



# 機 率

---

台大電機系 葉丙成

微博: [weibo.com/yehbo](http://weibo.com/yehbo) 臉書: [facebook.com/prof.yeh](https://facebook.com/prof.yeh)

部落格: [pcyeh.blog.ntu.edu.tw](http://pcyeh.blog.ntu.edu.tw)



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

# 本週主題概述

---

- 9-1: 隨機變數之和
- 9-2: MGF
- 9-3: 多個隨機變數和
- 9-4: 中央極限定理 (萬佛朝宗)





# 9-1: 隨機變數之和

---

第九週



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

# $Z = X + Y$ 的機率分佈？

- Ex: 老張麵店只賣牛肉麵跟豆腐腦已知每天的麵銷量  $X$  碗與豆腐腦銷量  $Y$  碗的聯合機率分佈  $p_{X,Y}(x,y)$   
兄弟們約老張收攤後喝酒小聚。老婆規定老張洗完碗後才能赴約。  
請問老張洗碗數量的機率分佈是？



# $Z = X + Y$ 的機率分佈？

- Ex: 小明寫國文作業的時間  $X$  與算術作業  $Y$  的聯合機率分佈  $f_{X,Y}(x,y)$ 。兄弟們約小明喝酒小聚  
老媽規定小明寫完作業後才能赴約。請問小明兄弟要等多久時間的機率分佈是？



# 若 $X, Y$ 獨立？

- 離散： $Z = X + Y$

$$p_Z(z) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(x, z-x) = \overbrace{\sum_{x=-\infty}^{\infty} p_X(x) \cdot p_Y(z-x)}^{\text{discrete convolution}} = \underbrace{\sum_{y=-\infty}^{\infty} p_X(z-y) \cdot p_Y(y)}_{\text{discrete convolution}} \\ = \boxed{p_X(z) * p_Y(z)}$$

- 連續： $Z = X + Y$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, z-x) dx = \overbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx}^{\text{continuous convolution}} = \overbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy}^{\text{continuous convolution}} \\ = \boxed{f_X(z) * f_Y(z)}$$



# 如果有不只兩個隨機變數？

- $X = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$  ,

若  $X_1, \dots, X_n$  獨立

(離散):  $p_X(x) =$

(連續):  $f_X(x) =$

很複雜，怎麼辦？ MGF





# 9-2: MGF (MOMENT GENERATING FUNCTION)

---

第九週

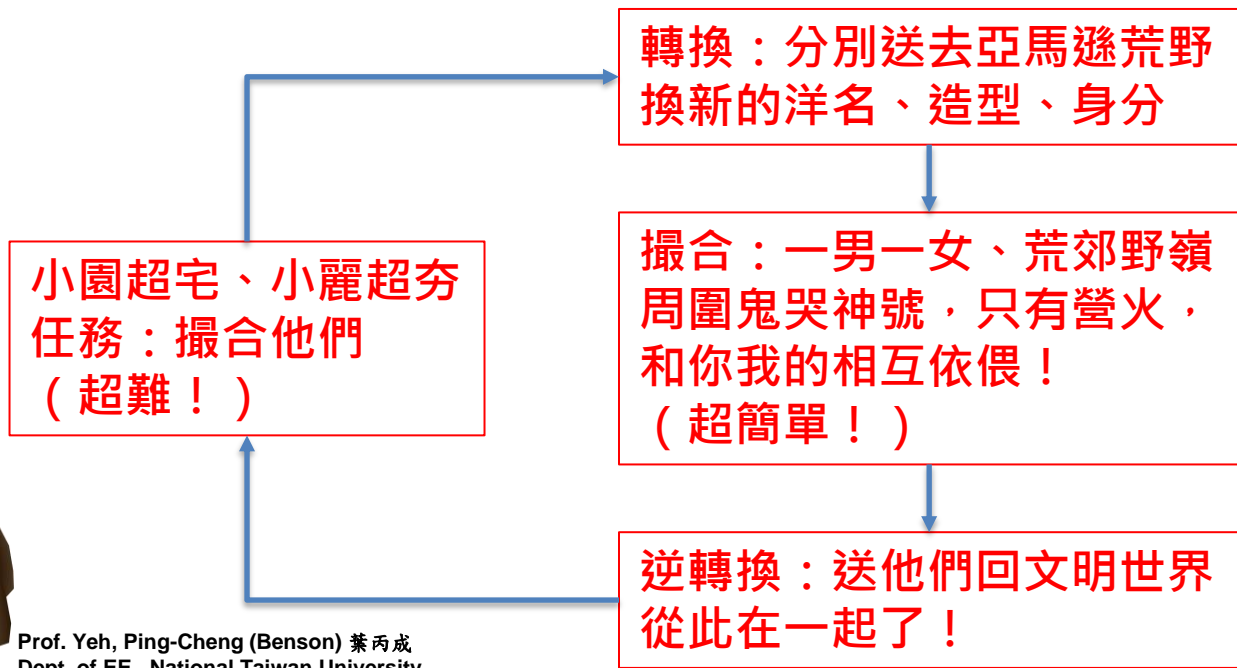


Prof. Yeh, Ping-Cheng (Benson) 葉丙成  
Dept. of EE, National Taiwan University



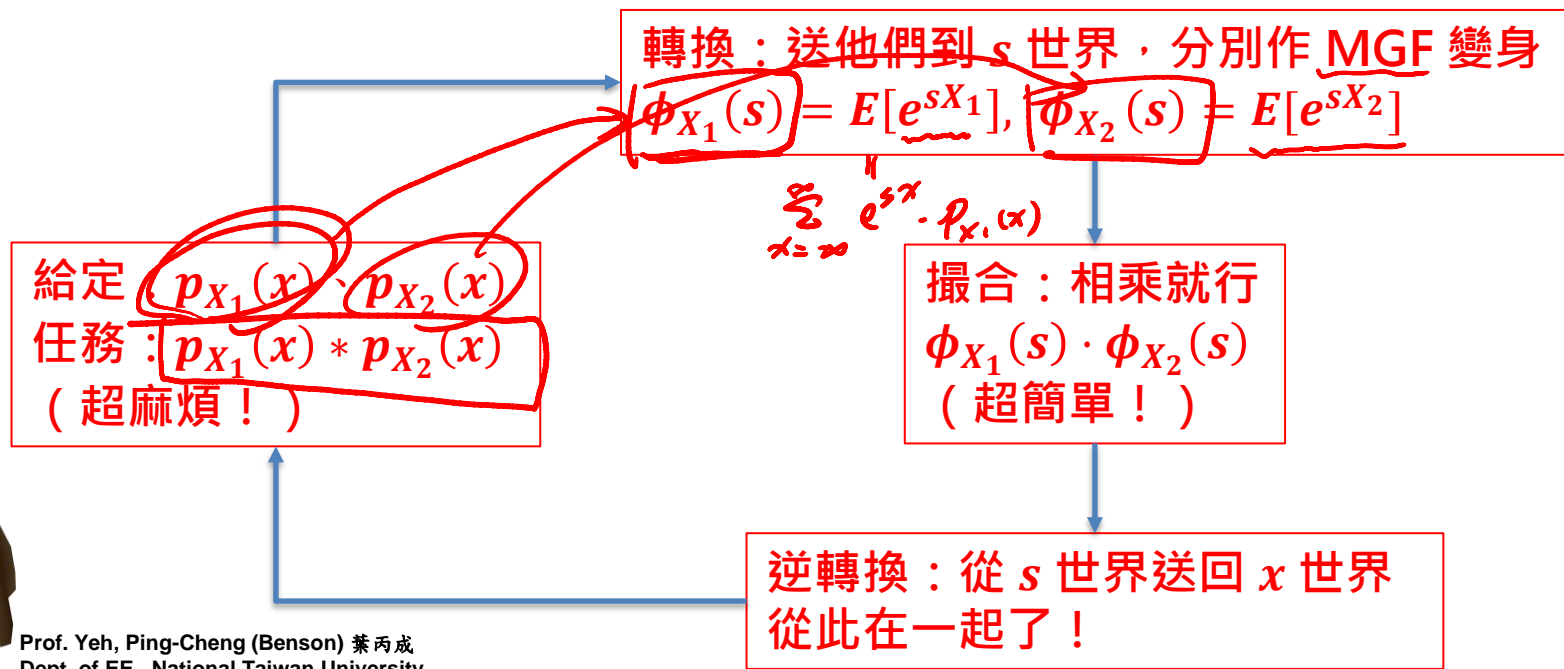
# Convolution 很不好算，怎辦？

- 先看個例子吧！辛苦的紅娘業



# Convolution 很不好算，怎辦？

- 辛苦的 convolution，有法偷懶？



# Convolution 很不好算，怎辦？

- 辛苦的 convolution，有法偷懶？



轉換：送他們到  $s$  世界，分別作 MGF 變身

$$\phi_{X_1}(s) = E[e^{sX_1}], \phi_{X_2}(s) = E[e^{sX_2}], \dots, \phi_{X_n}(s) = E[e^{sX_n}]$$

給定： $p_{X_1}(x), p_{X_2}(x), \dots, p_{X_n}(x)$   
任務： $p_{X_1}(x) * p_{X_2}(x) * \dots * p_{X_n}(x)$   
(超麻煩！)

撮合：相乘就行

$$\phi_{X_1}(s) \cdot \phi_{X_2}(s) \cdots \phi_{X_n}(s)$$

(超簡單！)

逆轉換：從  $s$  世界送回  $x$  世界  
從此在一起了！



# Convolution 很不好算，怎辦？

- 辛苦的 convolution，有法偷懶？



轉換：送他們到  $s$  世界，分別作 MGF 變身

$$\phi_{X_1}(s) = E[e^{sX_1}], \phi_{X_2}(s) = E[e^{sX_2}], \dots, \phi_{X_n}(s) = E[e^{sX_n}]$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{sx} f_{X_1}(x) dx$$

給定： $f_{X_1}(x), f_{X_2}(x), \dots, f_{X_n}(x)$   
任務： $f_{X_1}(x) * f_{X_2}(x) * \dots * f_{X_n}(x)$   
(超麻煩！)

撮合：相乘就行

$$\phi_{X_1}(s) \cdot \phi_{X_2}(s) \cdots \phi_{X_n}(s)$$

(超簡單！)

逆轉換：從  $s$  世界送回  $x$  世界  
從此在一起了！



# MGF (Moment Generation Function)

---

- MGF  $\phi_X(s)$  定義：

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] = \left\{ \right.$$

- 逆轉換怎麼做？

通常靠查表



# 我說 MGF 為什麼叫 MGF 呢？



- 還記得什麼叫 moment 嗎？ $E[X^n]$
- $\phi_X(s)$  跟 moment 有關係嗎？離散 case：

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{sx} \cdot p_X(x)$$

$$\phi'_X(s) = \frac{d}{ds} \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{sx} \cdot p_X(x) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} \underbrace{\frac{de^{sx}}{ds}}_{x \cdot e^{sx}} \cdot p_X(x) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} x \cdot e^{sx} \cdot p_X(x)$$

- $\phi'_X(0) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} x \cdot e^{0 \cdot x} \cdot p_X(x) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} x \cdot 1 \cdot p_X(x) = E[X]$
- $\phi_X^{(n)}(0) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} x^n \cdot e^{sx} \cdot p_X(x)|_{s=0} = \sum_{x=-\infty}^{\infty} x^n \cdot p_X(x) = E[X^n]$



# 我說 MGF 為什麼叫 MGF 呢？



- 還記得什麼叫 moment 嗎？ $E[X^n]$
- $\phi_X(s)$  跟 moment 有關係嗎？連續 case：

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{sx} \cdot f_X(x) dx$$

$$\phi'_X(s) =$$

- $\phi'_X(0) =$
- $\phi_X^{(n)}(0) =$



# MGF 的重要性質



- $Y = aX + b$

$$\begin{aligned}\phi_Y(s) &= E[e^{sY}] = E[e^{s(aX+b)}] \\ &= E[e^{saX} \cdot e^{sb}] \\ &= e^{sb} E[e^{saX}] \\ &= e^{sb} \phi_X(as)\end{aligned}$$

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}]$$





# 常見離散機率分佈之 MGF



- $X \sim \text{Bernoulli}(p)$ :  $\sum_{x=0}^1 e^{sx} p_X(x)$   
 $\phi_X(s) = E[e^{sX}] = e^{s \cdot 0} \cdot p_X(0) + e^{s \cdot 1} \cdot p_X(1)$   
 $= 1 \cdot (1-p) + e^s \cdot p = 1 - p + pe^s$
- $X \sim \text{BIN}(n, p)$ : 作  $n$  次實驗成功次數等於各實驗成功次數的總和  
 $\Rightarrow X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ ,  $X_i$  獨立,  $X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$ ,  
 $\phi_{X_i}(s) = 1 - p + pe^s$   
 $\Rightarrow \phi_X(s) = \phi_{X_1}(s) \cdot \phi_{X_2}(s) \cdots \phi_{X_n}(s) = [1 - p + pe^s]^n$



# 常見離散機率分佈之 MGF



- $X \sim \text{Geometric}(p)$ :

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{sx} p_X(x)$$

- $X \sim \text{Pascal}(k, p)$ : 看到第  $k$  次成功的花的總實驗次數等於第 1 號成功花多少次 + 第 2 號成功花多少次 + ... + 第  $k$  號成功花多少次

$$\Rightarrow X = X_1 + X_2 + \cdots + X_k, X_i \text{ 獨立}, X_i \sim \text{Geometric}(p)$$

$$\Rightarrow \phi_X(s) = E[e^{sX}] = \phi_{X_1}(s) \cdots \phi_{X_k}(s) = [\phi_{X_1}(s)]^k$$



# 常見離散機率分佈之 MGF

---

- $X \sim \text{Poisson}(\alpha)$ :

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] =$$

- $X \sim \text{UNIF}(a, b)$ :

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] =$$



# 常見連續機率分佈之 MGF



- $X \sim \text{Exponential}(\lambda)$ :

$$\underline{\phi_X(s) = E[e^{sX}] =}$$

- $X \sim \text{Erlang}(n, \lambda)$ :

$$\underline{X = X_1 + X_2 + \cdots + X_n, X_i \text{ 獨立, } [X_i \sim \text{Exponential}(\lambda)]}$$
$$\Rightarrow \phi_X(s) = E[e^{sX}] = \phi_{X_1}(s) \cdot \cdots \phi_{X_n}(s) = [\phi_{X_1}(s)]^n$$



# 常見連續機率分佈之 MGF

---

- $X \sim UNIF(a, b)$ :

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] =$$

- $X \sim Gaussian(\mu, \sigma)$ :

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] =$$





## 9-3: 多個隨機變數之和

---

第九週



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

# 獨立隨機變數之和

- $X_1, X_2, \dots$  獨立，且各自都有一模一樣的  
機率分佈，表示為

$\{X_i\}$  I.I.D.

Independently and Identically Distributed

- $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ ,  $n$  為常數，請問  $X$  的機率分佈？

離散:  $p_X(x) = p_{X_1}(x) * p_{X_1}(x) * \dots * p_{X_1}(x)$   $p_{X_1}(x)$   
連續:  $f_X(x) = f_{X_1}(x) * f_{X_1}(x) * \dots * f_{X_1}(x)$   $f_{X_1}(x)$   
 $\phi_X(s) = [\phi_{X_1}(s)]^n$   $f_{X_1}(x) = f_{X_1}(x)$



# Ex: 將太的壽司

- 壽司飯糰的理想重量是 13 公克。將太初當學徒，每次抓飯量為常態分佈，期望值是 14，標準差是 3。師父要將太每天練習作 100 個壽司才能休息，做完的壽司都得自己吃掉。請問將太每天吃的飯量的機率分佈？





# 隨機個數之獨立隨機變數和

- $X_1, X_2, \dots$  I.I.D.

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_N$$

若  $N$  本身也為隨機變數，其機率分佈已知，那  $X$  的機率分佈找的到嗎？

$N$ :  $p_N(n)$  已知

$$\phi_N(\tilde{s}) = \sum_{n=0}^{\infty} e^{\tilde{s}n} \cdot p_N(n)$$

$$\tilde{s} = \ln \phi_{X_1}(s)$$

$$\begin{aligned} \phi_X(s) &= E[e^{sX}] = E[e^{sX_1 + \dots + sX_N}] \\ &= E[\underbrace{e^{sX_1}}_{\sim} \cdot \underbrace{e^{sX_2}}_{\sim} \cdot \dots \cdot \underbrace{e^{sX_N}}_{\sim}] \\ &= E_N \left[ E[e^{sX_1}] \cdot E[e^{sX_2}] \cdot \dots \cdot E[e^{sX_N}] \right] \\ &= E_N \left[ \left[ \phi_{X_1}(s) \right]^N \right] = \sum_{n=0}^{\infty} \left[ \phi_{X_1}(s) \right]^n \cdot p_N(n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} e^{\ln(\phi_{X_1}(s))n} \cdot p_N(n) = \phi_N(\ln(\phi_{X_1}(s))) \end{aligned}$$



# Ex: 如果不景氣呢？

- 因為不景氣，師父的生意有一搭沒一搭，沒那麼多錢讓將太揮霍。每天可以練習的壽司數量是由當天生意決定的。每天可以練習的壽司數量是一個 Poisson 分佈，期望值為 75；將太功夫依然沒有長進，每次抓的飯量為常態分佈，期望值是 14，標準差是 4。請問阿明每天吃的飯量的機率分佈？





## 9-4: 中央極限定理 (萬佛朝宗)

---

第九週

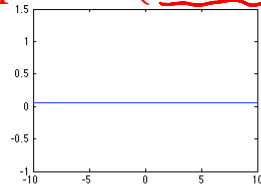


# 數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



PDF:

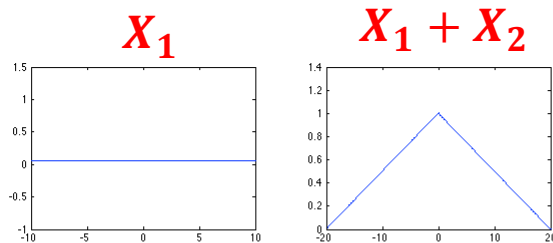
$$X_1 \sim \text{UNIF}(\underline{-10}, \underline{10})$$



# 數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



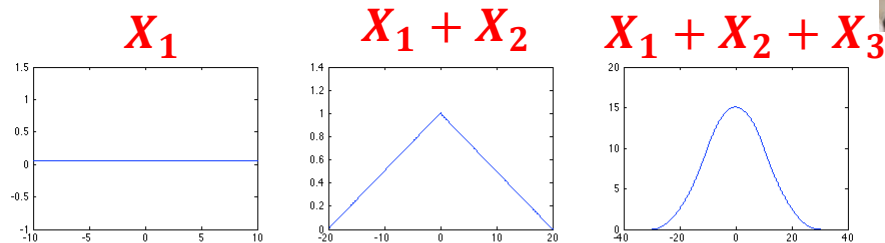
PDF:



# 數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



PDF:

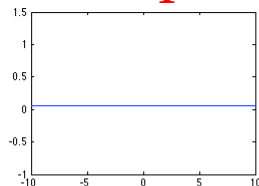


# 數個獨立 Uniform 連續隨機變數和

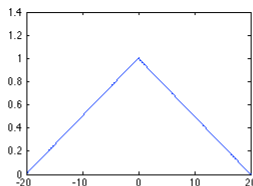


PDF:

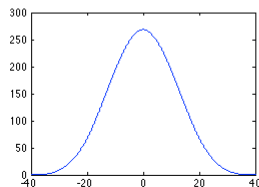
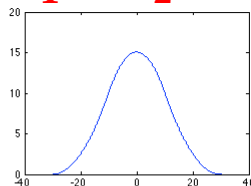
$X_1$



$X_1 + X_2$



$X_1 + X_2 + X_3$



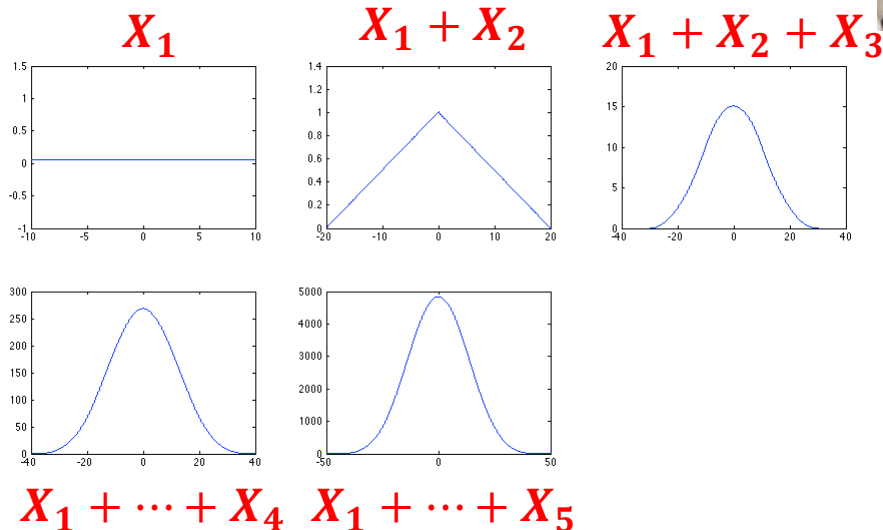
$X_1 + \dots + X_4$



# 數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



PDF:

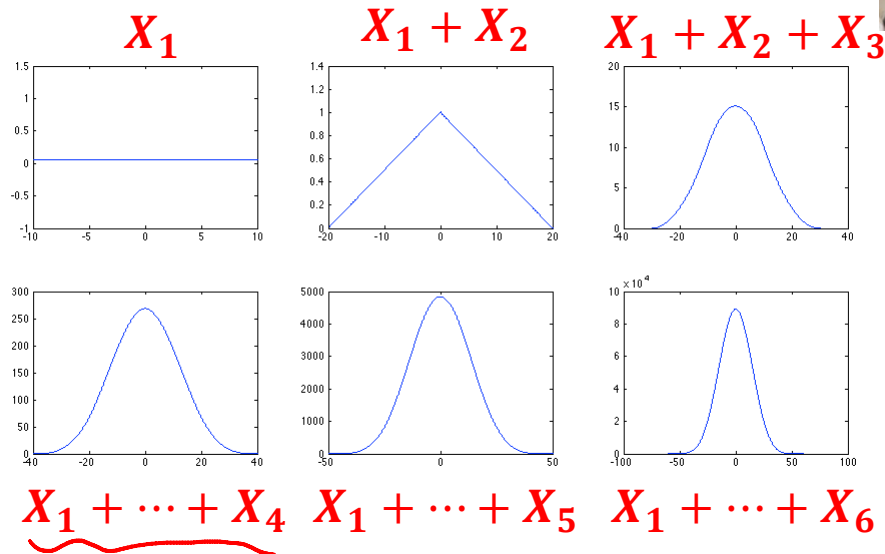




# 數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



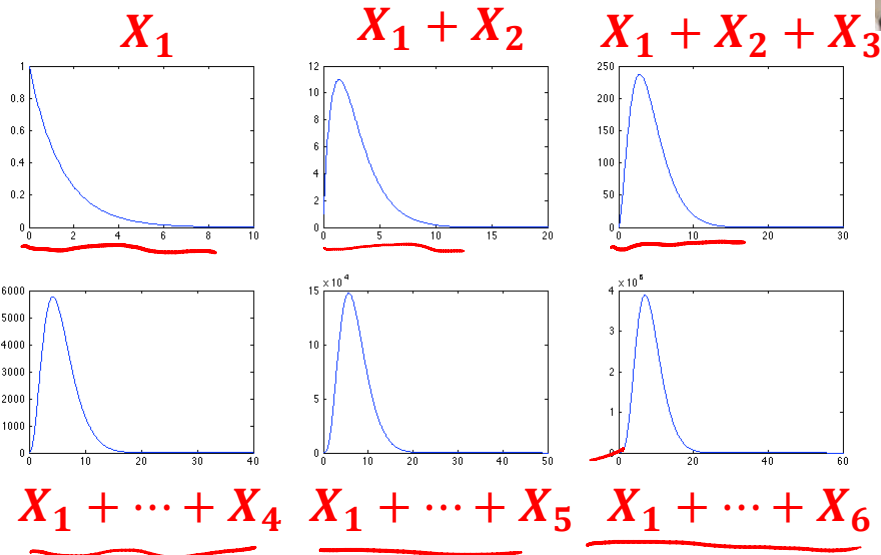
PDF:



# 數個獨立 Exponential 隨機變數和



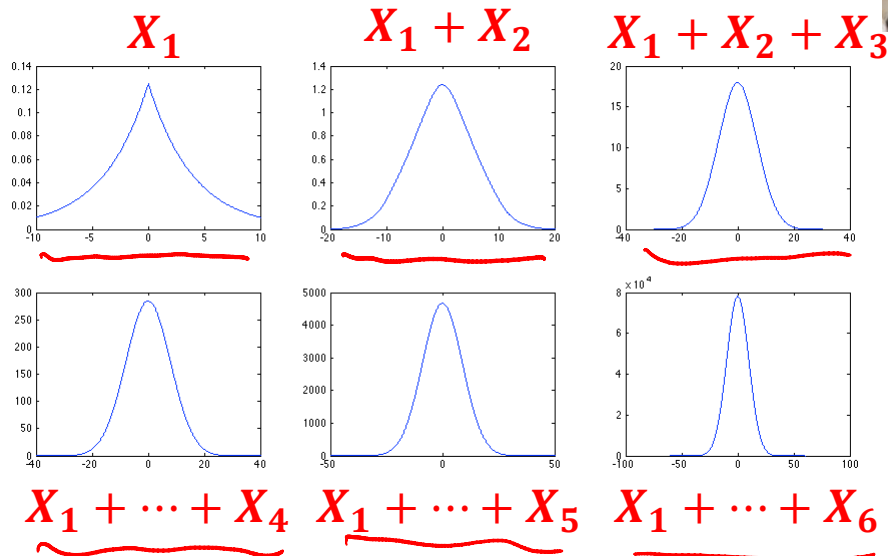
PDF:



# 數個獨立 Laplace 隨機變數和



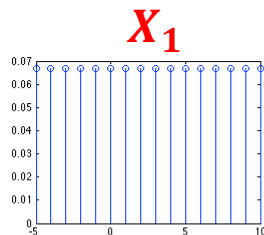
PDF:



# 數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



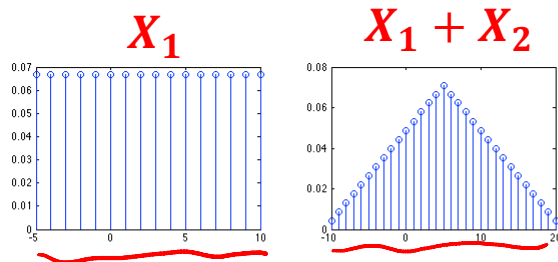
PMF:



# 數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



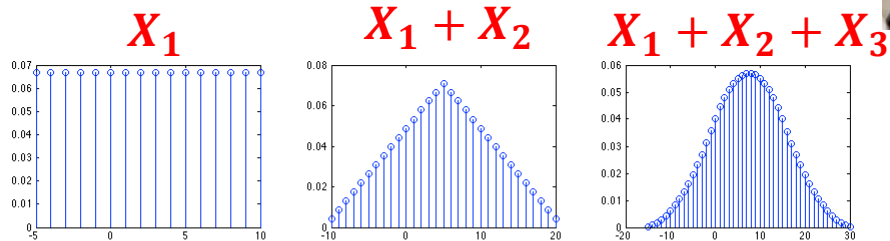
PMF:



# 數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



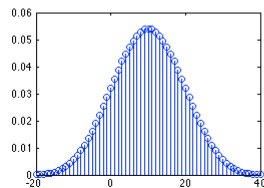
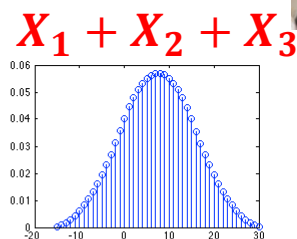
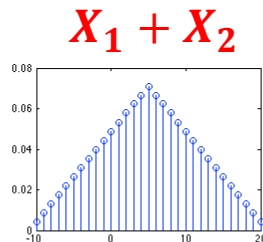
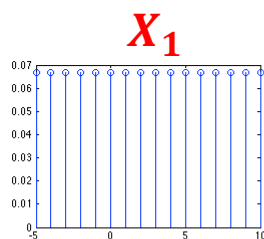
PMF:



# 數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



PMF:



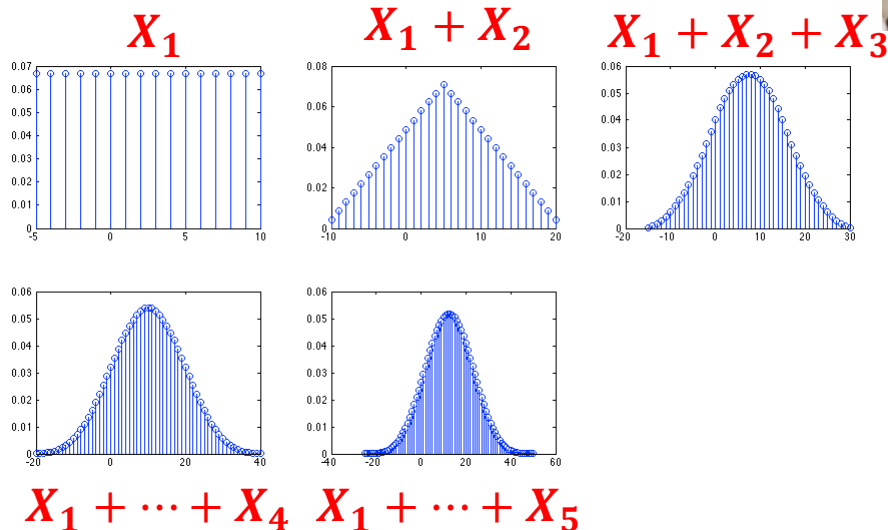
$X_1 + \dots + X_4$



# 數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



PMF:

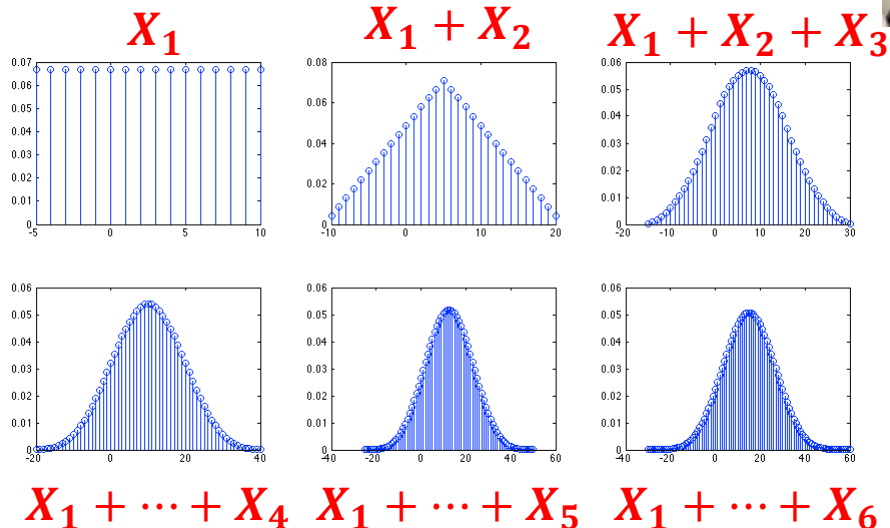




# 數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



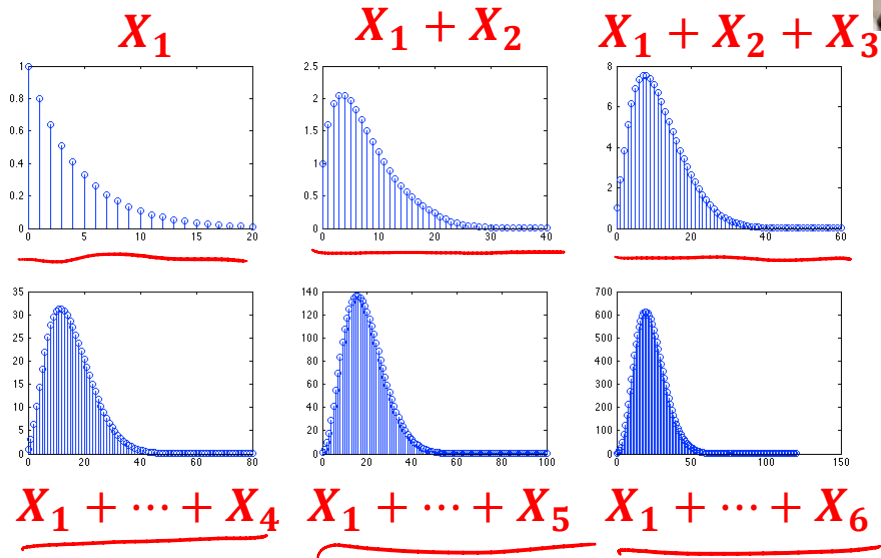
PMF:



# 數個獨立 Geometric 隨機變數和



PMF:



# 中央極限定理 (Central Limit Theorem)



- 若  $X_1, X_2, \dots, X_n$  為 *I.I.D.* ,

則當  $n$  趨近於無窮大時：

$$\underline{X} = X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim \underline{N(\mu_{X_1+X_2+\dots+X_n}, \sigma_{X_1+X_2+\dots+X_n}^2)}$$

$$\mu_{X_1+X_2+\dots+X_n} = \mu_{X_1} + \mu_{X_2} + \dots + \mu_{X_n} = \underline{n\mu_{X_1}}$$

$$\sigma_{X_1+X_2+\dots+X_n}^2 = \sigma_{X_1}^2 + \sigma_{X_2}^2 + \dots + \sigma_{X_n}^2 = \underline{n\sigma_{X_1}^2}$$



# 中央極限定理 (CLT) 的應用

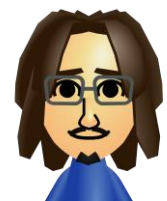


- 當要處理多個獨立的隨機變數的和時，我們可以 CLT 將其機率分佈近似為常態分佈後計算機率
- 另若某機率分佈等同於多個獨立隨機變數的和，此機率分佈便可以用常態分佈近似之，再計算機率

例： $X \sim \text{BIN}(100, 0.3)$

$$X = X_1 + X_2 + \cdots + X_{100}$$

$\{X_i\}$  I.I.D.,  $X_i \sim \text{Berinoulli}(0.3)$



# 中央極限定理 (CLT) 的應用

- Ex: 天團五五六六有百萬粉絲。每位粉絲各自獨立，但有 0.2 的機率會買天團發片的 CD。若是天團發精選輯，請問天團精選輯發售超過 200,800 張之機率為何？

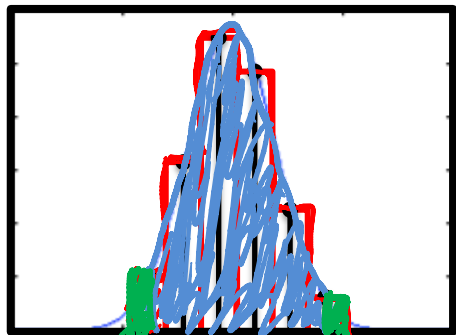


# 若 $X$ 是離散的隨機變數和...

- 我們可以算的更精確！  $X = X_1 + \dots + X_n$
- De Moivre – Laplace Formula:



$$\begin{aligned}
 P(k_1 \leq X \leq k_2) &\approx P\left(\frac{k_1 - 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}} \leq \frac{X - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}} \leq \frac{k_2 + 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}}\right) \\
 &\approx \Phi\left(\frac{k_2 + 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}}\right) - \Phi\left(\frac{k_1 - 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}}\right) \\
 &= P_X(k_1) + P_X(k_1 + 1) + \dots + P_X(k_2) \\
 &= (1 \cdot P_X(k_1)) + 1 \cdot P_X(k_1 + 1) + \dots + 1 \cdot P_X(k_2)
 \end{aligned}$$



# 若 $X$ 是離散的隨機變數和...

- Ex: 萱萱為 5566 忠實粉絲，幫粉友去 20 家店買 CD。每家店限購一張，缺貨機率 0.5。請問萱萱買到 7 張之機率為？



# 本週回顧

---

- 隨機變數的和的機率分佈？
- 為何要學MGF？
- 多個隨機變數之和如何找機率分佈？
- 中央極限定理 (萬佛朝宗)

