

# 最优化学习笔记附录——B3 概率基础

BD S

2021 年 7 月 14 日

## 目录

<b>1</b>	<b>概率空间</b>	<b>1</b>
<b>2</b>	<b>随机变量</b>	<b>1</b>
2.1	离散型随机变量和连续型随机变量 . . . . .	2
2.2	数学期望 . . . . .	2
2.3	方差 . . . . .	2
2.4	联合分布 . . . . .	3
<b>3</b>	<b>条件期望</b>	<b>4</b>
3.1	$L^2$ 空间 . . . . .	4
3.2	$L^2$ 空间上的条件期望 . . . . .	4

## 1 概率空间

概率空间由一个三元组  $(\Omega, F, P)$  组成，其中  $\Omega$  是样本空间， $F$  是事件域，以及在 0-1 之间的概率函数  $P$ 。

## 2 随机变量

为了更好的描述随机现象量化的过程。随机变量  $X$  是定义在样本空间  $\Omega$  上的实值函数，即  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ 。随机变量满足要求可测性，对于任意的  $t \in \mathbb{R}$ ，集合  $\{\omega | X(\omega) > t\}$  总是属于  $F$ 。

给定一个样本空间中的概率函数  $P$ ，随机变量  $X$  大于某个值  $x$  的概率为  $P(\omega | X(\omega) > x)$ ，简写为  $P(X > x)$ ，最后的这句话是重点，结合到了所涉及到的知识点。再具体一点，一

个例子。样本空间设为  $\Omega = \{1, 2, \dots, 8\}$ ，随机变量的定义为

$$X(\Omega) = \begin{cases} 0, \omega \text{ is even} \\ 1, \omega \text{ is odd} \end{cases} \quad (1)$$

就是奇数偶数的时候取值不一样。在这个例子中，我们感兴趣的的就是使得  $X$  具有可测性的事件域中最小的那个，即  $F = \{\emptyset, \{1, 3, 5, 7\}, \{2, 4, 6, 8\}, \Omega\}$ 。个人理解就是根据要求来设定这个随机变量函数  $X$ ，然后诱导出对应的事件域  $F$ 。

## 2.1 离散型随机变量和连续型随机变量

首先讲一下分布函数。可以知道， $P(a < X \leq b) = P(x \leq b) - P(x \leq a)$ 。定义一个随机变量的分布函数为  $F(x) = P(X \leq x), x \in \mathbb{R}$ ，此时也称  $X$  服从分布  $F(x)$ ，记为  $X \sim F(x)$ ，这是一个单调有界并且右连续的函数。

再讲一下概率密度函数。对于一个连续型变量  $X$ ，如果存在函数  $f(x)$ ，使得

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

有性质

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$$

对于连续型随机变量，每个点的概率密度都是 0， $P(X = x) = 0, \forall x \in \mathbb{R}$ 。对于离散型随机变量，可列个点的概率密度为  $p(x) = P(X = x)$

## 2.2 数学期望

对于离散型的随机变量  $X$ ，设其取值的集合为  $x_1, x_2, \dots$ ，分布律为  $P(x)$ ，若级数  $\sum_{i=1}^{\infty} x_i P_i(x_i)$  是绝对收敛的，则称其为  $X$  的数学期望。

## 2.3 方差

定义

$$Var(X) = E[(X - E(X))^2]$$

同时也是

$$Var(X) = E(X^2) - E(X)^2$$

## 2.4 联合分布

上面讲的都是单个变量的情况，还有多个变量的情况。比如对于两个随机变量  $X, Y$ ，定义联合分布函数为

$$F(a, b) = P(X \leq a, Y \leq b), -\infty < a, b < +\infty$$

通过联合分布也可以得到随机变量  $X$  的分布函数

$$F_X(a) = P(X \leq a) = P(X \leq a, Y < +\infty) = \lim_{b \rightarrow +\infty} F(a, b)$$

对于这种只含部分分量的分布函数称为边缘分布函数。

以上是分布函数，下面是分布律。分布律定义为

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y)$$

边缘分布律也可以类似计算

$$P_X(x) = \sum_{y: p(x, y) > 0} p(x, y)$$

接下来是联合密度函数

$$P(X \in A, Y \in B) = \int_B \int_A f(x, y) dx dy$$

那么这个  $f(x, y)$  就说联合密度函数。边缘密度函数也类似， $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y)$  一个概念，相互独立。也就是

$$P(X \leq a, Y \leq b) = P(X \leq a)P(Y \leq b)$$

$$F(a, b) = F_X(a)F_Y(b)$$

对于离散情况

$$p(x, y) = p_X(x)p_Y(y)$$

对于连续情况

$$f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$$

对于两个变量不独立的情况，引入协方差。定义为

$$Cov(X, Y) = E((X - E(X))(Y - E(Y))) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

如果协方差是 0，就说明相互独立。

本章概念，分布函数  $F$ 、分布律  $p$ 、边缘分布函数、边缘分布律（这四个差不多）联合密度函数  $f$ 、边缘密度函数。密度函数积分就是分布律，分布律积分就是分布函数。都可以由概率函数  $P$  引出。

### 3 条件期望

假设现在有随机向量  $(X, Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ ，并且已经观测到了  $(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ ，那么就要用  $(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$  来预测  $X$ 。

#### 3.1 $L^2$ 空间

设概率空间  $(\Omega, F, P)$ ，定义  $L^2$  空间为

$$L^2(\Omega, F, P) = \{X | E(X^2) < +\infty\}$$

是二阶矩有限的随机变量构成的集合。

考虑  $L^2$  空间，可以引入内积的概念。定义  $X$  与  $Y$  的内积  $\langle X, Y \rangle = E[XY]$  引入范数和距离

$$\begin{aligned} \|X\|_{L^2} &= \sqrt{E[X^2]} \\ d(X, Y) &= \sqrt{\langle E[(X - Y)^2] \rangle} \end{aligned}$$

#### 3.2 $L^2$ 空间上随机变量的条件期望