



機 率

台大電機系 葉丙成

微博: weibo.com/yehbo 臉書: 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

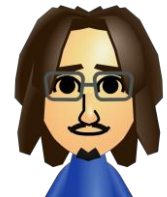
- 9-1: 隨機變數之和
- 9-2: MGF
- 9-3: 多個隨機變數和
- 9-4: 中央極限定理 (萬佛朝宗)





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？

$$\begin{aligned} \underline{p_Z(3)} &= p(\underline{X+Y=3}) = \boxed{\begin{aligned} &p_{X,Y}(\underline{1}, \underline{2}) + p_{X,Y}(\underline{2}, \underline{1}) \\ &p_{X,Y}(\underline{0}, \underline{3}) + p_{X,Y}(\underline{3}, \underline{0}) \\ &\vdots \end{aligned}} \\ &= \boxed{\sum_{x=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(\underline{x}, \underline{3-x})} \\ &= \boxed{\sum_{y=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(\underline{3-y}, \underline{y})} \\ \Rightarrow \boxed{p_Z(\underline{z})} &= \sum_{x=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(\underline{x}, \underline{z-x}) = \boxed{\sum_{y=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(\underline{z-y}, \underline{y})} \end{aligned}$$



$Z = X + Y$ 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？



$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(\underline{x}, \underline{z-x}) d\underline{x} = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(\underline{z-y}, \underline{y}) d\underline{y}$$



若 X, Y 獨立？

$$p_{X,Y}(x,y) = p_X(x) \cdot p_Y(y)$$

$$f_{X,Y}(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$$

• 離散： $Z = X + Y$

$$p_Z(z) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(x, z-x) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} p_X(x) \cdot p_Y(z-x) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} p_X(z-x) \cdot p_Y(x)$$

discrete convolution

$$= p_X(z) * p_Y(z)$$

$$p_Z(z) = \sum_{y=-\infty}^{\infty} p_X(z-y) \cdot p_Y(y)$$

discrete convolution

• 連續： $Z = X + Y$

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

continuous convolution

$$= f_X(z) * f_Y(z)$$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$$

continuous convolution



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 $\rightarrow p_{x_1+x_2}(x)$ $\rightarrow p_{x_1+x_2+x_3}(x)$

(離散): $p_X(x) = p_{X_1}(x) * p_{X_2}(x) * p_{X_3}(x) * \cdots * p_{X_n}(x)$

(連續): $f_X(x) = f_{X_1}(x) * f_{X_2}(x) * f_{X_3}(x) * \cdots * f_{X_n}(x)$

- 很複雜，怎麼辦？ MGF





9-2: MGF (MOMENT GENERATING FUNCTION)

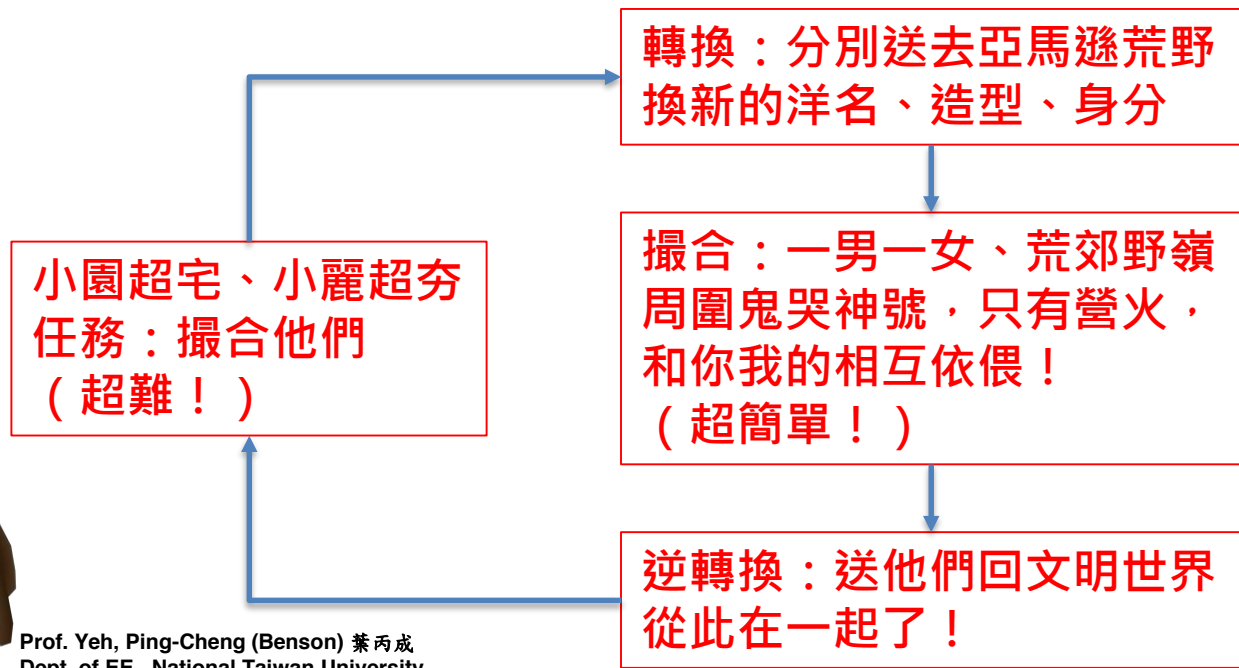
第九週



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

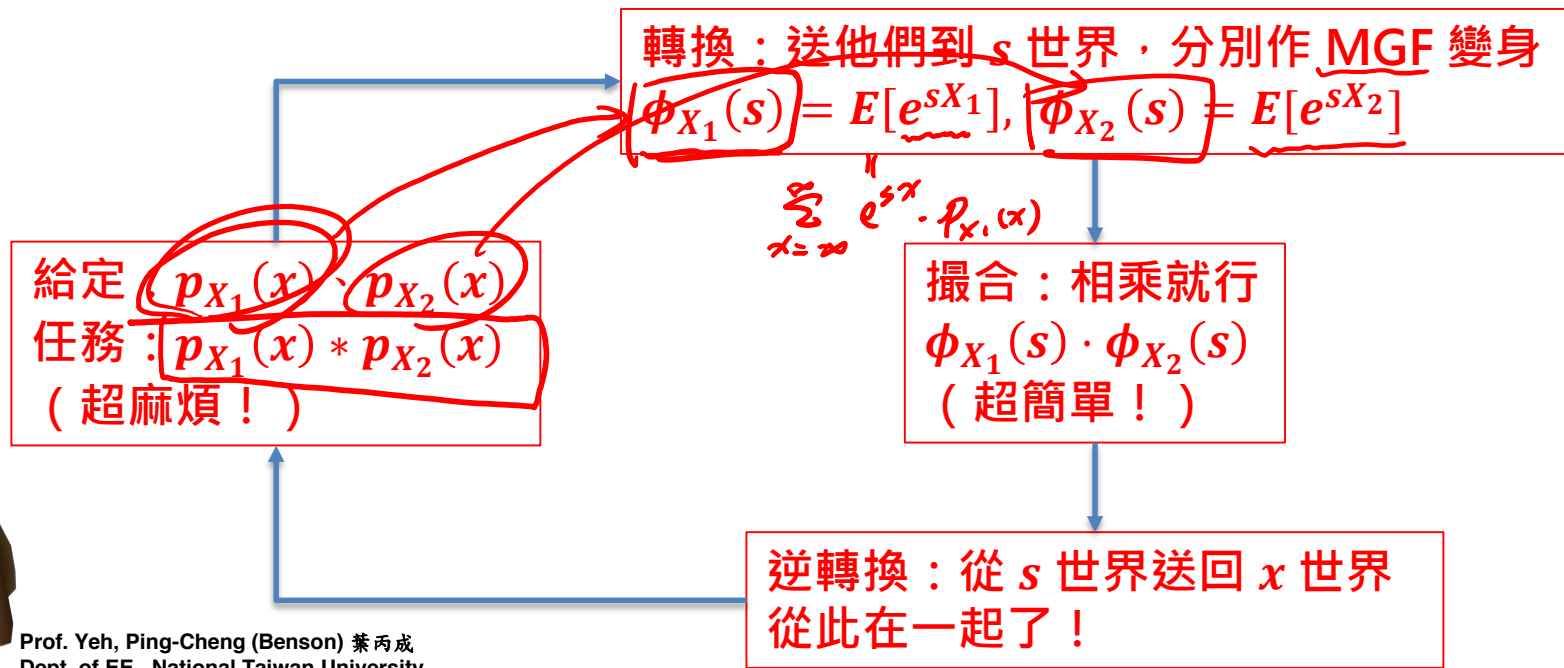
Convolution 很不好算，怎辦？

- 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：

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] = \begin{cases} \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{sx} \cdot \underbrace{p_X(x)}_{\text{(離散)}} \\ \int_{-\infty}^{\infty} e^{sx} \cdot \underbrace{f_X(x)}_{\text{(連續)}} dx \end{cases}$$

- 逆轉換怎麼做？

通常靠查表

$p_X(x)$	$\phi_X(s)$	$f_X(x)$	$\phi_X(s)$



我說 MGF 為什麼叫 MGF 呢？



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

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

$$\underline{\phi'_X(s)} = \left[\frac{d}{ds} \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{sx} \cdot p_X(x) \right] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} \left[\frac{de^{sx}}{ds} \right] p_X(x) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} x \cdot e^{sx} \cdot p_X(x)$$

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



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：

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

$$\phi'_X(s) = \left[\frac{d}{ds} \right] \int_{-\infty}^{\infty} \underbrace{e^{sx}}_{\text{circled}} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} \underbrace{\left[\frac{de^{sx}}{ds} \right]}_{\text{circled } x e^{sx}} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot \underbrace{e^{sx}}_{\text{circled}} \cdot f_X(x) dx$$

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



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



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



常見離散機率分佈之 MGF



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

$$\phi_X(s) = E[e^{sX}] = \sum_{x=1}^{\infty} e^{sx} p_X(x)$$

- $X \sim \text{Pascal}(k, p)$: 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



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？

X_i : 第 i 個壽司的飯量, $\{X_i\}$ I.I.D

↓ MGF

$$X_i \sim N(14, 9) \Rightarrow \phi_{X_i}(s) = \phi_{X_1}(s) = e^{14s + \frac{9}{2}s^2}$$

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

$$\Rightarrow \phi_X(s) = [\phi_{X_1}(s)]^{100} = [e^{14s + \frac{9}{2}s^2}]^{100} = e^{1400s + \frac{900}{2}s^2}$$

$$\Rightarrow X \sim N(1400, 900), \mu_X = 1400, \sigma_X^2 = 900$$

$N(1400, 900)$
↓
 μ
↓
 σ^2



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

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

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

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



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？

$$\begin{aligned} N &\sim \text{POI}(75) \Rightarrow \phi_N(\tilde{s}) = e^{75(e^{\tilde{s}} - 1)} \\ \bar{X} &= X_1 + X_2 + \cdots + X_N, X_1 \sim N(14, 16) \\ \Rightarrow \phi_{X_1}(s) &= e^{14s + 8s^2} \\ \phi_X(s) &= \phi_N(\ln(\phi_{X_1}(s))) = e^{75(e^{\ln(\phi_{X_1}(s))} - 1)} = e^{75(\phi_{X_1}(s) - 1)} = e^{75(e^{14s + 8s^2} - 1)} \end{aligned}$$





9-4: 中央極限定理 (萬佛朝宗)

第九週

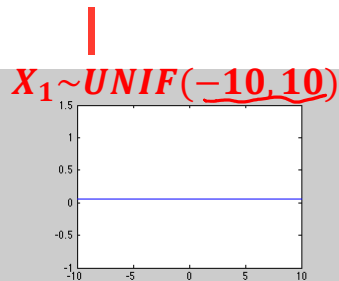


Prof. Yeh, Ping-Cheng (Benson) 葉丙成
Dept. of EE, National Taiwan University

數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



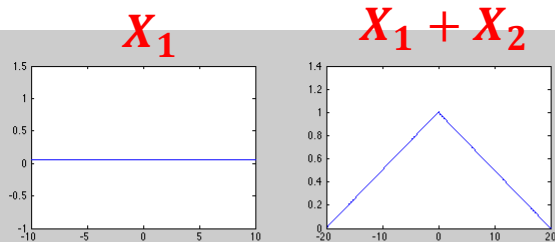
PDF:



數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



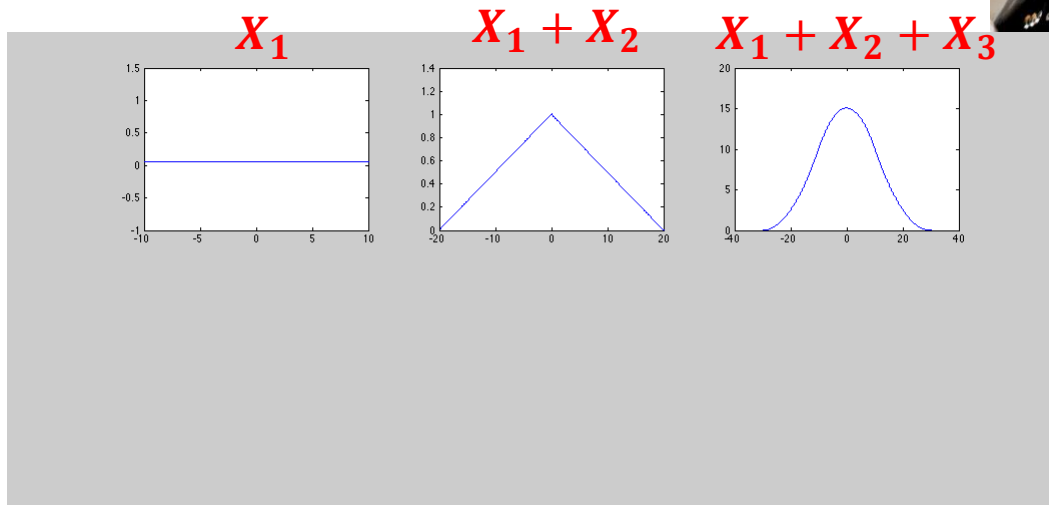
PDF:



數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



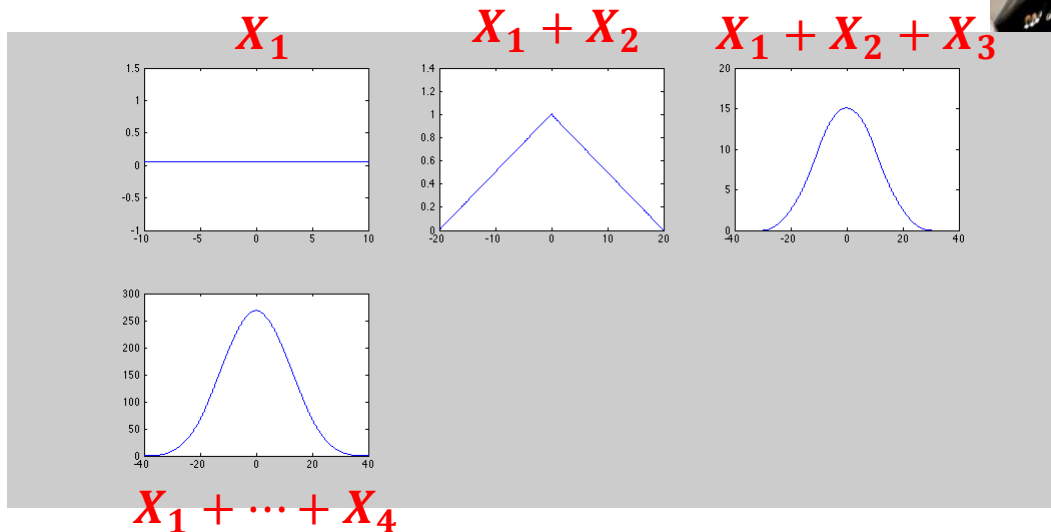
PDF:



數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



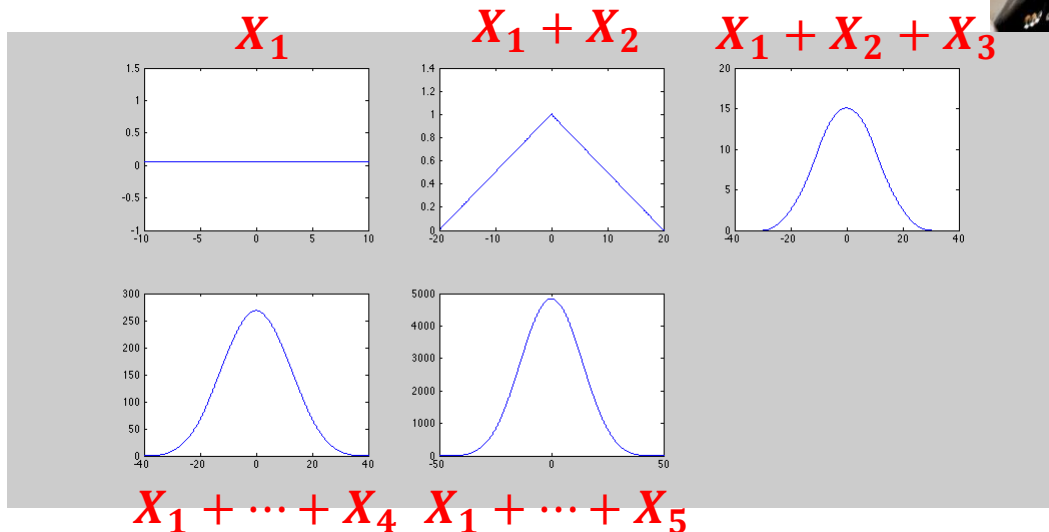
PDF:



數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



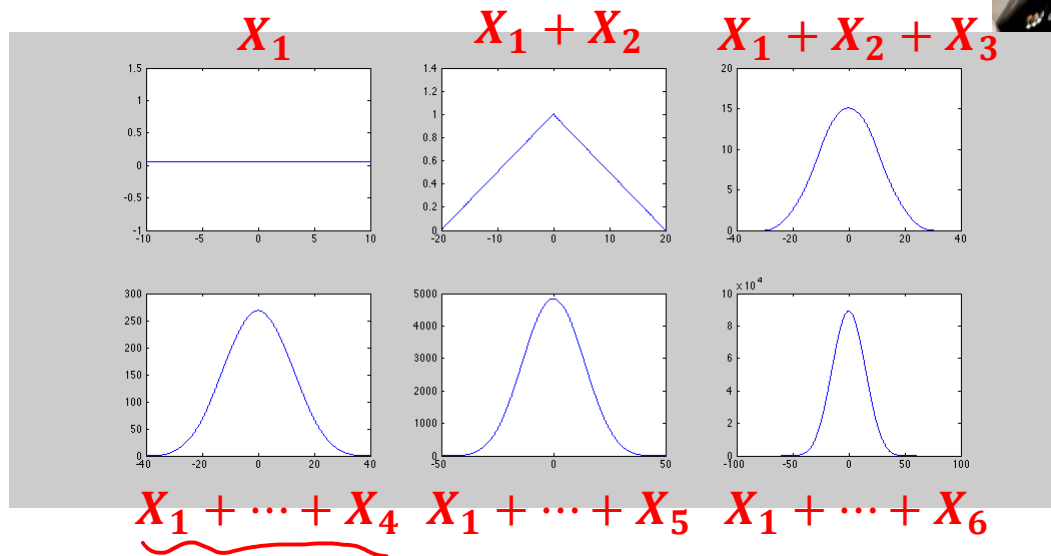
PDF:



數個獨立 Uniform 連續隨機變數和



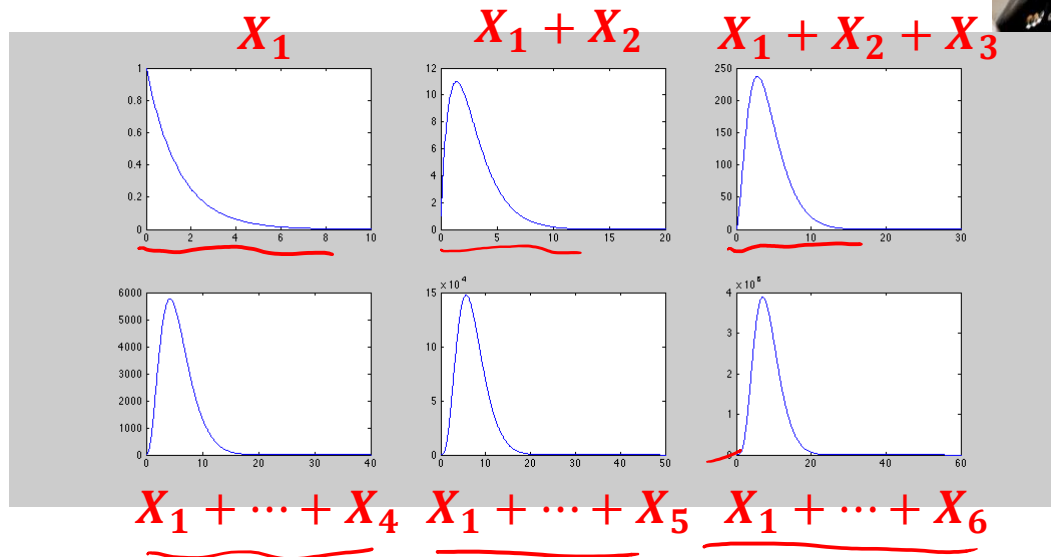
PDF:



數個獨立 Exponential 隨機變數和



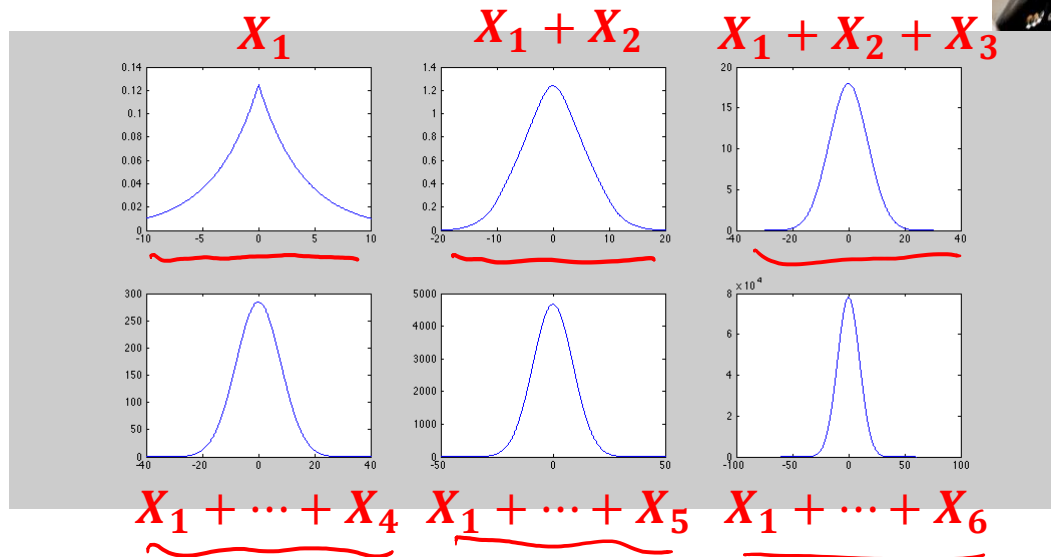
PDF:



數個獨立 Laplace 隨機變數和



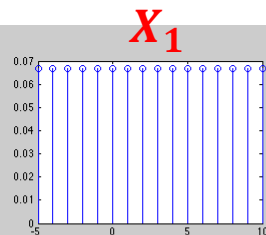
PDF:



數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



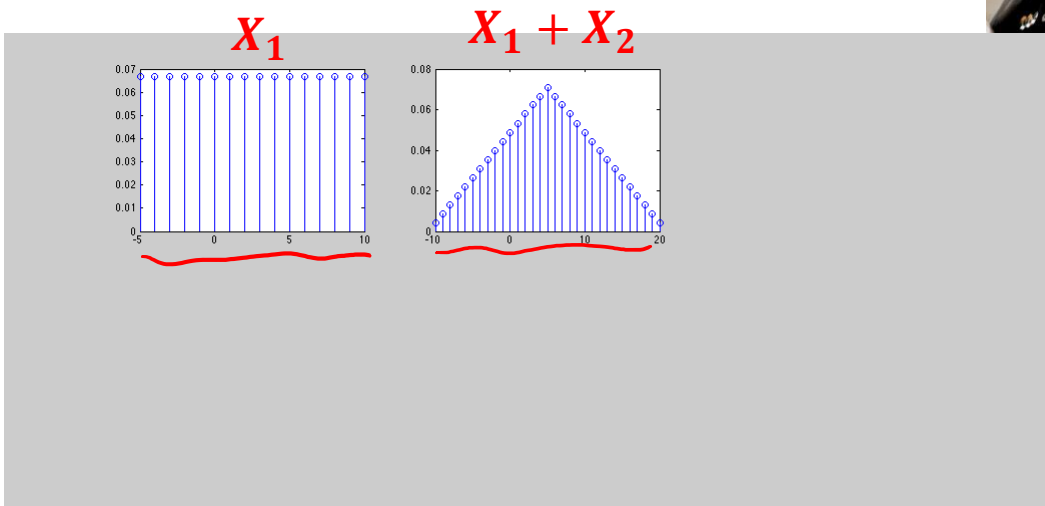
PMF:



數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



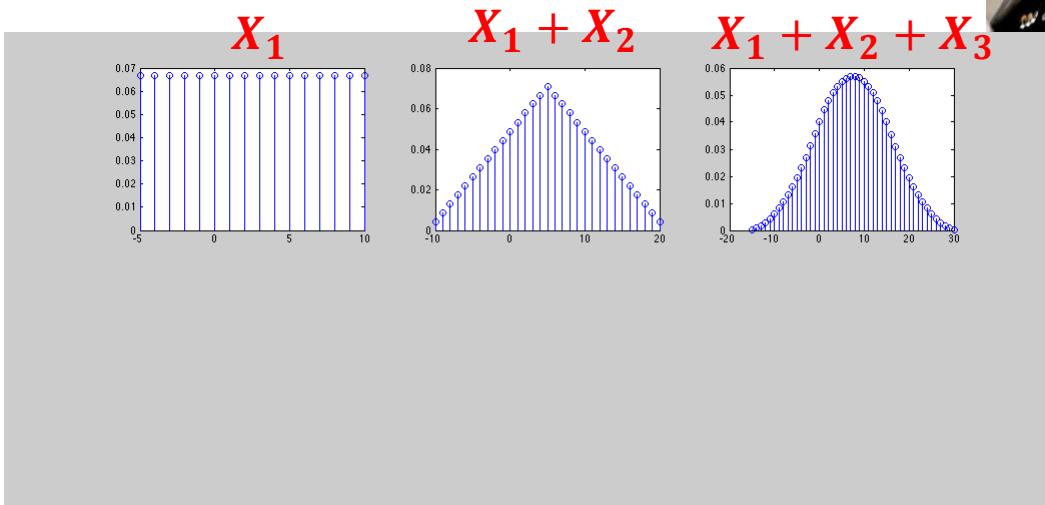
PMF:



數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



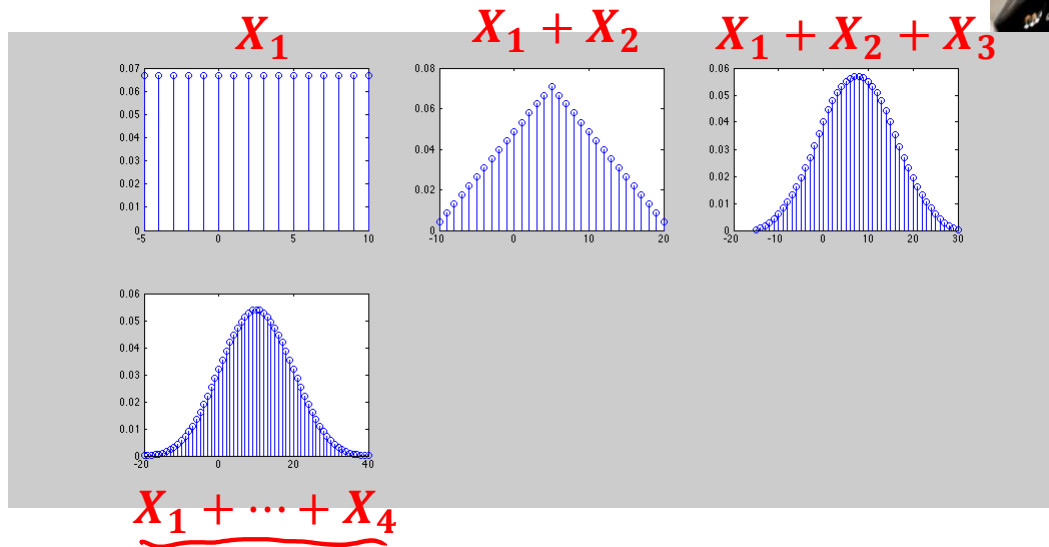
PMF:



數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



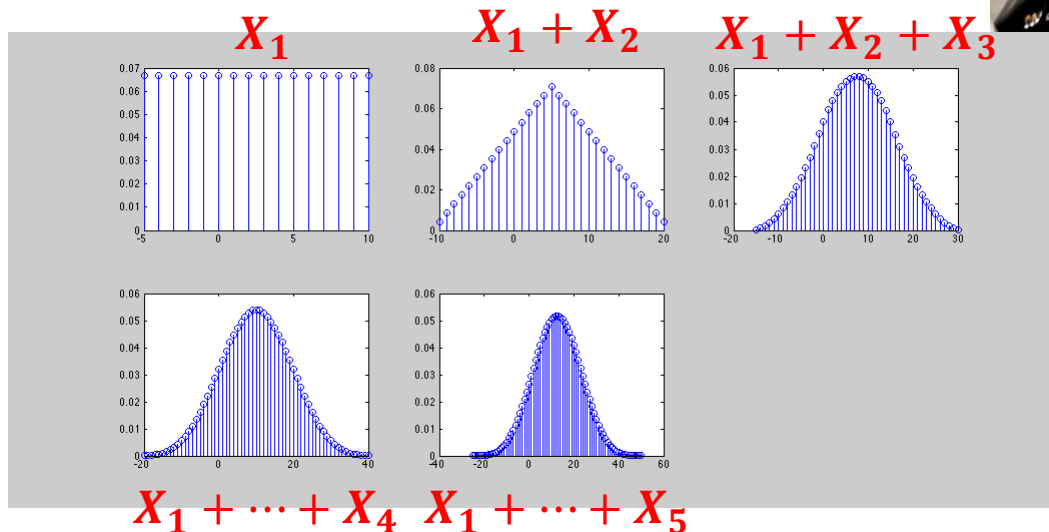
PMF:



數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



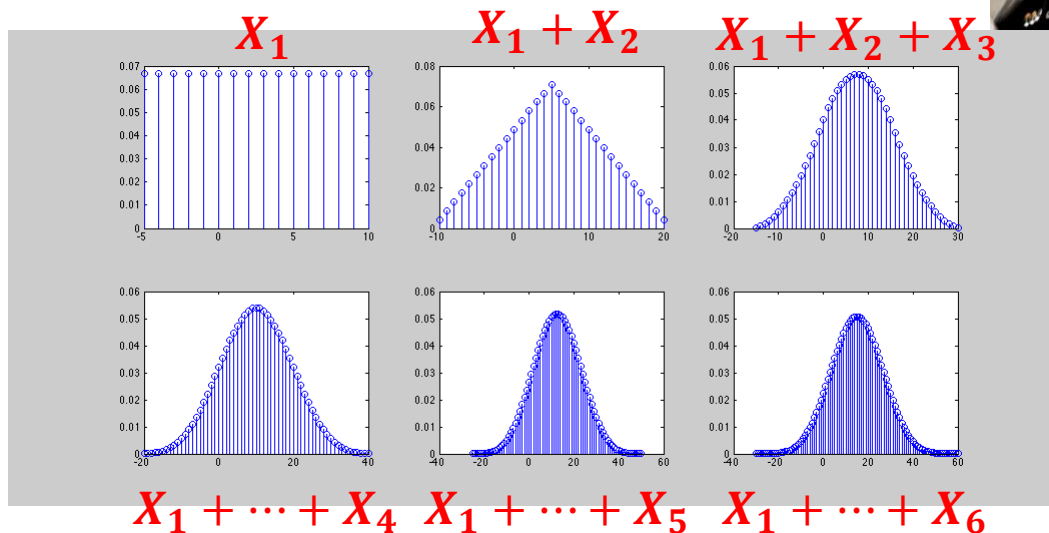
PMF:



數個獨立 Uniform 離散隨機變數和



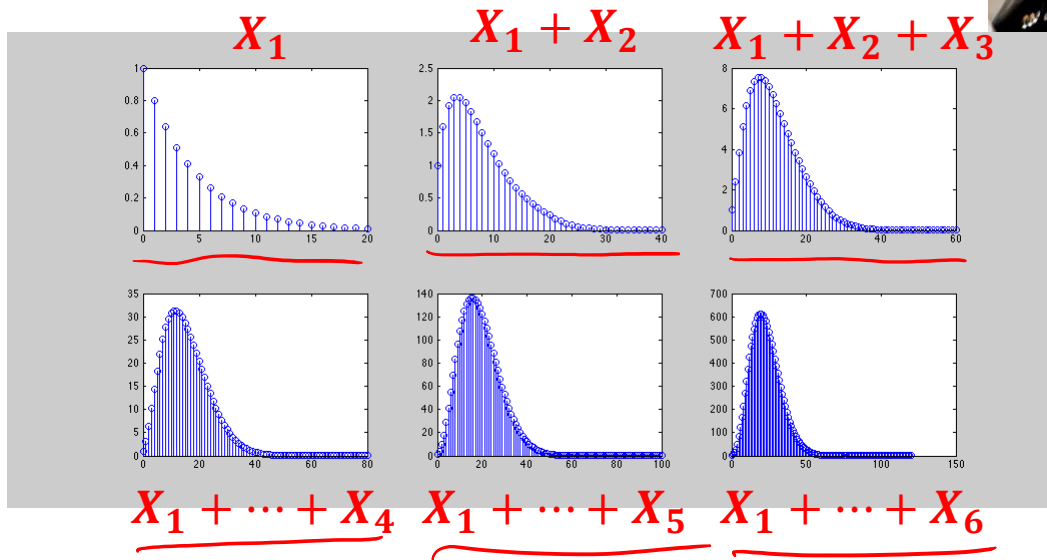
PMF:



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？

$$X \sim \text{BIN}(1000000, 0.2) \Rightarrow P(X > 200800) = \sum_{x=200801}^{10^6} \binom{1000000}{x} 0.2^x 0.8^{10^6-x}$$

$$\binom{1000000}{200801} = \frac{1000000!}{200801! 799199!}$$

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_{1000000}, X_i \sim \text{Bernoulli}(0.2) \Rightarrow \mu_{X_1} = 0.2, \sigma_{X_1}^2 = 0.16$$

$$\text{By CLT} \Rightarrow X \sim N(1000000 \cdot \mu_{X_1}, 1000000 \cdot \sigma_{X_1}^2) \Rightarrow \mu_X = 200000, \sigma_X = 400$$

$$\frac{X - \mu_X}{\sigma_X} \sim N(0,1)$$

$$P(X > 200800) = P\left(\frac{X - 200000}{400} > \frac{200800 - 200000}{400}\right) = P(Z > 2) = Q(2) \cong 0.023$$

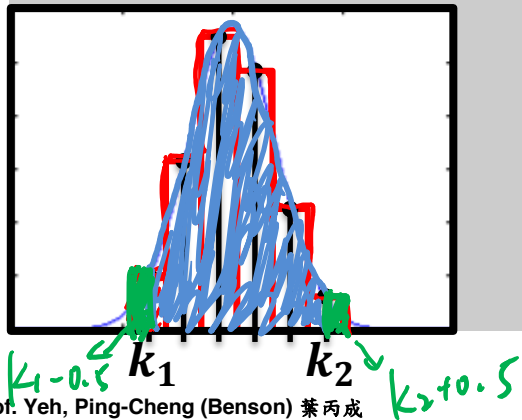


若 X 是離散的隨機變數和...

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



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



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？



$$X \sim \text{BIN}(20, 0.5) \Rightarrow p_X(7) = \binom{20}{7} \cdot 0.5^7 \cdot 0.5^{13} \in \boxed{0.0739}$$

用中央極限定理估算：

$$\begin{aligned} X &\sim \text{BIN}(20, 0.5) \Rightarrow X = X_1 + X_2 + \cdots + X_{20}, \\ \{X_i\} &\text{ I.I.D., } X_i \sim \text{Bernoulli}(0.5), \mu_{X_1} = 0.5, \sigma_{X_1}^2 = 0.25 \\ &\Rightarrow X \sim N(20 \cdot 0.5, 20 \cdot 0.25) = N(10, 5) \\ &\Rightarrow \underline{P_X(7)} = \underline{P(7 \leq X \leq 7)} = \Phi\left(\frac{7.5 - 10}{\sqrt{5}}\right) - \Phi\left(\frac{6.5 - 10}{\sqrt{5}}\right) = \boxed{0.0732} \end{aligned}$$



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)

