



機 率

台大電機系 葉丙成

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

部落格: psych.blog.ntu.edu.tw



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

本週主題概述

- 8-1: 聯合機率分佈
- 8-2: 邊際機率分佈
- 8-3: 雙變數期望值





8-1: 聯合機率分佈 (JOINT PROBABILITY DISTRIBUTION)

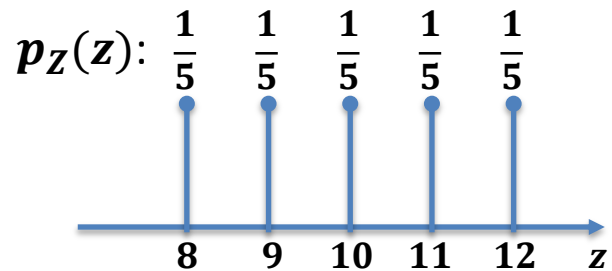
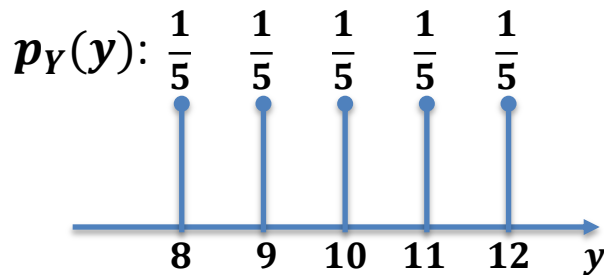
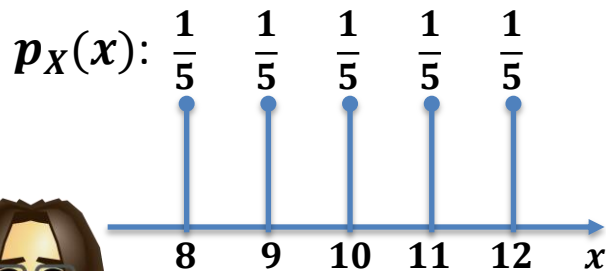
第八週



當小明出國去交換時

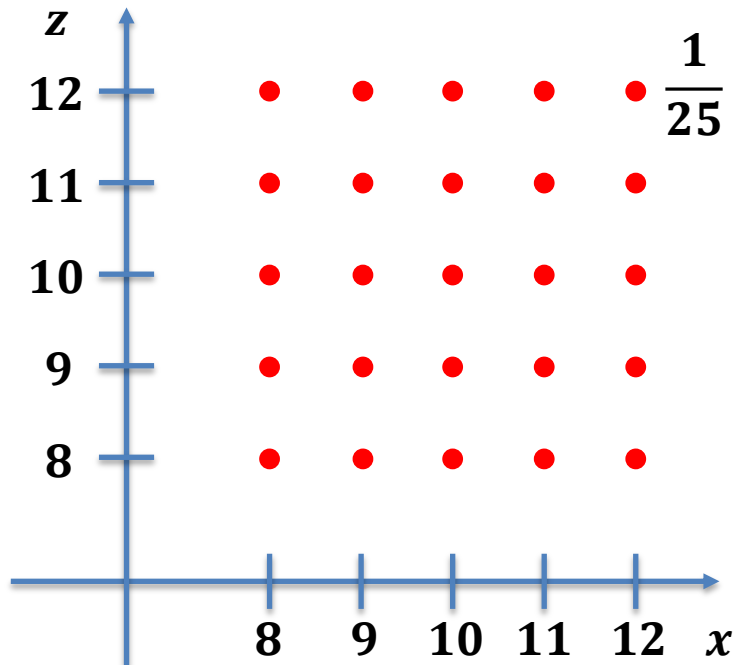


- X : 小美臉書/QQ 離線時間, $X \sim UNIF(8, 12)$
- Y : 小華臉書/QQ 離線時間, $Y \sim UNIF(8, 12)$
- Z : 小園臉書/QQ 離線時間, $Z \sim UNIF(8, 12)$
- 假設 X, Y, Z 都是離散隨機變數



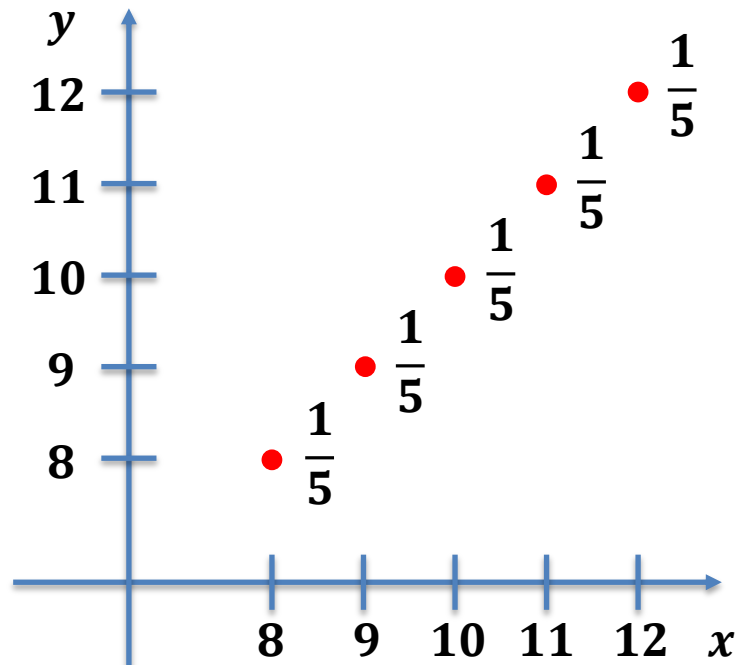
當小明出國去交換時

- 若將小美離線時間 X 與小園離線時間 Z 一起看呢？
- 畫出 $P(X = x, Z = z)$ ：



滿山盡是君雅照！

- 若將小美離線時間 X 與小園離線時間 Y 一起看呢？
- 畫出 $P(X = x, Y = y)$ ，赫然發現！



聯合機率分佈

- 同時將多個隨機變數的行為一起拿來看，我們可以看出更多以往看不到的資訊！
- 同時考慮多個隨機變數的機率分佈稱之為聯合機率分佈 (joint probability distribution)
- 聯合機率分佈亦有離散與連續的分別



聯合 PMF (Joint PMF)

- 若 X, Y 皆為離散隨機變數，我們可以定義他們的聯合PMF

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

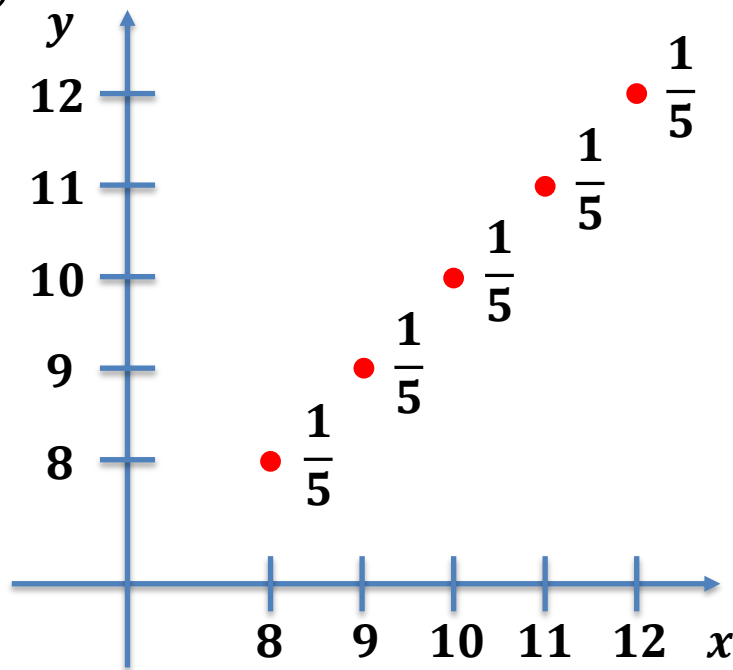
- 聯合PMF 決定了 X, Y 的聯合機率分佈



聯合 PMF (Joint PMF)

Ex: 小美離線時間 X 與小華離線時間 Y 的聯合 PMF :

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



聯合 PMF 的性質

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

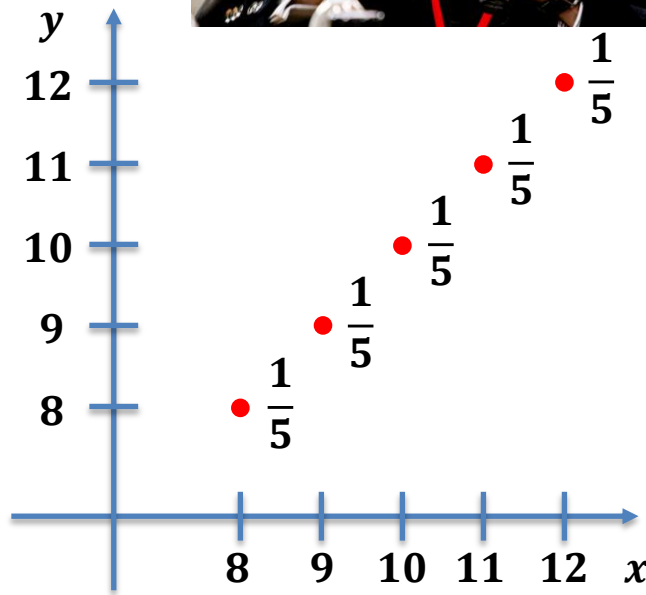
- X, Y 獨立

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

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

Ex: B : 美、華下線時間不晚於十點

$$P(B) =$$

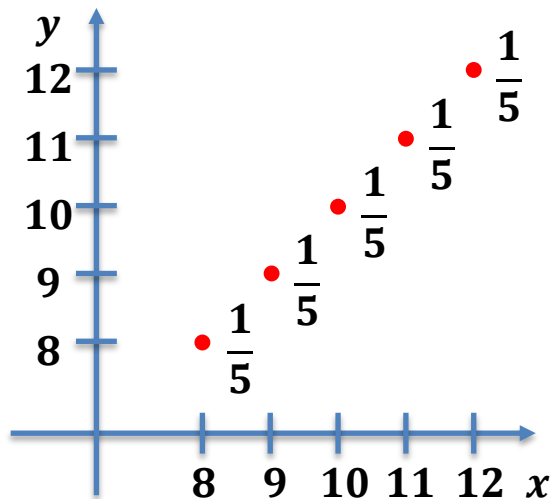


聯合 CDF (Joint CDF)

- 若考慮兩個隨機變數 X, Y 的聯合機率分佈，我們也可定義出所謂的聯合 CDF：

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

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

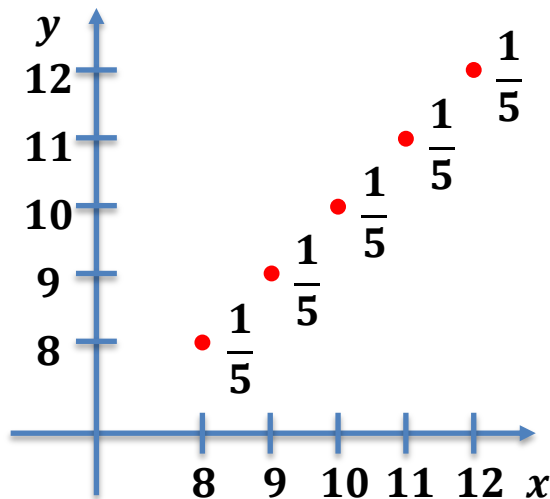


聯合 CDF (Joint CDF)

- 若考慮兩個隨機變數 X, Y 的聯合機率分佈，我們也可定義出所謂的聯合 CDF：

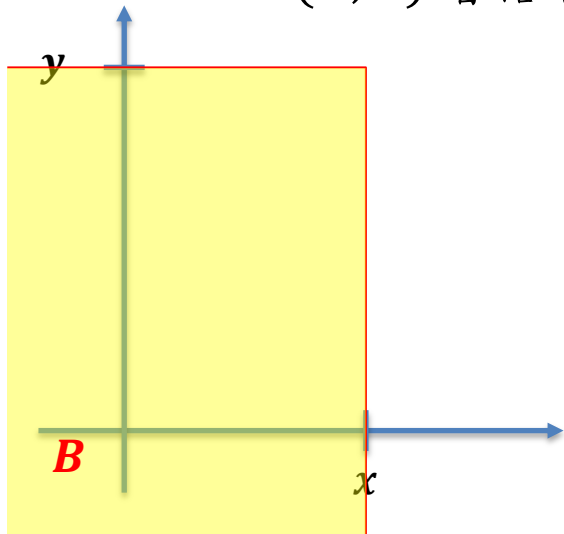
$$F_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x \text{ 且 } Y \leq y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

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



聯合 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) 會落在黃色區域的機率



1D: $F_X(x) \stackrel{\text{def}}{=} P(X \leq x)$
= (X, Y) 會落在黃色區域的機率



聯合 CDF 的性質



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

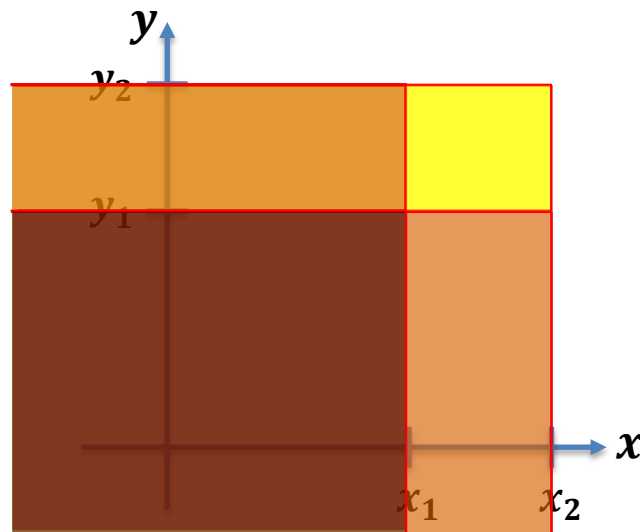
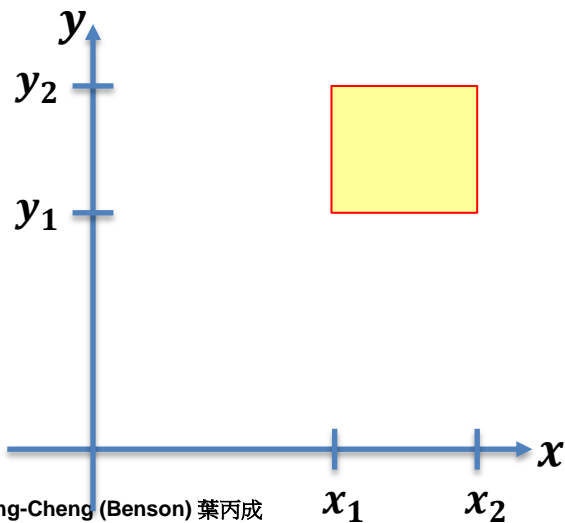


聯合 CDF 的性質

- 四方格性質：

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

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

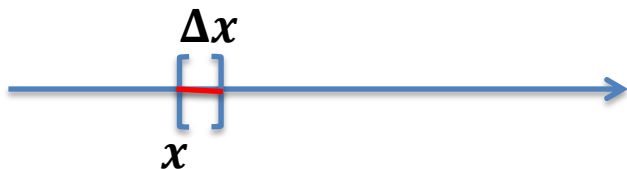


若 X, Y 皆為連續隨機變數怎辦？



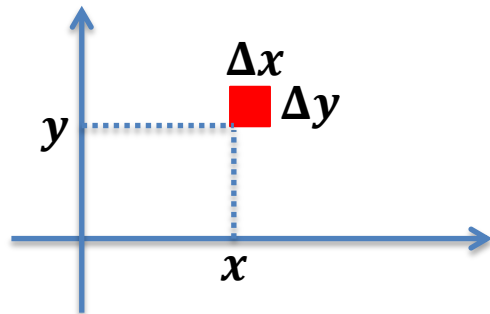
- 回想之前一個變數時PDF怎麼定義？

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



- 如何延伸到兩個變數的情況？

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



聯合 PDF (Joint PDF)

- 若 X, Y 皆為連續隨機變數，我們可以定義聯合 PDF：

$$\begin{aligned} f_{X,Y}(x,y) &= \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{P((X,Y) \in \blacksquare)}{\Delta x \Delta y} \\ &= \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{P(x < X \leq x + \Delta x \text{ 且 } y < Y \leq y + \Delta y)}{\Delta x \Delta y} \\ &= \end{aligned}$$



聯合 PDF (Joint PDF)

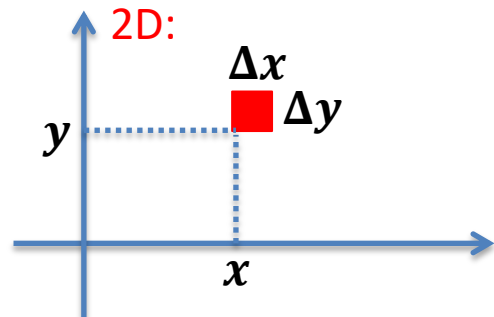
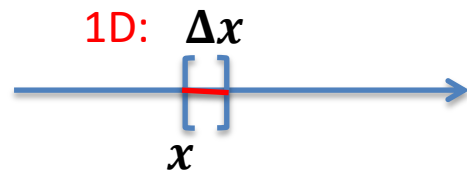
- $$f_{X,Y}(x, y) = \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta y} \left[\frac{\partial F_{X,Y}(x, y + \Delta y)}{\partial x} - \frac{\partial F_{X,Y}(x, y)}{\partial x} \right]$$

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

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

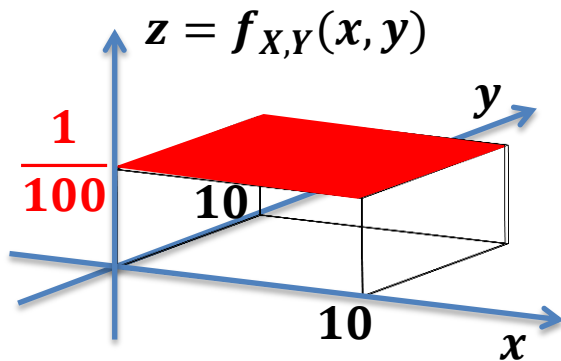
- 1D: Δx 極小時 $\Rightarrow P(X \in [x, x + \Delta x]) \approx f_X(x) \cdot \Delta x$

- 2D: $\Delta x, \Delta y$ 極小時 $\Rightarrow P((X, Y) \in \blacksquare) \approx f_{X,Y}(x, y) \cdot \Delta x \cdot \Delta y$

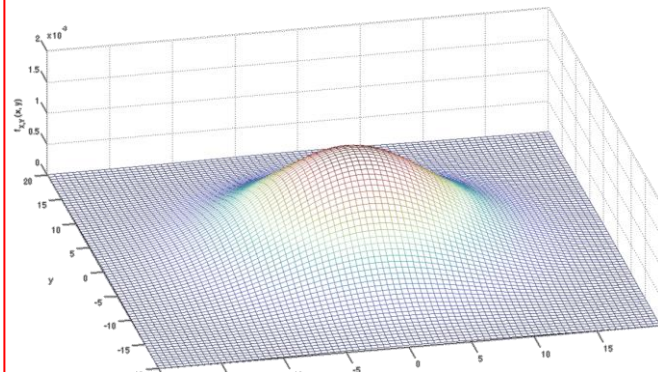


聯合 PDF

Ex：小美等公車時間為 X ，小園等公車時間為 Y
 X, Y 兩者獨立且皆為連續之機率分佈 $UNIF(0, 10)$ 。則
 X, Y 之聯合 PDF 為



其他聯合 PDF 的例子：
Bivariate Gaussian



聯合 PDF (Joint PDF)

- 聯合 PDF 亦決定了 X, Y 的聯合機率分佈
- 聯合 PDF 跟聯合 CDF 之間的關係：

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

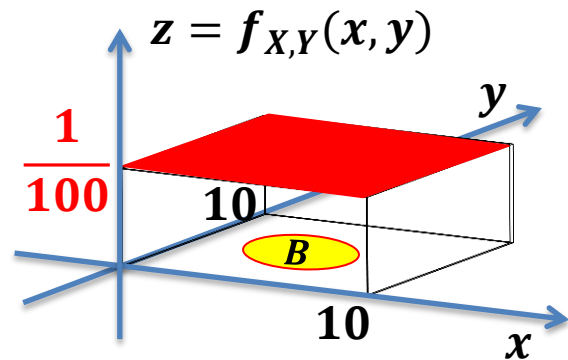
$$f_{X,Y}(x, y) = \frac{\partial^2 F_{X,Y}(x, y)}{\partial x \partial y}$$



聯合 PDF 的性質

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

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



本節回顧

- 何謂聯合機率分佈？
- 為何要看聯合機率分佈？
- 聯合 PMF 的定義？
- 聯合 CDF 的定義？
- 聯合 PDF 的定義？





8-2: 邊際機率分佈 (MARGINAL PROBABILITY DISTRIBUTION)

第八週



已知聯合 PMF，欲得個別 PMF

- Ex: X, Y 分別為小美、小麗臉書/QQ 離線時間。聯合 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

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



邊際 PMF (Marginal PMF)

- 已知聯合 PMF $p_{X,Y}(x, y)$ ，則可求得
 $p_X(x)$ 、 $p_Y(y)$ ，稱之為邊際 PMF
- 邊際 PMF 算法：
 - $p_X(x) =$
 - $p_Y(y) =$



邊際 PDF (Marginal PDF)

- 已知聯合 PDF $f_{X,Y}(x, y)$ ，則可求得

$f_X(x)$ 、 $f_Y(y)$ ，稱之為邊際 PDF

- 邊際 PDF 算法：

- $f_X(x) =$

- $f_Y(y) =$



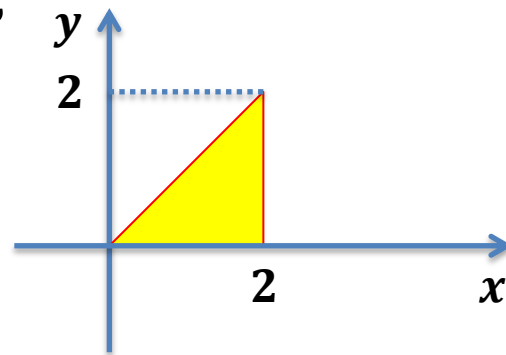
邊際 PDF (Marginal PDF)

- Ex: 已知

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

- $f_X(x) =$

- $f_Y(y) =$



本節回顧

- 邊際 PMF 的定義？怎麼算？
- 邊際 PDF 的定義？怎麼算？





8-3: 雙變數期望值

第八週



聯合 PMF 下的期望值

- 回想只考慮一個離散隨機變數 X 時
其任意函數 $g(X)$ 的期望值是：

$$E[g(X)] =$$

- 若同時考慮兩個離散隨機變數 X, Y 時，他們的任意函數 $h(X, Y)$ 的期望值是

$$E[h(X, Y)] =$$



聯合 PMF 下的期望值

- E_X : X, Y 分別為小美、小麗臉書/QQ 離線時間。聯合 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

- $E[|X - Y|] =$



聯合 PDF 下的期望值

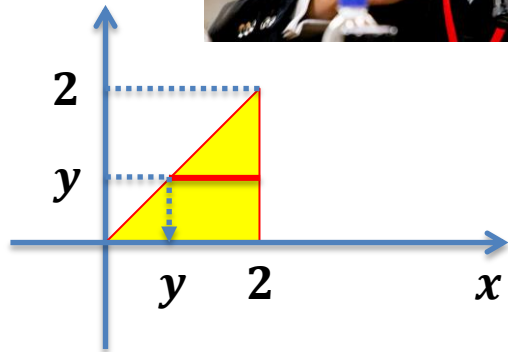
- 回想只考慮一個連續隨機變數 X 時
其任意函數 $g(X)$ 的期望值是：
 $E[g(X)] =$
- 若同時考慮兩個連續隨機變數 X, Y 時，他們的任意函數 $h(X, Y)$ 的期望值是
 $E[h(X, Y)] =$



聯合 PDF 下的期望值

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

$$E[X + Y] =$$



期望值的性質

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

證明 (離散) :

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

$$= \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} [\alpha h_1(x, y) + \beta h_2(x, y)] p_{X,Y}(x, y)$$

=



期望值的性質

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

證明 (連續) :

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



期望值的性質

- 若 X, Y 獨立，則

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

證明(離散)：

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

=



期望值的性質

- 若 X, Y 獨立，則

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

證明(連續)：

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



Variance 相關的性質

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

=

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



本節回顧

- 期望值的定義？
- 期望值的性質？
- 兩隨機變數獨立的話，期望值的計算？

