left(\left|\frac{X_n}{n} - p\right| < \varepsilon\right) > 1 - \frac{Var\left(\frac{X_n}{n}\right)}{\varepsilon^2} = 1 - \frac{p(1-p)}{n\varepsilon^2}$$

根据夹逼准则,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{X_n}{n} - p\right| < \varepsilon\right) = 1$$

定义 1.1 设 $\{Y_n\}_{n \geq 1}$, 若 $\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{X_n}{n} - p\right| < \varepsilon\right) = 1$, 则称 $Y_n \xrightarrow{P} Y$ 。

这样, $\frac{X_n}{n} \xrightarrow{P} X, n \rightarrow \infty$ 。

1.2 中心极限定理

定义 1.2 设 $X_n \sim F_n(\cdot), X \sim F(\cdot)$,

称点点收敛, 若 $F_n(\cdot) \rightarrow F(\cdot), n \rightarrow \infty$, 即 $\forall x, F_n(x) \rightarrow F(x), n \rightarrow \infty$ 。

称依分布收敛 (弱收敛), 若在 $F(x)$ 连续点处, $F_n(x) \rightarrow F(x), n \rightarrow \infty$ 。

定理 1.2 $\{X_n\}$ i.i.d., $E(X_i) = \mu, Var(X) = \sigma^2$, $Y_n = \sum_{i=1}^n X_n$ 定义 $\frac{Y_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma^2} \triangleq Z_n$ 则 $Z_n \xrightarrow{D} N(0, 1)$ 。