



# 机 率

---

台大电机系 叶丙成

微博: [weibo.com/yehbo](https://weibo.com/yehbo) 脸书: [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

# 本周主题概述

---

- 9-1: 随机变数之和
- 9-2: MGF
- 9-3: 多个随机变数和
- 9-4: 中央极限定理 (万佛朝宗)





# 9-1: 随机变数之和

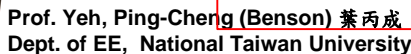
---

第九周



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

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



# $Z = X + Y$ 的机率分布？

- Ex: 小明写国文作业的时间  $X$  与算术作业  $Y$  的联合机率分布  $f_{X,Y}(x,y)$ 。兄弟们约小明喝酒小聚  
老妈规定小明写完作业后才能赴约。请问小明兄弟要等多久时间的机率分布是？



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



若  $X, Y$  独立？

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

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

• 离散： $Z = X + Y$

摺積

discrete convolution

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

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

discrete convolution

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

• 连续： $Z = X + Y$

continuous convolution

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

$$= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$

continuous convolution

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

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



# 如果有不只两个随机变量？

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

若  $X_1, \dots, X_n$  独立

(离散):  $p_X(x) = \underbrace{p_{X_1}(x) * p_{X_2}(x)}_{\rightarrow p_{X_1+X_2}(x)} * p_{X_3}(x) * \cdots * p_{X_n}(x)$

(连续):  $f_X(x) = \underbrace{f_{X_1}(x) * f_{X_2}(x)}_{\rightarrow p_{X_1+X_2+X_3}(x)} * \underbrace{f_{X_3}(x)}_{\rightarrow p_{X_1+X_2+X_3}(x)} * \cdots * \underbrace{f_{X_n}(x)}$

- 很复杂，怎么办？MGF





# 9-2: MGF (MOMENT GENERATING FUNCTION)

---

第九周

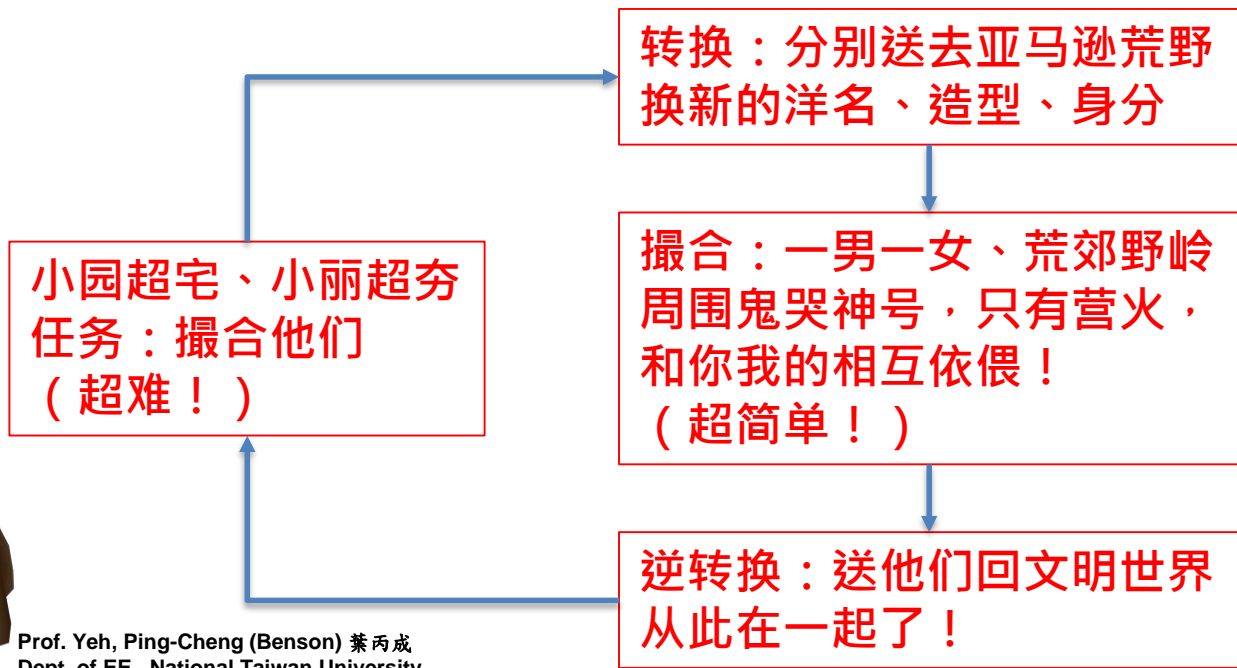


Prof. Yeh, Ping-Cheng (Benson) 葉丙成  
Dept. of EE, National Taiwan University



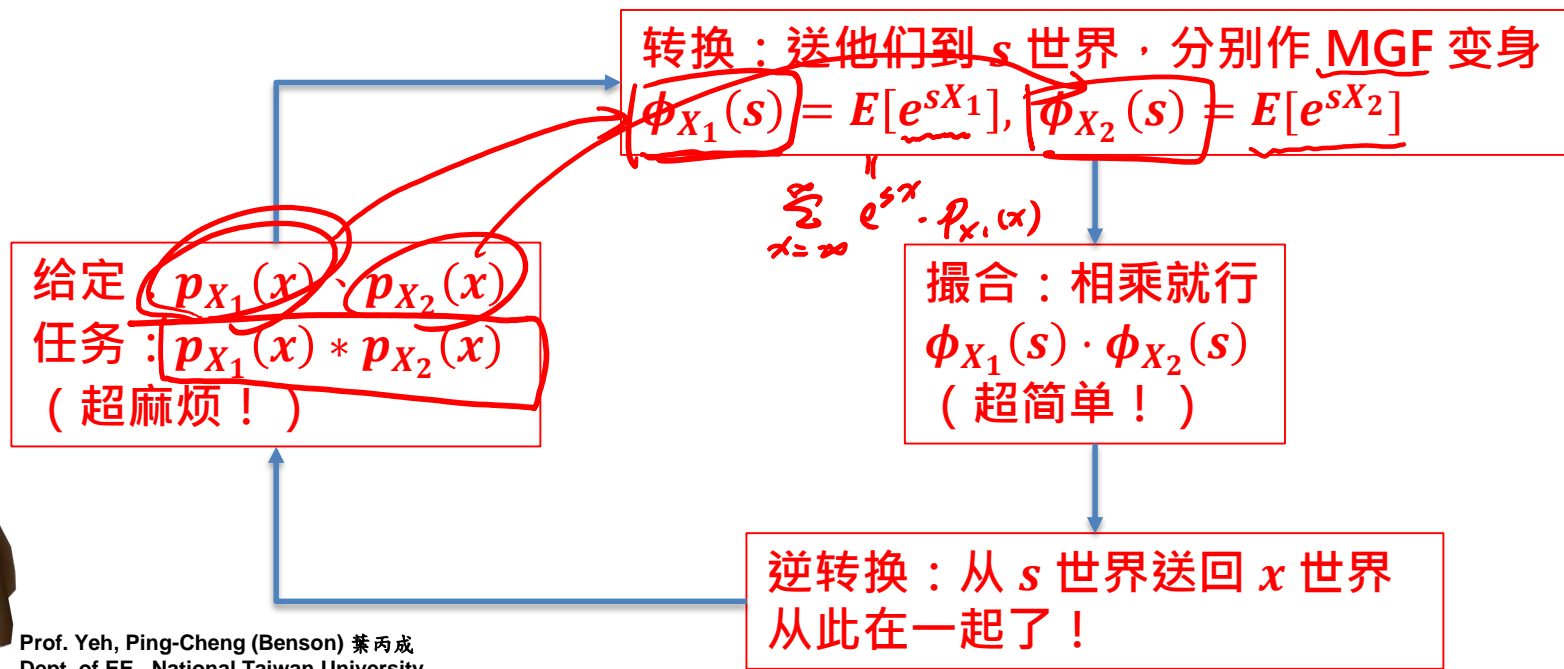
# Convolution 很不好算，怎么办？

- 先看个例子吧！辛苦的红娘业



# Convolution 很不好算，怎么办？

- 辛苦的 convolution，有法偷懒？



# Convolution 很不好算，怎么办？

- 辛苦的 convolution，有法偷懒？



转换：送他们到  $s$  世界，分别作 MGF 变身

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

给定： $p_{X_1}(x), p_{X_2}(x), \dots, p_{X_n}(x)$   
任务： $p_{X_1}(x) * p_{X_2}(x) * \dots * p_{X_n}(x)$   
(超麻烦！)

撮合：相乘就行

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

(超简单！)

逆转换：从  $s$  世界送回  $x$  世界  
从此在一起了！



# Convolution 很不好算，怎么办？



- 辛苦的 convolution，有法偷懒？

转换：送他们到  $s$  世界，分别作 MGF 变身

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

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

给定：  $f_{X_1}(x), f_{X_2}(x), \dots, f_{X_n}(x)$

任务：  $f_{X_1}(x) * f_{X_2}(x) * \dots * f_{X_n}(x)$   
(超麻烦！)

撮合：相乘就行

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

(超简单！)

逆转换：从  $s$  世界送回  $x$  世界  
从此在一起了！



# MGF (Moment Generation Function)



- MGF  $\phi_X(s)$  定义：

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

- 逆转换怎么做？

通常靠查表

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



# 我说 MGF 为什么叫 MGF 呢？



- 还记得什么叫 moment 吗？ $E[X^n]$  *n<sup>th</sup> moment*
- $\phi_X(s)$  跟 moment 有关系吗？离散 case：

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

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

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



# 我说 MGF 为什么叫 MGF 呢？



- 还记得什么叫 moment 吗？ $E[X^n]$
- $\phi_X(s)$  跟 moment 有关系吗？连续 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 的重要性质



- $Y = aX + b$

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

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





# 常见离散机率分布之 MGF



- $X \sim \text{Bernoulli}(p)$ :  $\sum_{x=0}^1 e^{sx} p_X(x)$   
 $\underline{p_X(0) = 1 - p, p_X(1) = p}$   
 $\phi_X(s) = E[e^{sX}] = e^{s \cdot 0} \cdot p_X(0) + e^{s \cdot 1} \cdot p_X(1)$   
 $= \underline{1 \cdot (1 - p) + e^s \cdot p} = \underline{1 - p + pe^s}$
- $X \sim \text{BIN}(n, p)$ : 作  $n$  次实验成功次数等于各实验成功次数的总和  
 $\Rightarrow \underline{X = X_1 + X_2 + \dots + X_n}$ ,  $X_i$  独立,  $\underline{X_i \sim \text{Bernoulli}(p)}$ ,  
 $\phi_{X_i}(s) = 1 - p + pe^s$   
 $\Rightarrow \underline{\phi_X(s) = \phi_{X_1}(s) \cdot \phi_{X_2}(s) \cdots \phi_{X_n}(s)} = \underline{[1 - p + pe^s]^n}$



# 常见离散机率分布之 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  $k$  次成功的花的总实验次数等于第 1 号成功花多少次 + 第 2 号成功花多少次 + ... + 第  $k$  号成功花多少次

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

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



# 常见离散机率分布之 MGF

---

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

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

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

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



# 常见连续机率分布之 MGF



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

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

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

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



# 常见连续机率分布之 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: 多个随机变数之和

---

第九周



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

# 独立随机变数之和

- $X_1, X_2, \dots$  独立，且各自都有一模一样的  
机率分布，表示为

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

Independently and Identically Distributed

- $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ ,  $n$  为常数，请问  $X$  的机率分布？

离散:  $p_X(x) = p_{X_1}(x) * p_{X_1}(x) * \dots * p_{X_1}(x)$   $p_{X_1}(x)$

连续:  $f_X(x) = f_{X_1}(x) * f_{X_1}(x) * \dots * f_{X_1}(x)$   $f_{X_1}(x)$

$\phi_X(s) = [\phi_{X_1}(s)]^n$

$f_{X_1}(x) = f_{X_1}(x)$



# Ex: 将太的寿司



- 寿司饭团的理想重量是 13 公克。将太初当学徒，每次抓饭量为常态分布，期望值是 14，标准偏差是 3。师父要将太每天练习作 100 个寿司才能休息，做完的寿司都得自己吃掉。请问将太每天吃的饭量的机率分布？

$X_i$ : 第  $i$  个寿司的饭量,  $\{X_i\}$  I.I.D

↓ MGF

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

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

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

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

$N(1400, 900)$   
↓  
 $\mu$   
↓  
 $\sigma^2$





# 随机个数之独立随机变数和

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

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

若  $N$  本身也为随机变量，其机率分布已知，那  $X$  的机率分布找的到吗？

$N$ :  $p_N(n)$  已知

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

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

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



# Ex: 如果不景气呢？



- 因为不景气，师父的生意有一搭没一搭，没那么多钱让将太挥霍。每天可以练习的寿司数量是由当天生意决定的。每天可以练习的寿司数量是一个 Poisson 分布，期望值为 75；将太功夫依然没有长进，每次抓的饭量为常态分布，期望值是 14，标准偏差是 4。请问阿明每天吃的饭量的

机率分布？

$$N \sim \text{POI}(75) \Rightarrow \phi_N(\tilde{s}) = e^{75(e^{\tilde{s}} - 1)}$$

$$\bar{X} = X_1 + X_2 + \cdots + X_N, X_1 \sim N(14, 16)$$

$$\Rightarrow \phi_{X_1}(s) = e^{14s + 8s^2}$$

$$\phi_X(s) = \phi_N(\ln(\phi_{X_1}(s))) = e^{75(e^{\ln(\phi_{X_1}(s))} - 1)} = e^{75(\phi_{X_1}(s) - 1)} = e^{75(e^{14s + 8s^2} - 1)}$$





# 9-4: 中央极限定理 (万佛朝宗)

---

第九周



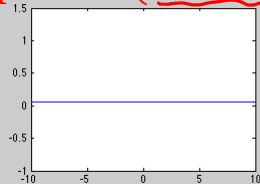
Prof. Yeh, Ping-Cheng (Benson) 葉丙成  
Dept. of EE, National Taiwan University

# 数个独立 Uniform 连续随机变量和



PDF:

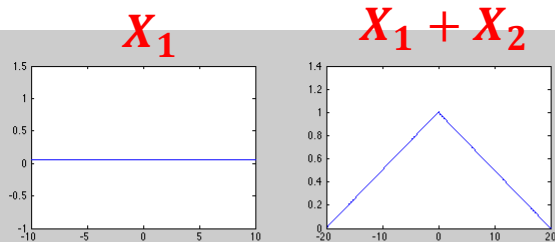
$$X_1 \sim \text{UNIF}(\underline{-10}, \overline{10})$$



# 数个独立 Uniform 连续随机变量和



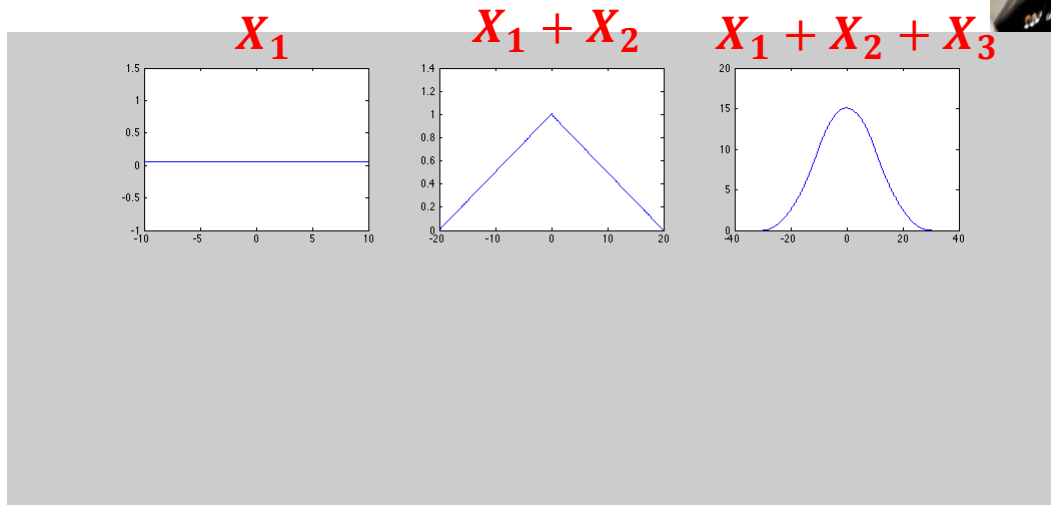
PDF:



# 数个独立 Uniform 连续随机变量和



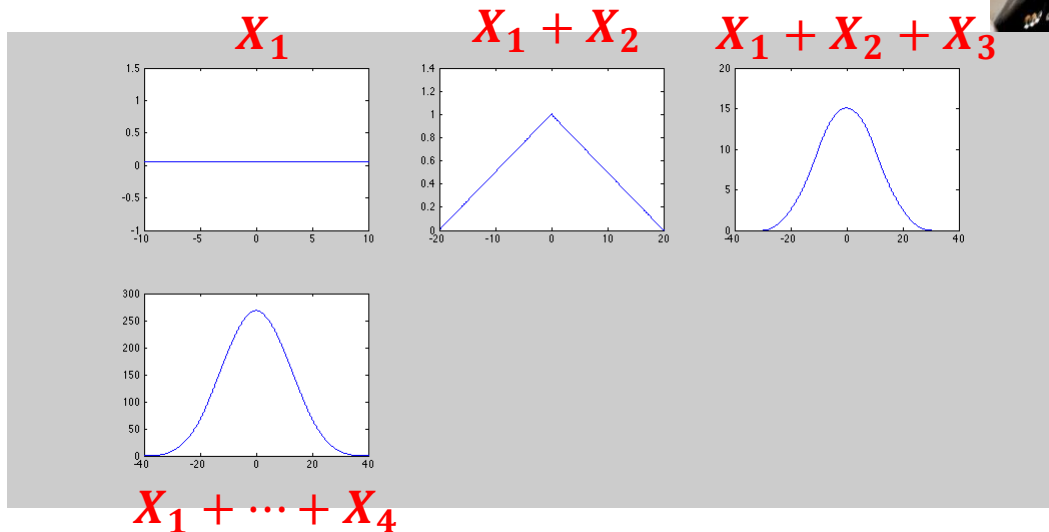
PDF:



# 数个独立 Uniform 连续随机变量和



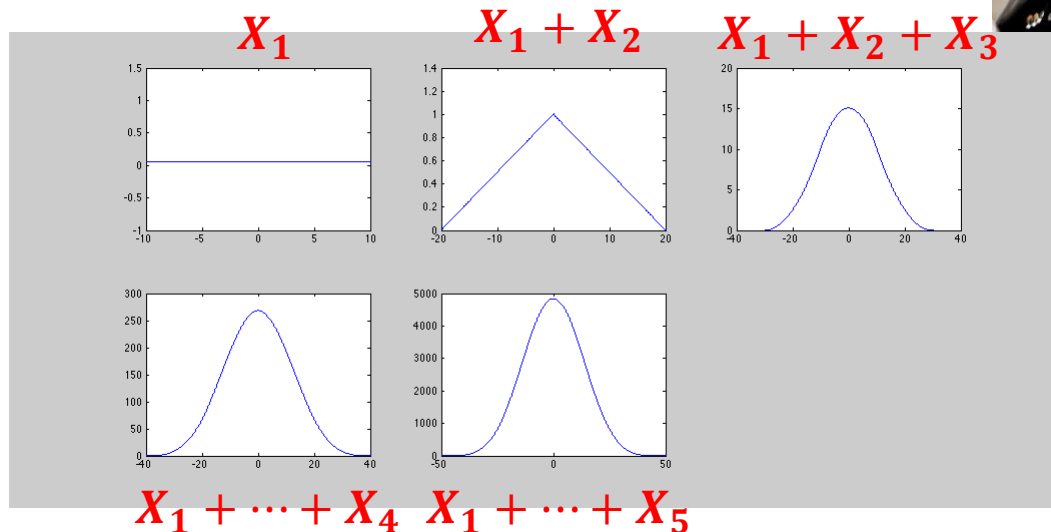
PDF:



# 数个独立 Uniform 连续随机变量和



PDF:

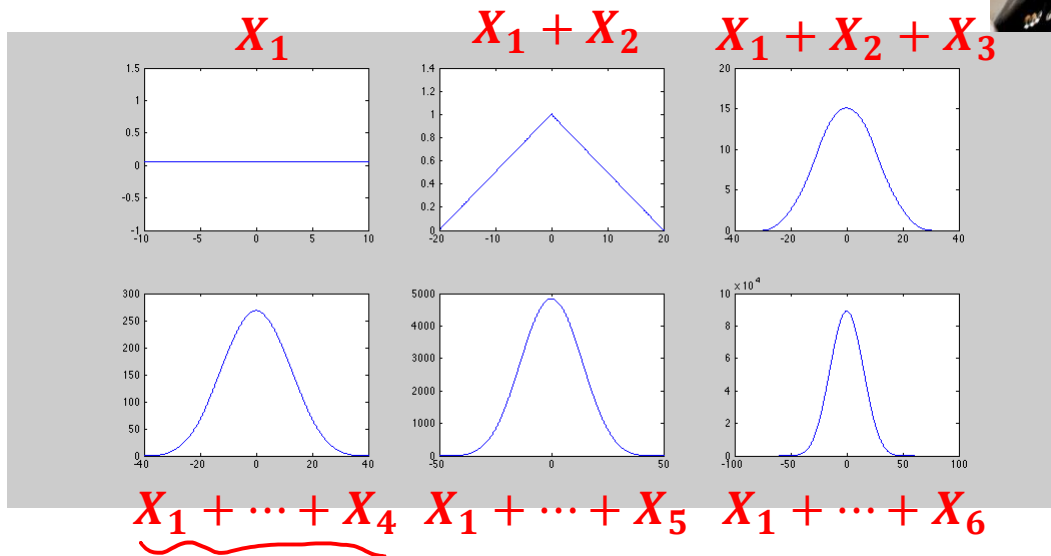




# 数个独立 Uniform 连续随机变量和



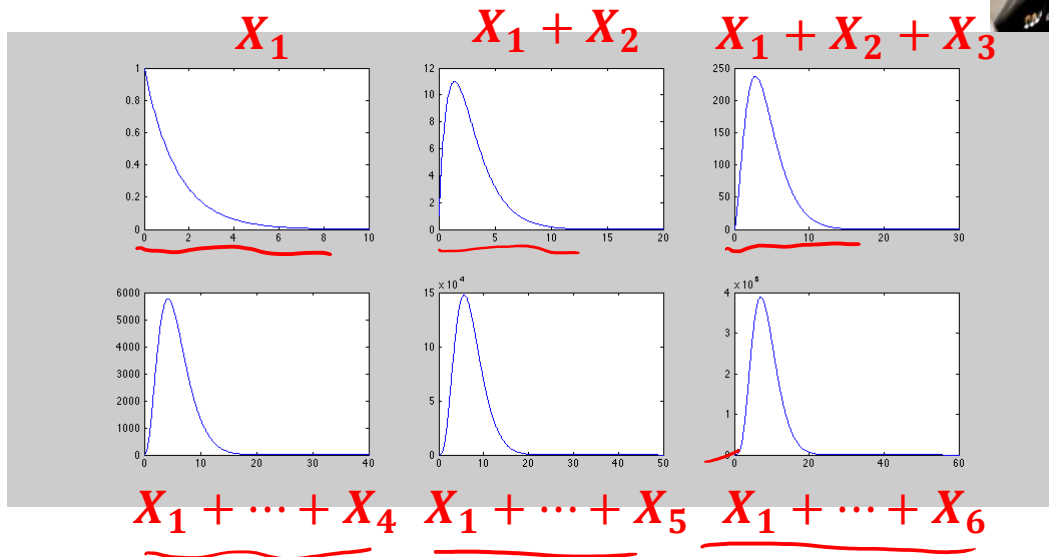
PDF:



# 数个独立 Exponential 随机变数和



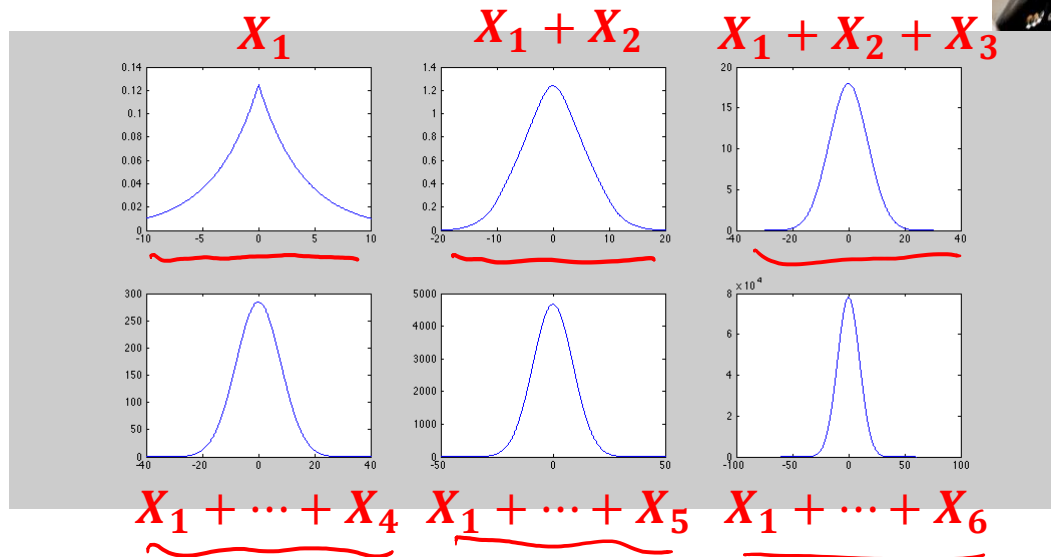
PDF:



# 数个独立 Laplace 随机变数和



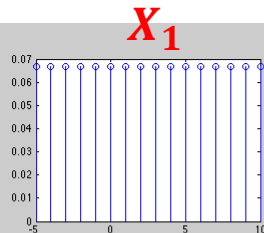
PDF:



# 数个独立 Uniform 离散随机变数和



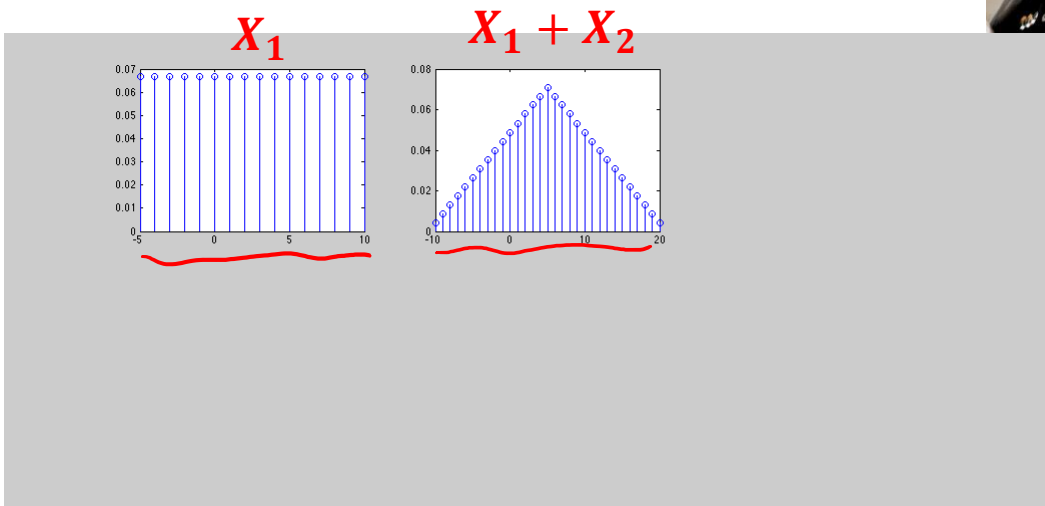
PMF:



# 数个独立 Uniform 离散随机变数和



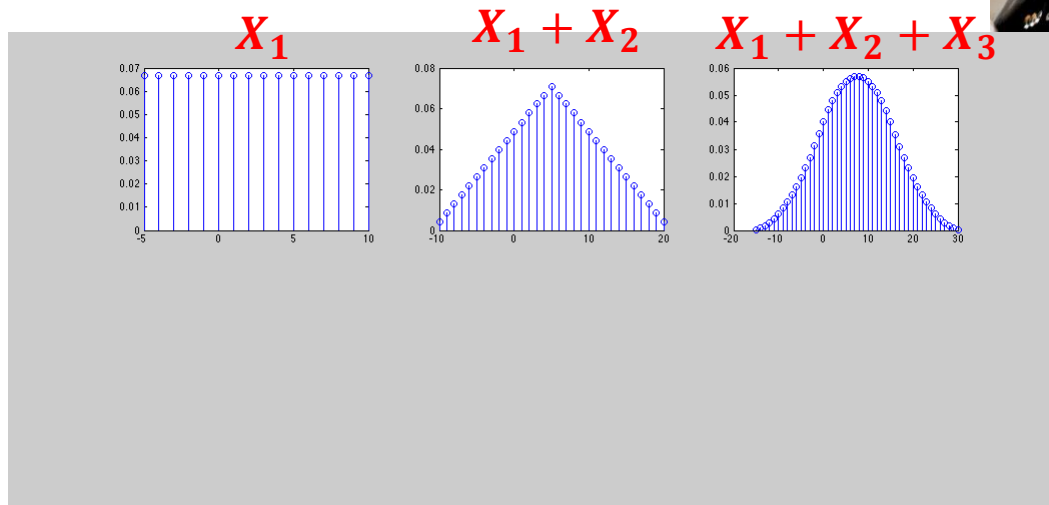
PMF:



# 数个独立 Uniform 离散随机变数和



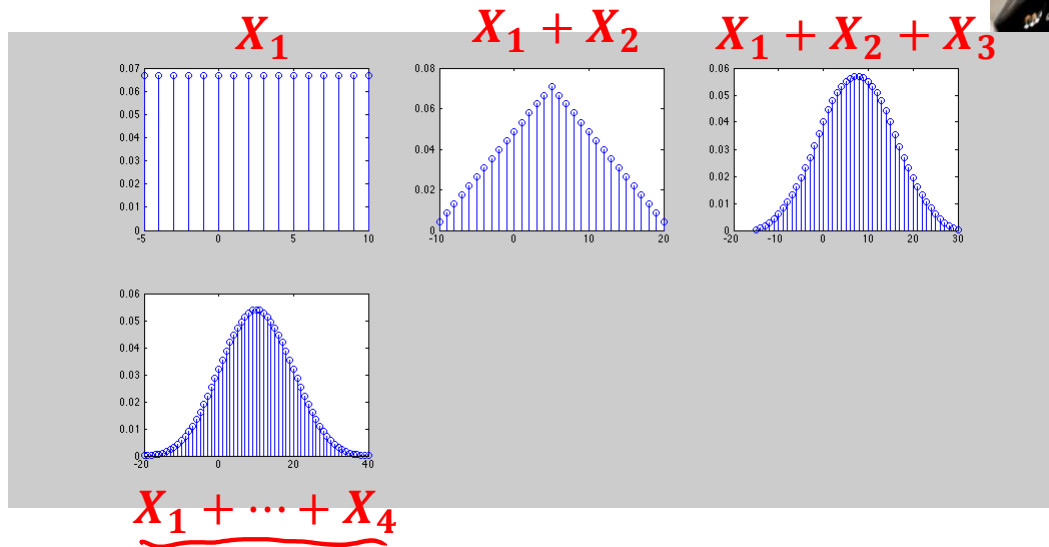
PMF:



# 数个独立 Uniform 离散随机变数和



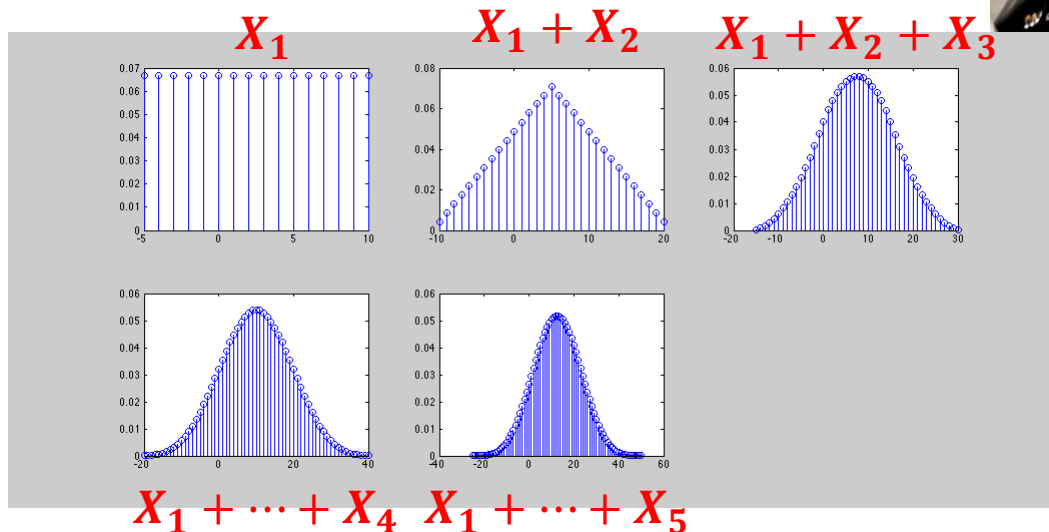
PMF:



# 数个独立 Uniform 离散随机变数和



PMF:

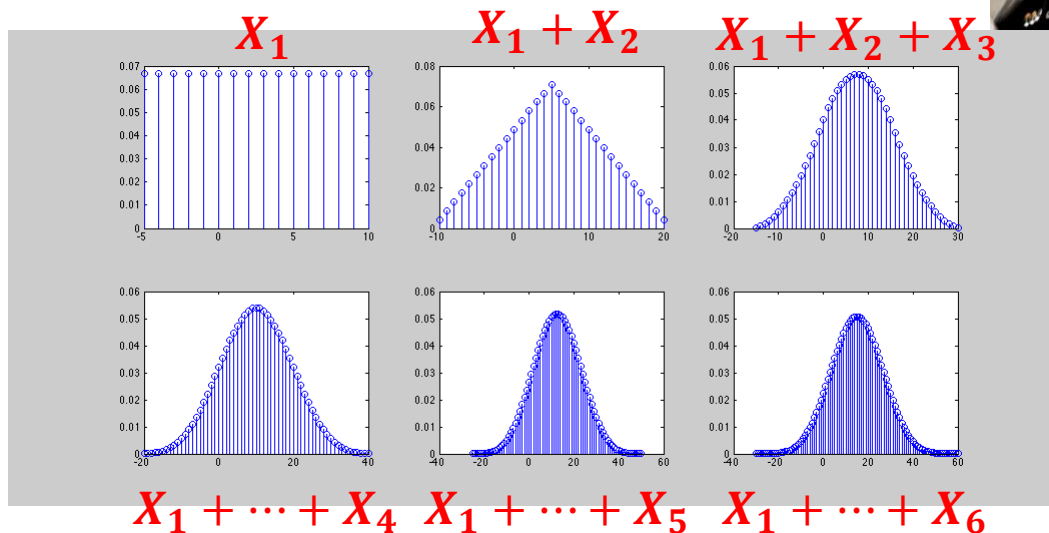




# 数个独立 Uniform 离散随机变数和



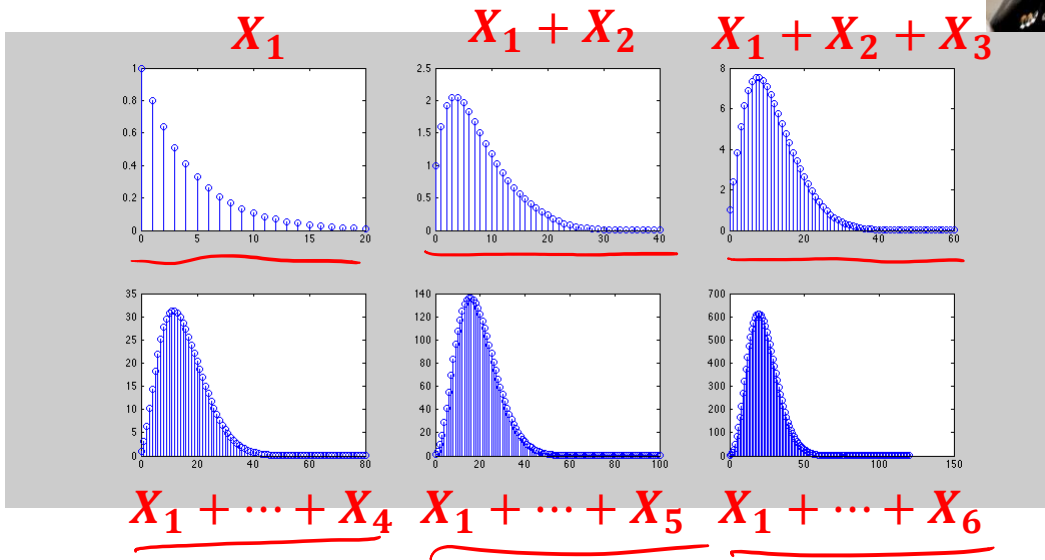
PMF:



# 数个独立 Geometric 随机变数和



PMF:



# 中央极限定理 (Central Limit Theorem)



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

则当  $n$  趋近于无穷大时 :

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

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

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



# 中央极限定理 (CLT) 的应用

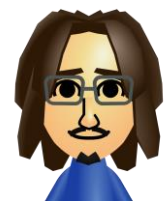


- 当要处理多个独立的随机变量的和时，我们可以 CLT 将其机率分布近似为常态分布后计算机率
- 另若某机率分布等同于多个独立随机变量的和，此机率分布便可以用常态分布近似之，再计算机率

例： $X \sim \text{BIN}(100, 0.3)$

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

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



# 中央极限定理 (CLT) 的应用



- Ex: 天团五五六六有百万粉丝。每位粉丝各自独立，但有 0.2 的机率会买天团发片的 CD。若是天团发精选辑，请问天团精选辑发售超过 200,800 张之机率为何？

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

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

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

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

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

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



# 若 $X$ 是离散的随机变数和...

- 我们可以算的更精确！  $X = X_1 + \dots + X_n$
- De Moivre – Laplace Formula:

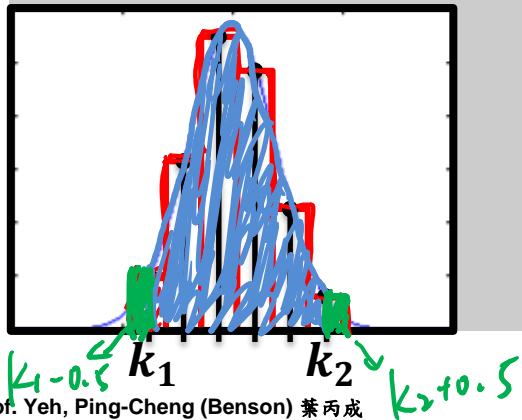


$$P(k_1 \leq X \leq k_2) \approx P\left(\frac{k_1 - 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}} \leq \frac{X - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}} \leq \frac{k_2 + 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}}\right)$$

$$= \Phi\left(\frac{k_2 + 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}}\right) - \Phi\left(\frac{k_1 - 0.5 - n\mu_{X_1}}{\sqrt{n}\sigma_{X_1}}\right)$$

$$= P_X(k_1) + P_X(k_1 + 1) + \dots + P_X(k_2)$$

$$= (1 \cdot P_X(k_1)) + 1 \cdot P_X(k_1 + 1) + \dots + 1 \cdot P_X(k_2)$$



# 若 $X$ 是离散的随机变数和...

- Ex: 萱萱为 5566 忠实粉丝，帮粉友去 20 家店买 CD。每家店限购一张，缺货机率 0.5。请问萱萱买到 7 张之机率为？



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

用中央极限定理估算：

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



# 本周回顾

---

- 随机变数的和的机率分布？
- 为何要学MGF？
- 多个随机变数之和如何找机率分布？
- 中央极限定理 (万佛朝宗)

