



机率

台大电机系 叶丙成

微博: weibo.com/yehbo 脸书: facebook.com/prof.yeh

部落格: pcyeh.blog.ntu.edu.tw



Prof. Yeh, Ping-Cheng (Benson) 葉丙成
Dept. of EE, National Taiwan University

本周主题概述

- 8-1: 联合机率分布
- 8-2: 边际机率分布
- 8-3: 双变数期望值





8-1: 联合机率分布 (JOINT PROBABILITY DISTRIBUTION)

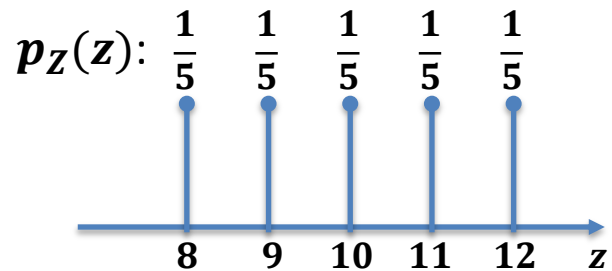
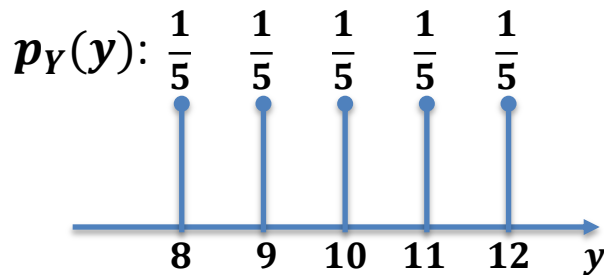
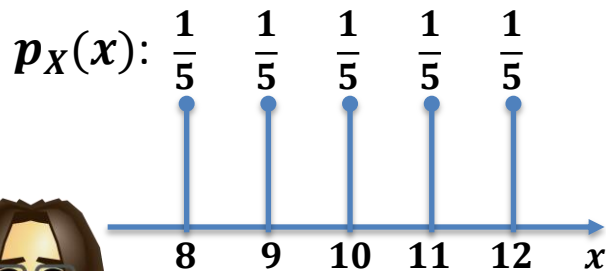
第八周



当小明出国去交换时

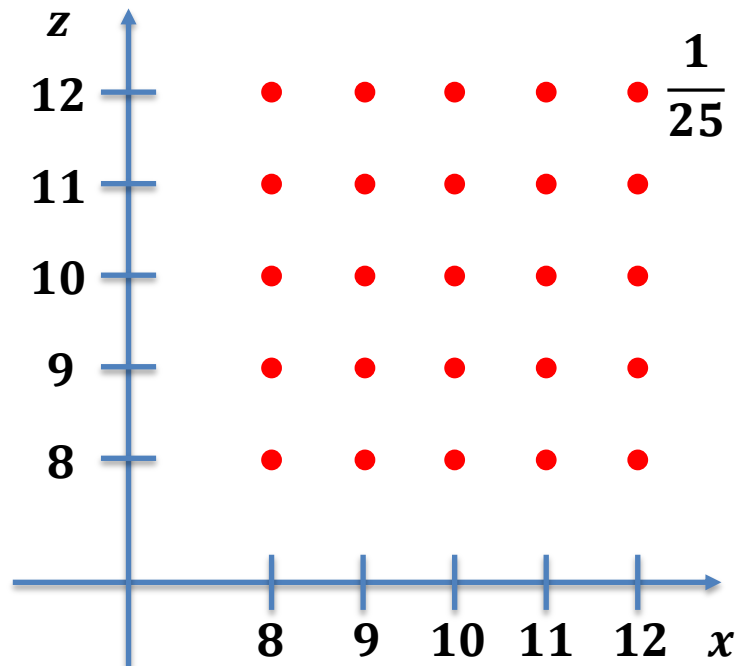


- X : 小美脸书/QQ 脱机时间, $X \sim UNIF(8, 12)$
- Y : 小华脸书/QQ 脱机时间, $Y \sim UNIF(8, 12)$
- Z : 小园脸书/QQ 离线时间, $Z \sim UNIF(8, 12)$
- 假设 X, Y, Z 都是离散随机变数



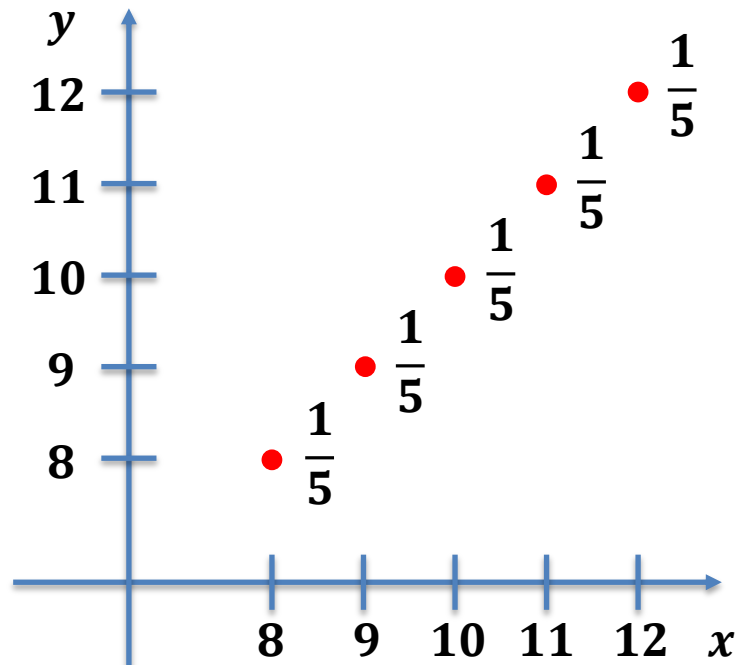
当小明出国去交换时

- 若将小美脱机时间 X 与小园脱机时间 Z 一起看呢？
- 画出 $P(X = x, Z = z)$:



满山尽是君雅照！

- 若将小美脱机时间 X 与小园脱机时间 Y 一起看呢？
- 画出 $P(X = x, Y = y)$ ，赫然发现！



联合机率分布

- 同时将多个随机变量的行为一起拿来看，我们可以看出更多以往看不到的信息！
- 同时考虑多个随机变量的机率分布称之为联合机率分布 (joint probability distribution)
- 联合机率分布亦有离散与连续的分别



联合 PMF (Joint PMF)

- 若 X, Y 皆为离散随机变量，我们可以定义他们的联合PMF

$$p_{X,Y}(x, y) = P(X = x \text{ 且 } Y = y)$$

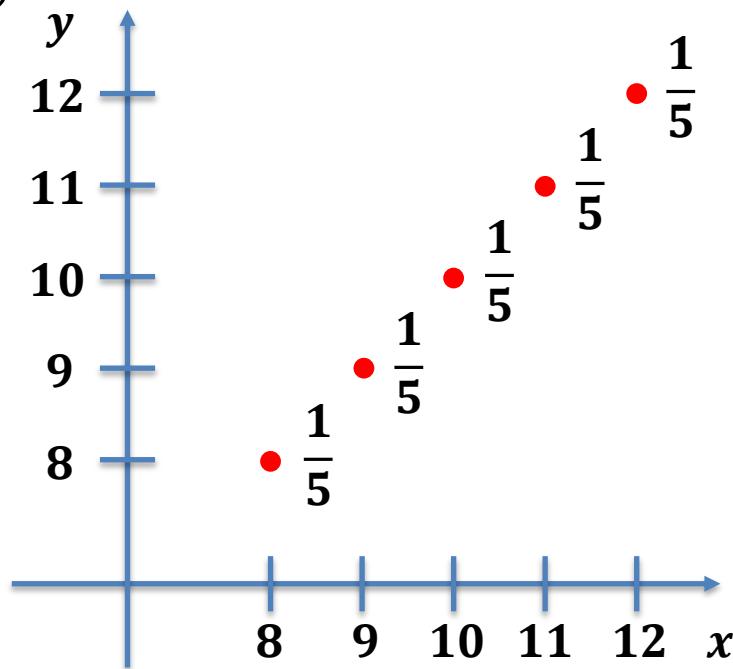
- 联合PMF 决定了 X, Y 的联合机率分布



联合 PMF (Joint PMF)

Ex: 小美脱机时间 X 与小华脱机时间 Y 的联合 PMF :

$$P_{X,Y}(x, y) = P(X = x, Y = y) :$$



联合 PMF 的性质

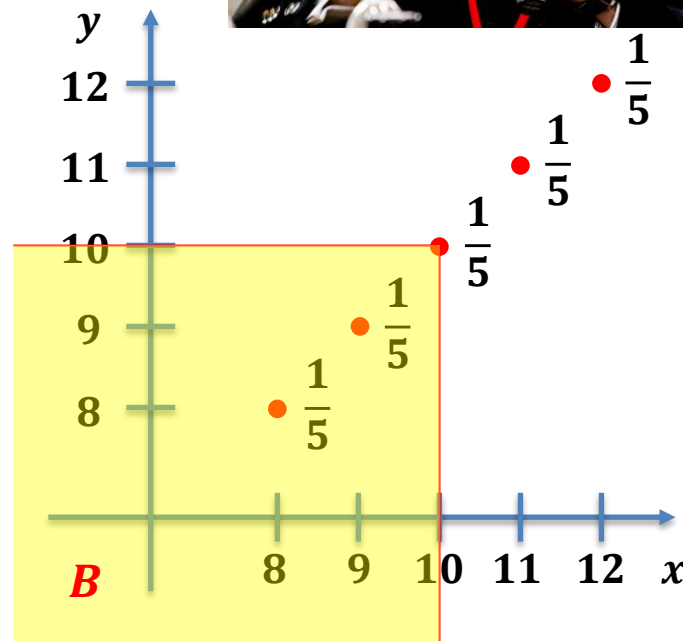
- $0 \leq p_{X,Y}(x, y) \leq 1$
- $\sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(x, y) = 1$
- X, Y 独立

$$\begin{aligned} P_{X,Y}(x, y) &= P(X = x, Y = y) \\ &= P(X = x) \cdot P(Y = y) \\ &= P_X(x)P_Y(y) \end{aligned}$$

- 对任何事件 B : $P(B) = \sum_{(x,y) \in B} P_{X,Y}(x, y)$

Ex: B : 美、华下线时间不晚于十点

$$P(B) = P_{X,Y}(8, 8) + P_{X,Y}(9, 9) + P_{X,Y}(10, 10)$$

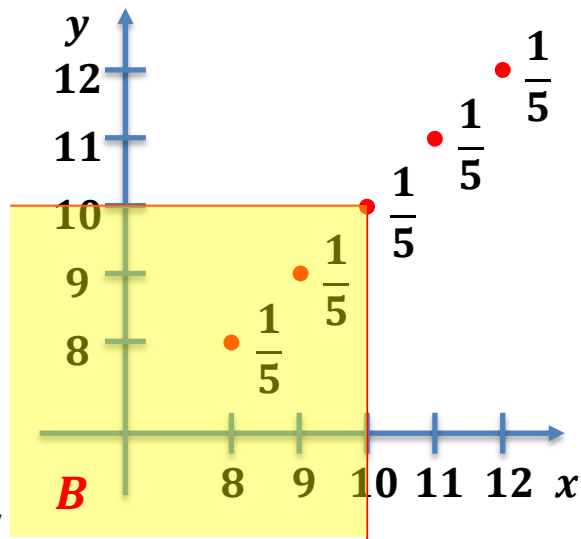


联合 CDF (Joint CDF)

- 若考虑两个随机变数 X, Y 的联合机率分布，
我们也可定义出所谓的联合 CDF：

$$F_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x \text{ 且 } Y \leq y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

$$F_{X,Y}(10, 10) =$$

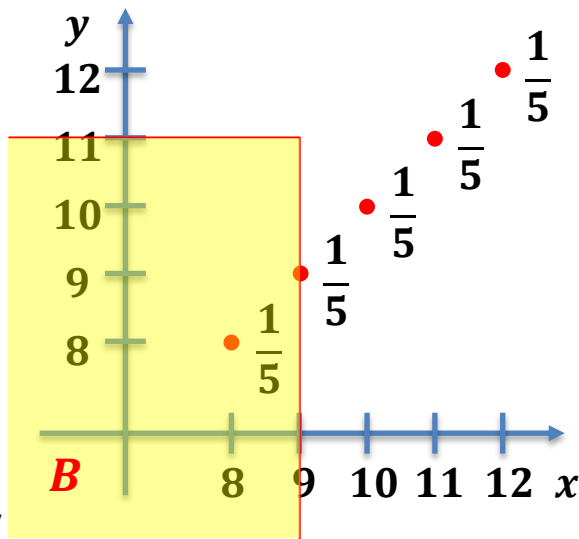


联合 CDF (Joint CDF)

- 若考虑两个随机变数 X, Y 的联合机率分布，
我们也可定义出所谓的联合 CDF：

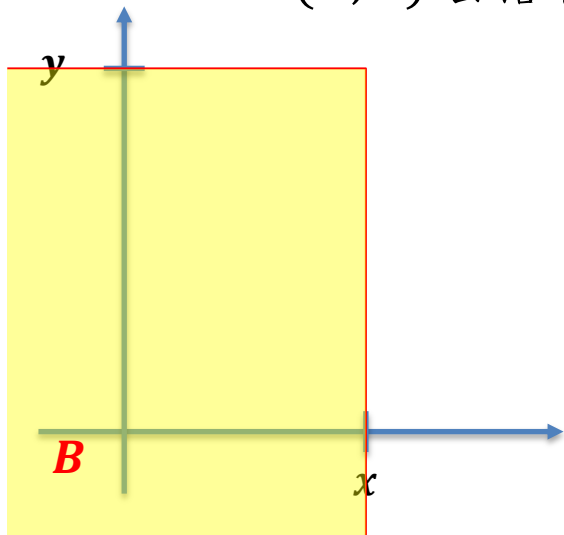
$$F_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x \text{ 且 } Y \leq y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

$$F_{X,Y}(9, 11) =$$



联合 CDF (Joint CDF)

- $F_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x \text{ 且 } Y \leq y) = P(X \leq x, Y \leq y)$
= (X, Y) 会落在黄色区域的机率



1D: $F_X(x) \stackrel{\text{def}}{=} P(X \leq x)$
= (X, Y) 会落在黄色区域的机率



联合 CDF 的性质



- $0 \leq F_{X,Y}(x, y) \leq 1$
- 若 $x_1 \leq x_2$ 且 $y_1 \leq y_2$, 则 $F_{X,Y}(x_1, y_1) \leq F_{X,Y}(x_2, y_2)$
- $F_{X,Y}(x, \infty) = P(X \leq x, Y \leq \infty) = P(X \leq x) = F_X(x)$
- $F_{X,Y}(\infty, y) = P(X \leq \infty, Y \leq y) = P(Y \leq y) = F_Y(y)$
- $F_{X,Y}(\infty, \infty) = P(X \leq \infty, Y \leq \infty) = 1$
- $F_{X,Y}(x, -\infty) = P(X \leq x, Y \leq -\infty) \leq P(Y \leq -\infty) = 0$
- $F_{X,Y}(-\infty, y) = P(X \leq -\infty, Y \leq y) \leq P(X \leq -\infty) = 0$

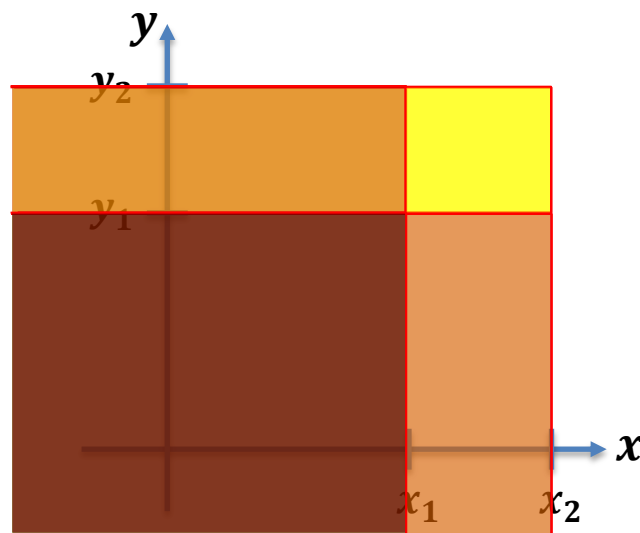
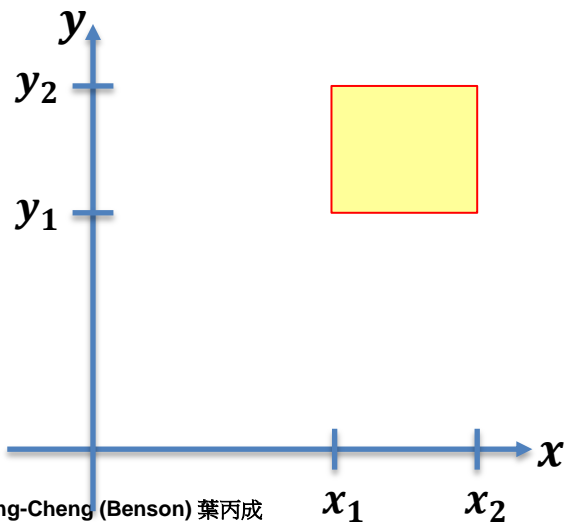


联合 CDF 的性质

- 四方格性质：

$$P(x_1 < X \leq x_2, y_1 < Y \leq y_2)$$

$$= F_{X,Y}(x_2, y_2) - F_{X,Y}(x_2, y_1) - F_{X,Y}(x_1, y_2) + F_{X,Y}(x_1, y_1)$$

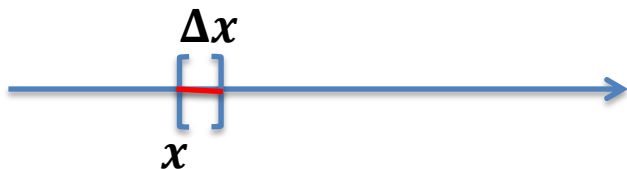


若 X, Y 皆为连续随机变数怎办？



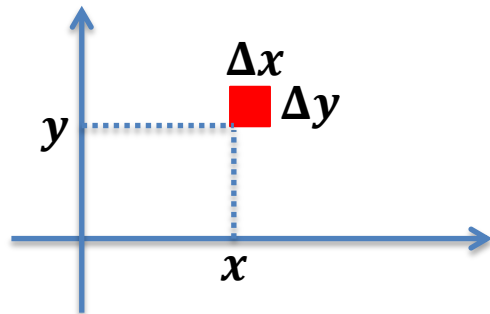
- 回想之前一个变量时PDF怎么定义？

$$f_X(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P(x \in [x, x + \Delta x])}{\Delta x}$$



- 如何延伸到两个变数的情况？

$$f_{X,Y}(x, y) = \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{P((X, Y) \in \blacksquare)}{\Delta x \Delta y}$$



联合 PDF (Joint PDF)

- 若 X, Y 皆为连续随机变量，我们可以定义联合 PDF：

$$f_{X,Y}(x, y) = \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{P((X, Y) \in \blacksquare)}{\Delta x \Delta y}$$

$$= \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{P(x < X \leq x + \Delta x \text{ 且 } y < Y \leq y + \Delta y)}{\Delta x \Delta y}$$

$$= \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{F_{X,Y}(x + \Delta x, y + \Delta y) - F_{X,Y}(x + \Delta x, y) - F_{X,Y}(x, y + \Delta y) + F_{X,Y}(x, y)}{\Delta x \Delta y}$$

$$= \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{1}{\Delta y} \left[\frac{F_{X,Y}(x + \Delta x, y + \Delta y) - F_{X,Y}(x, y + \Delta y)}{\Delta x} - \frac{F_{X,Y}(x + \Delta x, y) - F_{X,Y}(x, y)}{\Delta x} \right]$$



联合 PDF (Joint PDF)

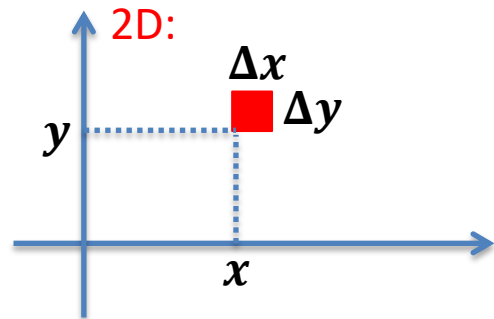
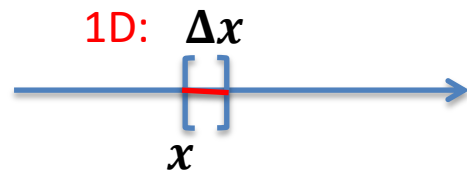
$$\bullet \quad f_{X,Y}(x, y) = \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta y} \left[\frac{\partial F_{X,Y}(x, y + \Delta y)}{\partial x} - \frac{\partial F_{X,Y}(x, y)}{\partial x} \right]$$

$$\Rightarrow f_{X,Y}(x, y) = \frac{\partial^2 F_{X,Y}(x, y)}{\partial x \partial y}$$

$$\Rightarrow F_{X,Y}(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(u, v) dv du$$

$$\bullet \quad 1D: \Delta x \text{ 极小时} \Rightarrow P(X \in [x, x + \Delta x]) \approx f_X(x) \cdot \Delta x$$

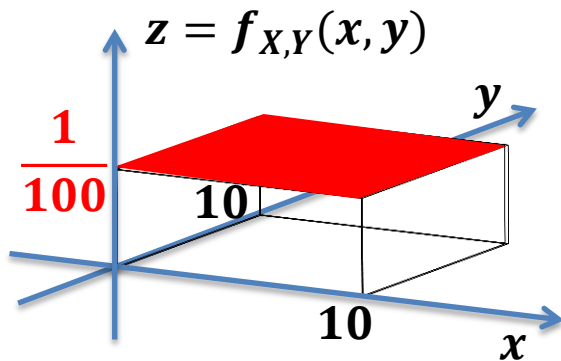
$$\bullet \quad 2D: \begin{matrix} \Delta x, \Delta y \\ \text{极小时} \end{matrix} \Rightarrow P((X, Y) \in \blacksquare) \approx f_{X,Y}(x, y) \cdot \Delta x \cdot \Delta y$$



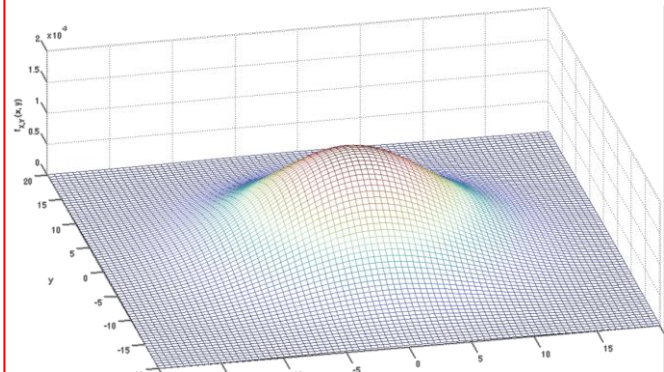
联合 PDF



Ex：小美等公交车时间为 X ，小园等公交车时间为 Y 。
 X, Y 两者独立且皆为连续之机率分布 $UNIF(0, 10)$ 。则
 X, Y 之联合 PDF 为



其他联合 PDF 的例子：
Bivariate Gaussian



联合 PDF (Joint PDF)

- 联合 PDF 亦决定了 X, Y 的联合机率分布
- 联合 PDF 跟联合 CDF 之间的关系：

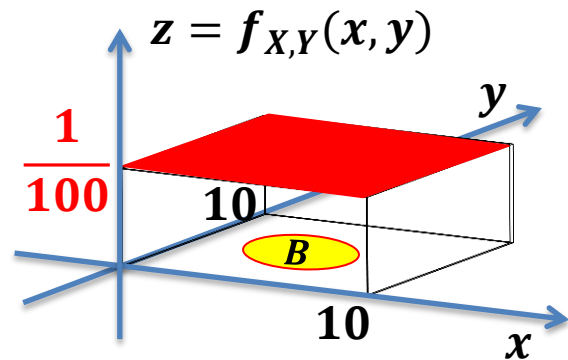
$$F_{X,Y}(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(u, v) dv du$$
$$f_{X,Y}(x, y) = \frac{\partial^2 F_{X,Y}(x, y)}{\partial x \partial y}$$



联合 PDF 的性质

- $f_{x,y}(x, y) \geq 0$
- $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx dy = 1$
- 若 X, Y 独立 $\Rightarrow f_{X,Y}(x, y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$
- 对任何事件 B ,

$$P(B) = \iint_{(x,y) \in B} f_{X,Y}(x, y) dx dy$$



本节回顾

- 何谓联合机率分布？
- 为何要看联合机率分布？
- 联合 PMF 的定义？
- 联合 CDF 的定义？
- 联合 PDF 的定义？





8-2: 边际机率分布 (MARGINAL PROBABILITY DISTRIBUTION)

第八周



已知联合 PMF，欲得个别 PMF

- Ex: X, Y 分别为小美、小丽脸书/QQ 脱机时间。联合 PMF 如下：

$p_{X,Y}(x, y)$	$X = 8$	$X = 9$	$X = 10$
$Y = 8$	0.2	0.1	0.05
$Y = 9$	0.05	0.2	0.1
$Y = 10$	0.05	0.1	0.15

- $p_X(x) = ?$ $p_Y(y) = ?$



边际 PMF (Marginal PMF)



- 已知联合 PMF $p_{X,Y}(x, y)$ ，则可求得

$p_X(x)$ 、 $p_Y(y)$ ，称之为边际 PMF

- 边际 PMF 算法：

- $p_X(x) = P(X = x) = \sum_{y=-\infty}^{\infty} P(X = x, Y = y) = \sum_{y=-\infty}^{\infty} P_{X,Y}(x, y)$

- $p_Y(y) = P(Y = y) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} P(X = x, Y = y) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} P_{X,Y}(x, y)$



边际 PDF (Marginal PDF)

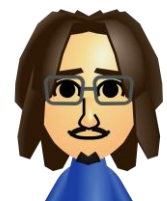
- 已知联合 PDF $f_{X,Y}(x, y)$ ，则可求得

$f_X(x)$ 、 $f_Y(y)$ ，称之为边际 PDF

- 边际 PDF 算法：

$$- f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy$$

$$- f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx$$



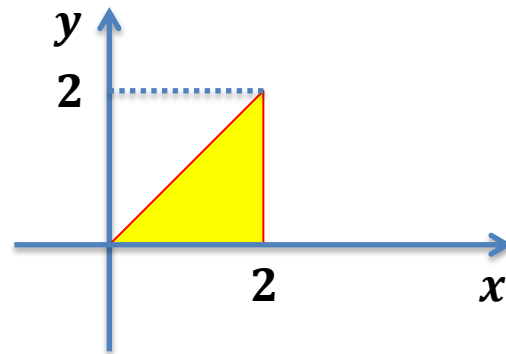
边际 PDF (Marginal PDF)

- Ex: 已知

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0.5, & \text{if } 0 \leq y \leq x \leq 2, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dy \\ &= \begin{cases} \int_0^x 0.5 dy = 0.5x & \text{if } 0 \leq x \leq 2, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases} \end{aligned}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx = \begin{cases} \int_y^2 0.5 dx = 1 - 0.5y & \text{if } 0 \leq y \leq 2, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$$



本节回顾

- 边际 PMF 的定义？怎么算？
- 边际 PDF 的定义？怎么算？





8-3: 双变量期望值

第八周



联合 PMF 下的期望值

- 回想只考虑一个离散随机变数 X 时
其任意函数 $g(X)$ 的期望值是：

$$E[g(X)] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} g(x) p_X(x)$$

- 若同时考虑两个离散随机变量 X, Y 时，他们的任意函数 $h(X, Y)$ 的期望值是

$$E[h(X, Y)] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} h(x, y) \cdot p_{X,Y}(x, y)$$



联合 PMF 下的期望值

- E_X : X, Y 分别为小美、小丽脸书/QQ 脱机时间。联合 PMF 如下

$p_{X,Y}(x, y)$	$X = 8$	$X = 9$	$X = 10$
$Y = 8$	0.2	0.1	0.05
$Y = 9$	0.05	0.2	0.1
$Y = 10$	0.05	0.1	0.15

- $$E[|X - Y|] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} |x - y| \cdot p_{X,Y}(x, y)$$
$$= 1 \cdot 0.05 + 2 \cdot 0.05 + 1 \cdot 0.1 + 1 \cdot 0.1 + 2 \cdot 0.05 + 1 \cdot 0.1$$
$$= 0.55$$



联合 PDF 下的期望值



- 回想只考虑一个连续随机变量 X 时
其任意函数 $g(X)$ 的期望值是：

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \cdot f_X(x) dx$$

- 若同时考虑两个连续随机变数 X, Y 时，他们的任意函数 $h(X, Y)$ 的期望值是

$$E[h(X, Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h(x, y) \cdot f_{X,Y}(x, y) dx dy$$



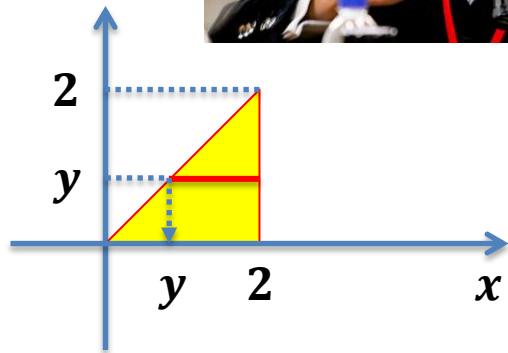
联合 PDF 下的期望值

- Ex : 已知 $f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0.5, & \text{if } 0 \leq y \leq x \leq 2, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$

$$E[X + Y] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x + y) \cdot f_{X,Y}(x,y) dx dy$$

$$= \int_0^2 \int_y^2 (x + y) \cdot 0.5 dx dy$$

$$= \int_0^2 \left[\frac{x^2}{4} + \frac{xy}{2} \right]_y^2 dy = \int_0^2 \left(1 + y - \frac{3}{4}y^2 \right) dy = \left[y + \frac{y^2}{2} - \frac{3}{12}y^3 \right]_0^2 = 2 + 2 - 2 = 2$$



期望值的性质

- $E[\alpha h_1(X, Y) + \beta h_2(X, Y)] = \alpha E[h_1(X, Y)] + \beta E[h_2(X, Y)]$

证明 (离散) :

$$\begin{aligned} & E[\alpha h_1(X, Y) + \beta h_2(X, Y)] \\ &= \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} [\alpha h_1(x, y) + \beta h_2(x, y)] p_{X,Y}(x, y) \\ &= \underbrace{\alpha \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} h_1(x, y) p_{X,Y}(x, y)}_{\alpha E[h_1(X, Y)]} + \underbrace{\beta \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} h_2(x, y) p_{X,Y}(x, y)}_{\beta E[h_2(X, Y)]} \end{aligned}$$



期望值的性质

- $E[\alpha h_1(X, Y) + \beta h_2(X, Y)] = \alpha E[h_1(X, Y)] + \beta E[h_2(X, Y)]$

证明 (连续):

$$\begin{aligned} & E[\alpha h_1(X, Y) + \beta h_2(X, Y)] \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} [\alpha h_1(x, y) + \beta h_2(x, y)] \cdot f_{X,Y}(x, y) dx dy \\ &= \underbrace{\alpha \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h_1(x, y) \cdot f_{X,Y}(x, y) dx dy}_{\alpha E[h_1(X, Y)]} + \underbrace{\beta \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h_2(x, y) f_{X,Y}(x, y) dx dy}_{\beta E[h_2(X, Y)]} \end{aligned}$$



期望值的性质

- 若 X, Y 独立，则

$$E[g(X)h(Y)] = E[g(X)] \cdot E[h(Y)]$$

证明(离散)：

$$E[g(X)h(Y)] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} g(x) \cdot h(y) \cdot p_{X,Y}(x, y)$$

$$= \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} g(x) \cdot h(y) \cdot p_X(x) \cdot p_Y(y)$$

$$= \left[\sum_{x=-\infty}^{\infty} g(x) \cdot p_X(x) \right] \cdot \left[\sum_{y=-\infty}^{\infty} h(y) \cdot p_Y(y) \right] = E[g(X)] \cdot E[h(Y)]$$



期望值的性质

- 若 X, Y 独立，则

$$E[g(X)h(Y)] = E[g(X)] \cdot E[h(Y)]$$

证明(连续)：

$$\begin{aligned} E[g(X)h(Y)] &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \cdot h(y) f_{X,Y}(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x) h(y) f_X(x) f_Y(y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx \cdot \int_{-\infty}^{\infty} h(y) \cdot f_Y(y) dy = E[g(X)] \cdot E[h(Y)] \end{aligned}$$



Variance 相关的性质



$$\bullet \text{Var}(X + Y) = E[(X + Y - \underbrace{E[X + Y]}_{\mu_X + \mu_Y})^2]$$

$$= E[(X + Y - \mu_X - \mu_Y)^2]$$

$$= E[\underbrace{(X - \mu_X)}_A + \underbrace{(Y - \mu_Y)}_B]^2]$$

$$= E[(X - \mu_X)^2 + (Y - \mu_Y)^2 + 2(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

$$= E[(X - \mu_X)^2] + E[(Y - \mu_Y)^2] + 2E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

$$= \text{Var}(x) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$

$$\begin{aligned} \times X, Y \text{独立} &\Rightarrow 2E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] \\ &= 2E[(X - \mu_X)]E[(Y - \mu_Y)] = 0 \\ &\Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0 \\ &\Rightarrow \text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) \end{aligned}$$



本节回顾

- 期望值的定义？
- 期望值的性质？
- 两随机变量独立的话，期望值的计算？

