

《统计信号处理》讨论题零：随机变量函数

杨鼎

1 第一题

已知随机变量 X 的概率密度为 $f_X(x)$, 且 $Y = X$, 则 X 和 Y 的联合概率密度 $f_{XY}(x, y) = ?$
随机变量 X 的概率密度函数为 $f_X(x)$, 则其概率分布函数为

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

, 由 $Y = X$ 可知, Y 的概率分布函数 $F_Y(y) = \int_{-\infty}^y f_Y(t) dt$.

X 和 Y 的联合概率分布函数为 $F_{XY}(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$, 由于 $X = Y$,

$$\begin{aligned} P(X \leq x, Y \leq y) &= P(X \leq \min(x, y), Y \leq \min(x, y)) \\ &= P(X \leq \min(x, y)) \\ &= P(Y \leq \min(x, y)) \end{aligned}$$

于是 X 和 Y 的联合概率分布函数为

$$F_{XY}(x, y) = P(X \leq \min(x, y)) = \int_{-\infty}^{\min(x, y)} f_X(t) dt$$

注意到 $\min(x, y)$ 可以写为 $\frac{x+y-|x-y|}{2}$, X 和 Y 的联合概率密度函数

$$\begin{aligned} f_{XY}(x, y) &= \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F_{XY}(x, y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} \int_{-\infty}^{\min(x, y)} f_X(t) dt \\ &= \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} \int_{-\infty}^{\frac{x+y-|x-y|}{2}} f_X(t) dt \\ &= \frac{\partial}{\partial x} \left[f_X\left(\frac{x+y-|x-y|}{2}\right) \cdot \frac{1}{2} \left(1 + \frac{|x-y|}{x-y}\right) \right] \\ &= \frac{\partial}{\partial x} \left[f_X\left(\frac{x+y-|x-y|}{2}\right) u(x-y) \right] \\ &= \frac{\partial}{\partial x} [f_X(y) u(x-y)] \\ &= f_X(y) \delta(x-y) \end{aligned}$$

或

$$\begin{aligned}f_{XY}(x, y) &= \frac{\partial^2}{\partial y \partial x} F_{XY}(x, y) \\&= \frac{\partial^2}{\partial y \partial x} \int_{-\infty}^{\frac{x+y-|x-y|}{2}} f_X(t) dt \\&= \frac{\partial}{\partial y} \left[f_X\left(\frac{x+y-|x-y|}{2}\right) \cdot \frac{1}{2} \left(1 - \frac{|x-y|}{x-y}\right) \right] \\&= \frac{\partial}{\partial y} \left[f_X\left(\frac{x+y-|x-y|}{2}\right) u(y-x) \right] \\&= \frac{\partial}{\partial y} [f_X(x) u(y-x)] \\&= f_X(x) \delta(y-x)\end{aligned}$$

2 第二题

已知随机变量 X 的概率密度为 $f_X(x)$, 且 $Y = g(X)$, 其中 $g(\cdot)$ 为确定性的函数, 则 X 和 Y 的联合概率密度 $f_{XY} = ?$

随机变量 X 的概率密度函数为 $f_X(x)$, 则其概率分布函数为

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

X 和 Y 的联合概率密度函数为 $f_{XY}(x, y) = f_{Y|X}(y|x)f_X(x)$, $f_X(x)$ 已知, 下面计算 $f_{Y|X}(y|x)$ 。

由于 $Y = g(X)$, 所以若 $y < g(x)$, $P(Y < y|x) = 0$, 若 $y > g(x)$, $P(Y < y|x) = 1$, 即

$$\begin{aligned}F_{Y|X}(y|x) &= P(Y < y|x) \\&= \begin{cases} 1 & , y \geq g(x) \\ 0 & , y < g(x) \end{cases} \\&= u(y - g(x))\end{aligned}$$

所以

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{\partial F_{Y|X}(y|x)}{\partial y} = \delta(y - g(x))$$

于是 $f_{XY}(x, y) = f_{Y|X}(y|x)f_X(x) = f_X(x)\delta(y - g(x))$ 。