

Random Walk & Physics

Final Project of Probability

06/15/2017

B03202017 物理三 李漪廷

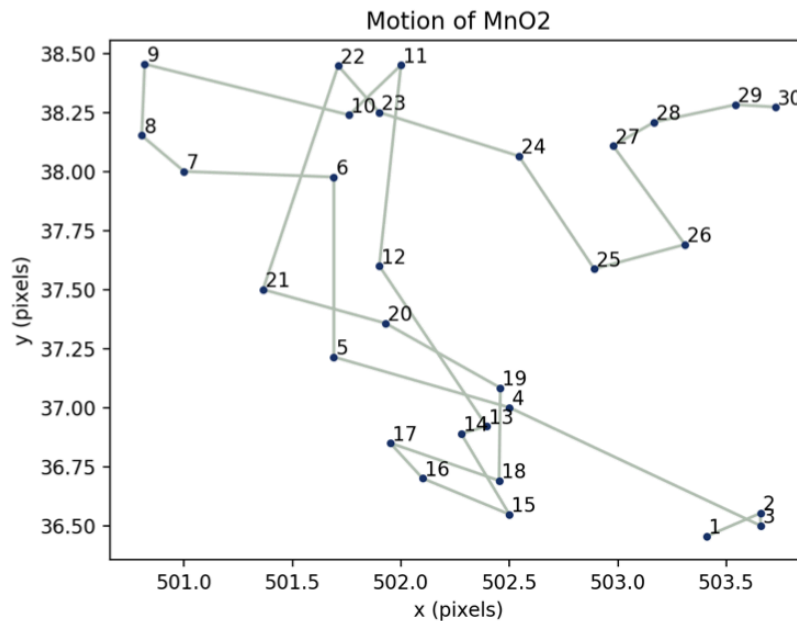
B03202047 物理三 王昱翔

Introduction

- 希望找出幾個特定的 random walk 模型，對應到實際的物理系統。
 - Brownian motion 布朗效應
 - Precipitation 沈澱現象
 - Mean collision frequency 碰撞頻率
- 若 model 有對應到實際系統，則機率分佈要相同。

Random Walk

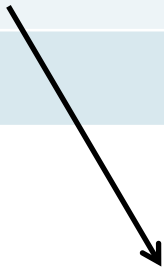
- 數學統計模型，由一連串的軌跡組成，其中每一次都是隨機的，如：醉漢走路。
- Random walk 的位移分佈是 normal distrib.。



Model

	Model 1
邊界	沒有
維度	1D
粒子數	1
方向	$P(+1) = P(-1)$ $= 1/2$
模擬	布朗運動

- 每個時間點只能走一步



因為布朗運動
是空間對稱的

Brownian Motion

- 花粉粒子在水中受水分子碰撞，形成不規則運動。
- 實際上，布朗運動就是對稱的 random walk 在「連續」形式的對應。

	Random Walk (Model 1)	Brownian Motion
相同點	<ul style="list-style-type: none">• 每一個時間點，粒子隨機行動• 往各方向的機率都均勻	
方向、 步伐大小	<ul style="list-style-type: none">• $dx = +1 \text{ or } -1$ → 離散	<ul style="list-style-type: none">• 可朝任何一個角度移動• 每次的步伐大小不固定 → 連續

Equation of Brownian Motion

- 愛因斯坦利用理想氣體方程式、滲透壓、質量連續性方程式等等（計算過程和機率無關）推導出布朗運動滿足：

$$\frac{\partial P}{\partial t} = D \frac{\partial^2 P}{\partial x^2} \quad (eq1)$$

$$P(x, t) = \frac{1}{\sqrt{4\pi Dt}} e^{\frac{-x^2}{4Dt}} \quad (eq2)$$

- 分佈同樣是 normal distrib.。
- $P(x, t) = \text{Prob}(\text{粒子從 } x = 0 \text{ 出發，經過時間 } t \text{ 在位置 } x)$
- 問題： D 在物理中和粒子半徑、溫度等物理參數有關，但在 random walk 中沒有這些特性，要怎麼求 D ？

Define D

- In model 1 : $P(dx = +1) = P(dx = -1) = \frac{1}{2}$, $dt = 1$

- $P(t+1 \text{時物體在 } x) =$

加總[$P(\text{物體可能的位置}) \times P(\text{可能的位子移動到 } x)] =$

$$f(x, t+1) = \sum_{dx} f(x-dx, t)P(dx), \text{ and } f(x, t) \equiv f,$$

$$f + \frac{\partial f}{\partial t} = f \sum P(dx) - \frac{\partial f}{\partial x} \sum (dx)P(dx) + \frac{\partial^2 f}{2\partial x^2} \sum (dx)^2 P(dx)$$

$$\frac{\partial f}{\partial t} = 0 + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} \times \left[(1)^2 \times \frac{1}{2} + (-1)^2 \times \frac{1}{2} \right] = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}$$

- 透過和 (eq1) 比較可得 : $D = 1/2$

Define D

- 代入 $D = \frac{1}{2}$, eq2 \rightarrow $P(x, t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{\frac{-x^2}{2t}}$

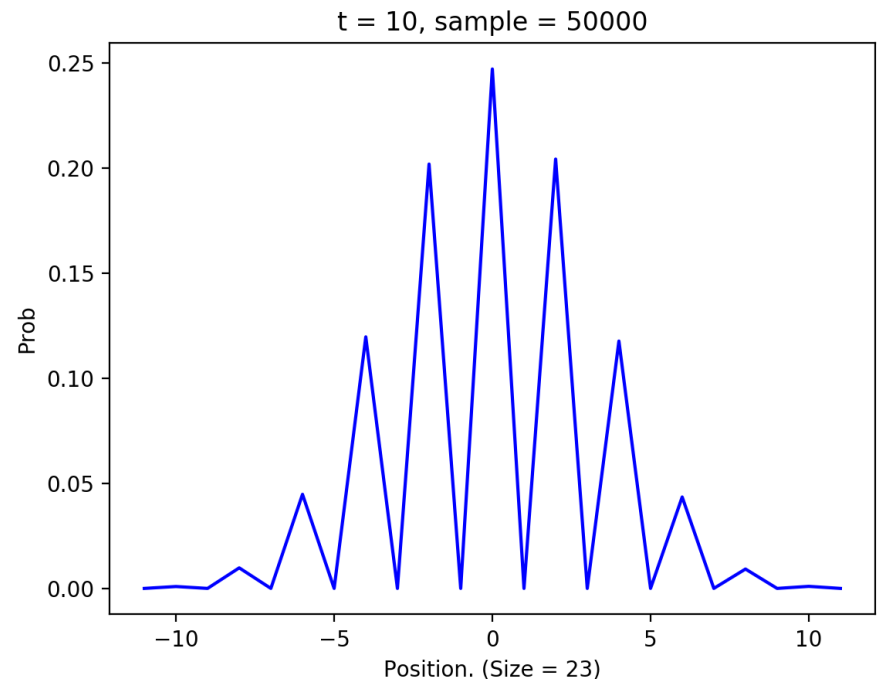
$$\sigma^2 = t = E(x^2) - E(x)^2 = \langle x^2 \rangle - 0$$

- Model 1 的機率分佈就是平均 = 0、變異數 = t 的 normal distrib.。
- 計算出的方程式和模擬結果相符，但因為離散、連續的特性不同，需要再做一些調整。（P9~12）

Random walk & Normal Distrib.

Simulation: Disc & Cont

- 設 $t = 10$ ，可知：
$$P(x, t = 10) = \binom{10}{5+x} \left(\frac{1}{2}\right)^{10}$$
- 隨機漫步因為離散的特性，當 t 是偶數時，只能停在 x 屬於偶數的點
- 需多考慮相鄰的點
(如下頁)



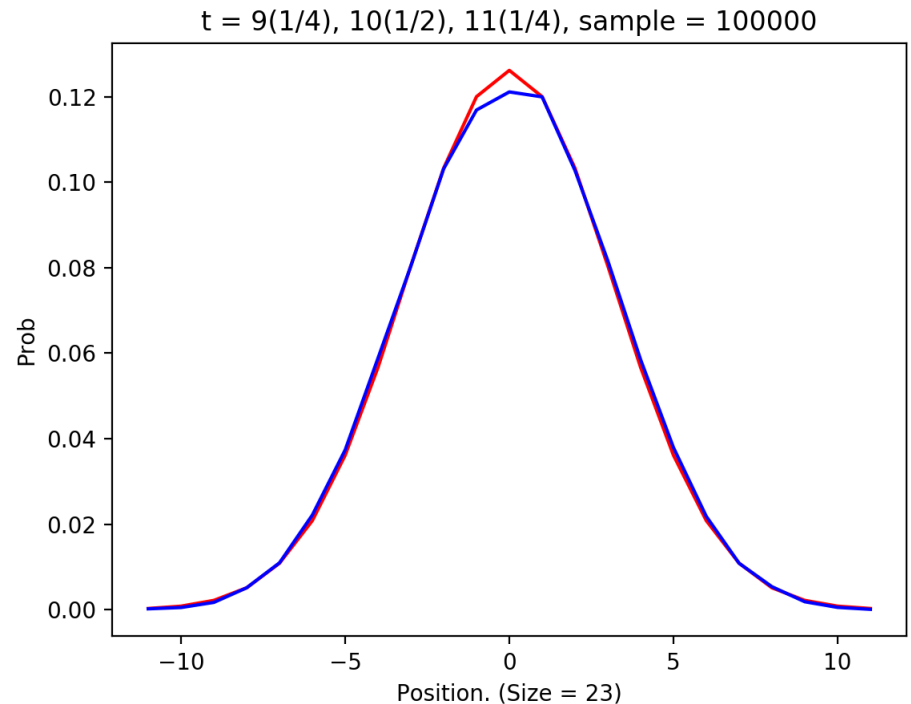
Random walk & Normal Distrib.

Simulation: Disc & Cont

- 改成模擬 $t = 9, 10, 11$ 時機率的 weighted sum，則可擬和連續的 normal distrib.：

$$P_{cont}(x, t = 10) \approx \frac{1}{2}P_{disc}(x, 10) + \frac{1}{4}[P_{disc}(x, 9) + P_{disc}(x, 11)]$$

- 藍：Model 1 模擬結果
- 紅：將 x 代入 eq2
(理論值)



Random walk & Normal Distrib.

Theoretical Approximation

- 想用除了 MGF 的方法驗證時間 t 的 random walk (Bernoulli) 等效於 normal distrib. (下式) :

$$\binom{t}{\frac{t}{2} + x} \left(\frac{1}{2}\right)^t = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{x^2}{2t}}, -\frac{t}{2} \leq x \leq \frac{t}{2}$$

- 需利用 Stirling's approximation :

$$k! \approx k^{k+1/2} e^{-k} \sqrt{2\pi}$$

- 此式適用在 k 很大的時候，但實際上 $k = 2$ 時就有不錯近似效果。
- $2! = 2 \rightarrow 1.92$
- $5! = 120 \rightarrow 118$
- $10! = 3.63\text{M} \rightarrow 3.59\text{M}$

Random walk & Normal Distirb.

Theoretical Approximation

$$P(x, t) = \binom{t}{\frac{t}{2} + x} \left(\frac{1}{2}\right)^t = \frac{t!}{\left(\frac{t}{2} + x\right)! \left(\frac{t}{2} - x\right)!} \left(\frac{1}{2}\right)^t$$

- 目前我們只證得出 $x = 0$ (可使上頁右式 $\exp(0) = 1$) :

$$P(x = 0, t) = \frac{t!}{\frac{t}{2}! \frac{t}{2}!} \left(\frac{1}{2}\right)^t = \frac{t^{t+\frac{1}{2}} e^{-t} \sqrt{2\pi}}{\left[\frac{t}{2}^{\left(\frac{t+1}{2}\right)} e^{-\frac{t}{2} \sqrt{2\pi}}\right]^2} \times \left(\frac{1}{2}\right)^t$$

$$= \frac{t^t \times \sqrt{t}}{\left(\frac{t}{2}\right)^t \times 2^t \times \frac{t}{2} \times \sqrt{2\pi}} = \frac{2}{\sqrt{2\pi t}} \neq \frac{e^0}{\sqrt{2\pi \times t}}$$

- 同樣考慮離散、連續性質，則上式不等號的左邊多乘上 $\frac{1}{2}$ ，則左右兩式相等。

Random walk & Brownian motion

Differential Approach

可從另一個角度看出兩者等價性：

- From eq1 :
$$\frac{\partial P}{\partial t} = D \frac{\partial^2 P}{\partial x^2}$$

- 考慮隨機漫步的特性：

$$P(x, t + 1) = \frac{P(x + 1, t)}{2} + \frac{P(x - 1, t)}{2}$$

$$P(x, t + 1) - P(x, t) = \frac{1}{2} [P(x + 1, t) - 2P(x, t) + P(x - 1, t)]$$

- 連續後就是 eq1，且同樣 $D = \frac{1}{2}$
- From Ref [2]

Model

	Model 1	Model 2
邊界	沒有	有
維度	1D	1D
粒子數	1	1
方向	$P(+1) = P(-1) = 1/2$	$P(+1) \neq P(-1)$
模擬	布朗運動	沈澱現象

- 若從邊界往外走（站在牆邊往牆撞），則當作不動，留在原地。

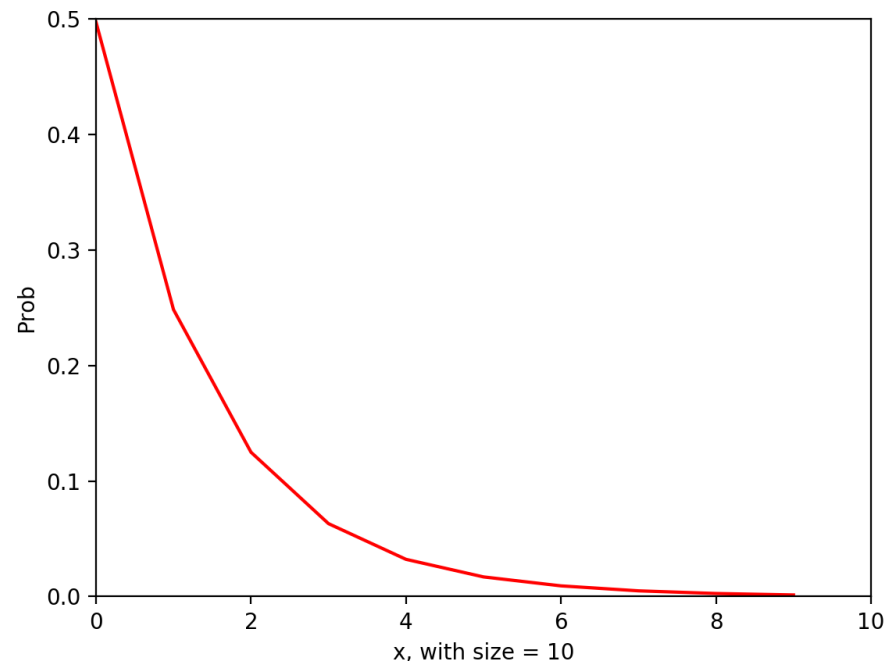
Precipitation 沈澱現象

Brownian Motion with Gravity

- 粒子受重力影響，向下機率較大，經長時間後底部密度較高。
- 重力只有一個方向→只需考慮一維。
- Model 2 假設左邊機率大， $P(-1) > P(+1)$ ，好像有力把粒子往左推，類似沈澱現象。



等效受力方向



Precipitation 沈澱現象

Brownian Motion with Gravity

- 沈澱現象的方程式可簡化為：
$$P(x) \propto e^{c g x}$$
 - c ：跟物理係數有關的常數（粒子體積、溫度...）
 - g ：重力
 - x ：沿重力方向的座標
- 如果我們假設 model 2 跟沈澱現象有關，則 model 2 的機率分佈必須要符合上式的形式。
- 那對應到的指數項的係數（ cg ）要是多少？

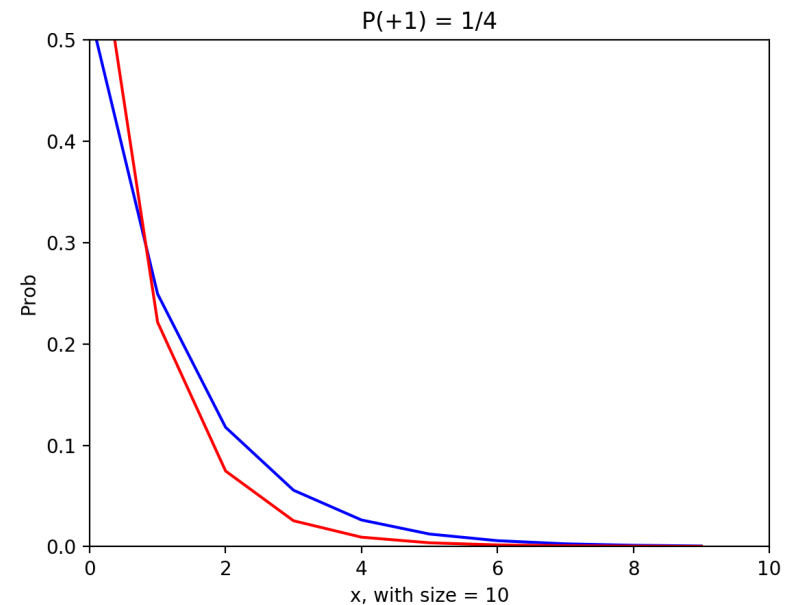
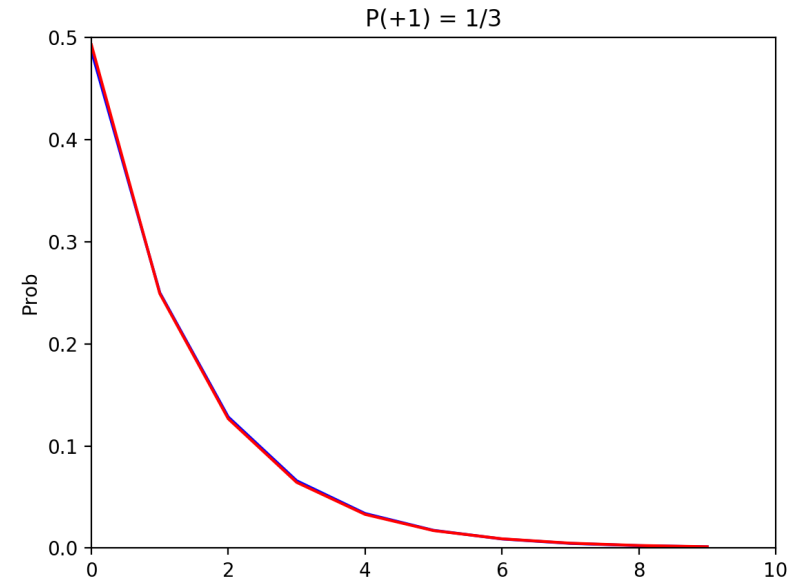
Precipitation

$$P(x) \propto e^{cgx}$$

猜測 1 : $cg = -P(-1)$

- 只有在 $P(-1) = 2/3$ 符合
- 在其他情況擬和效果差

紅：Random walk 模擬結果
藍：猜測 1 曲線



Precipitation

$$P(x) \propto e^{cgx}$$

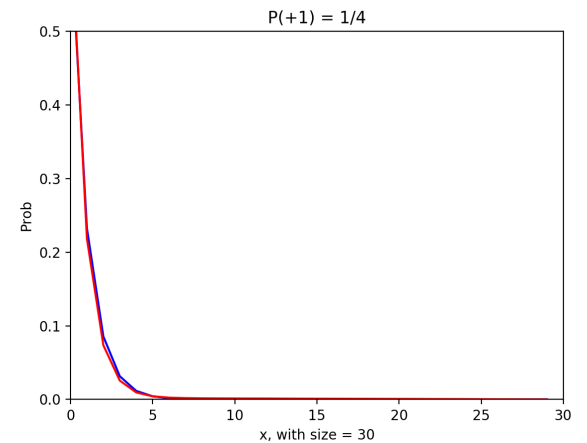
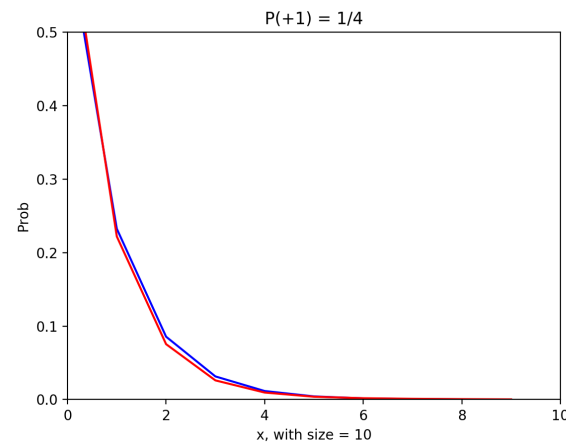
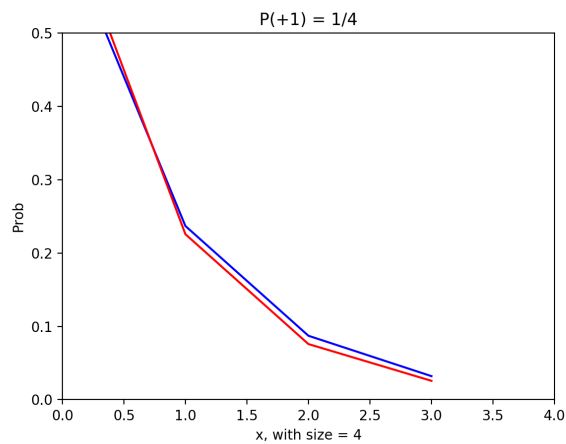
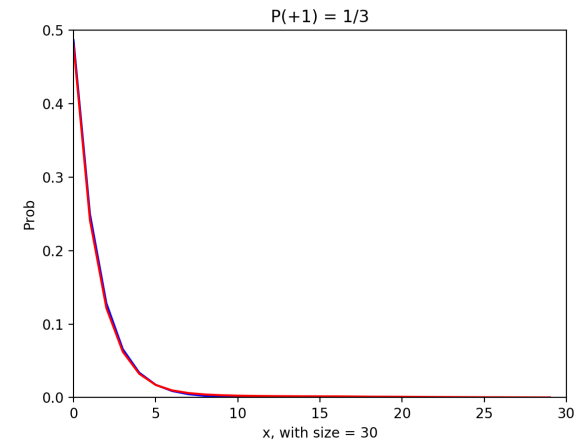
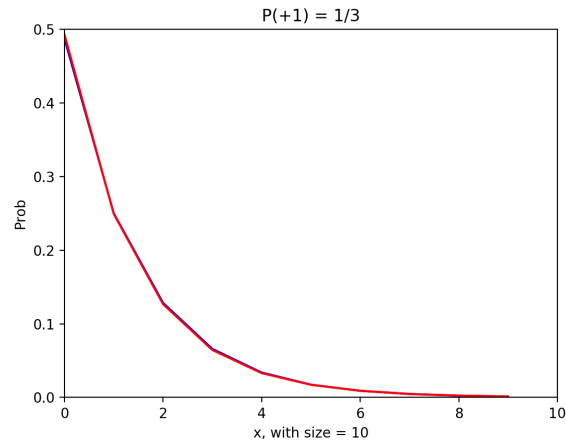
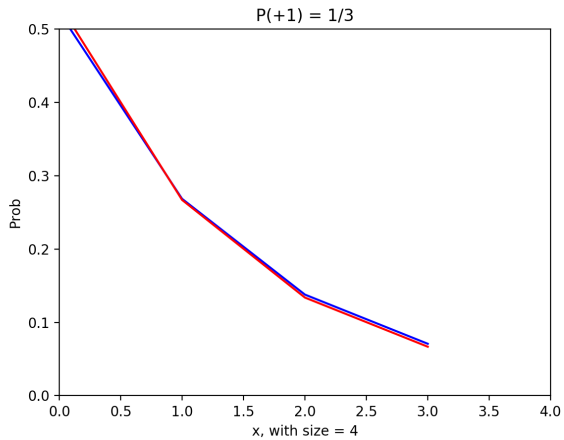
- 考慮在 $P(+1) = P(-1) = 1/2$ 時， cg 應該要是 0
 - 因為當 $P(+1) = P(-1)$ 、有邊界、長時間的隨機漫步，其機率分佈是完全均勻，跟 x 無關（page 25）

猜測 2： $g = P(-1) - P(+1)$, $c = -2$

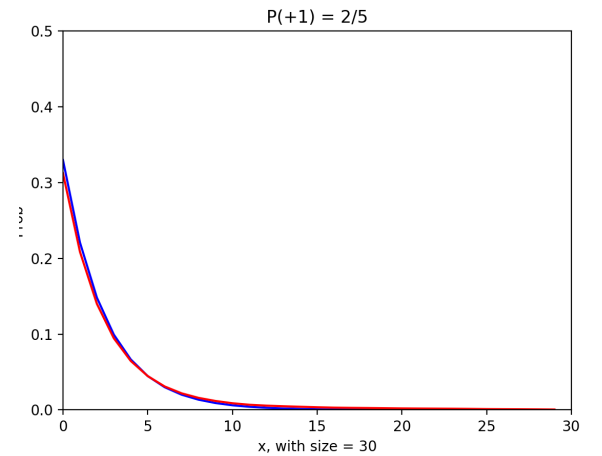
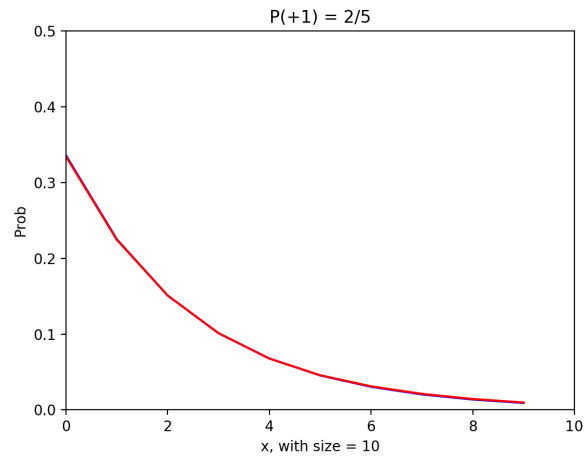
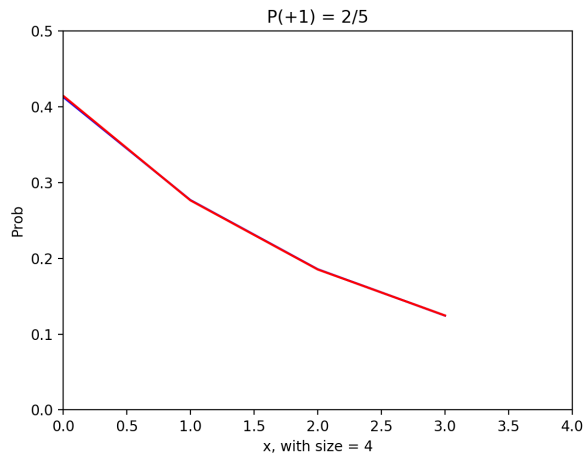
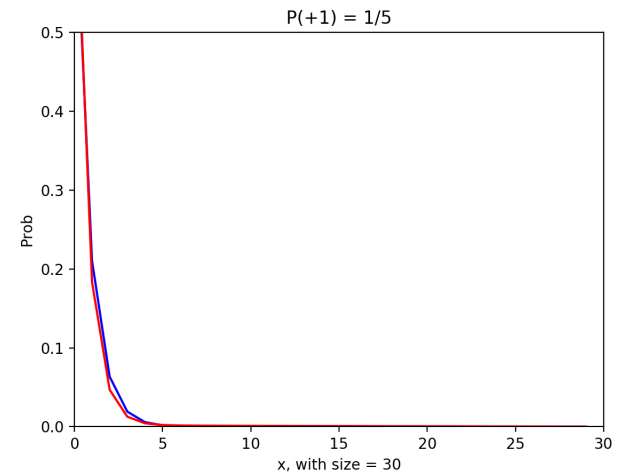
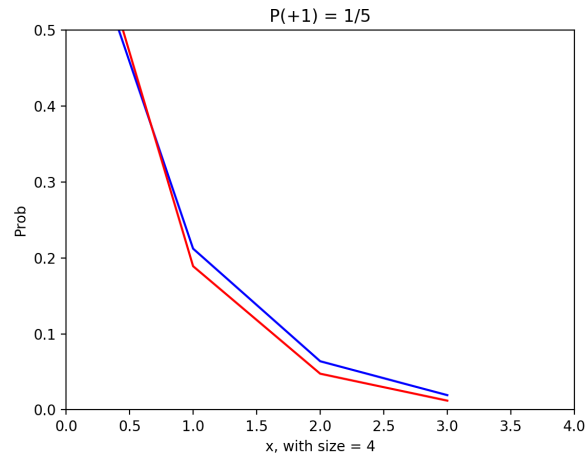
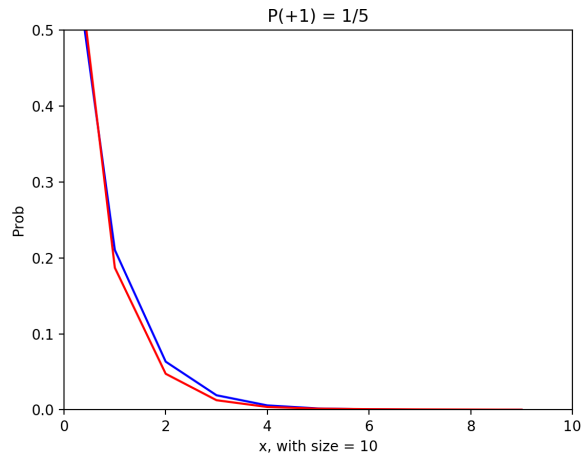
- 在 $P(+1), P(-1)$ 差異不大時擬和效果佳
- 如 $P(+1) = 1/3, 1/4, 2/5$

Precipitation

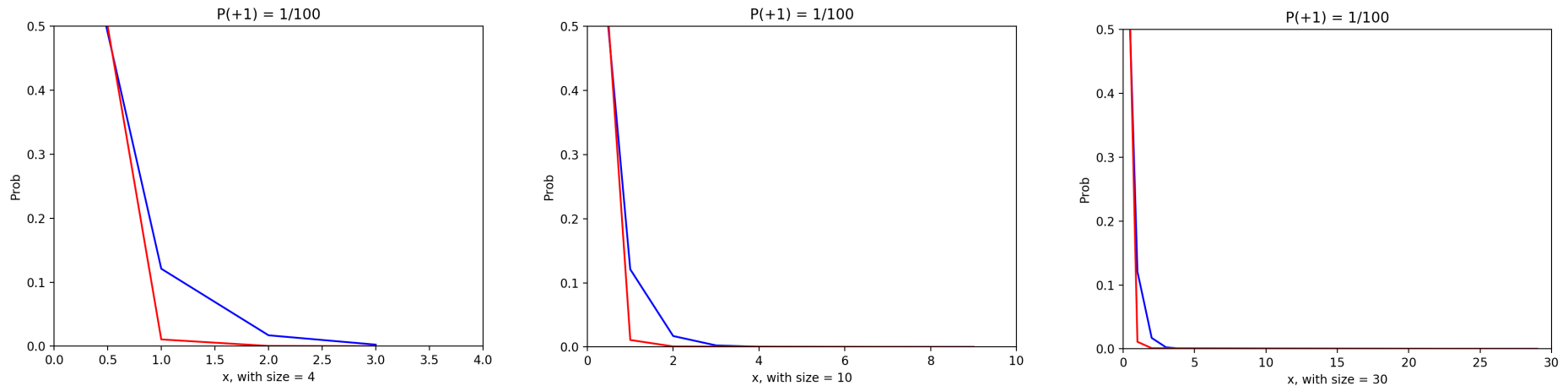
紅：model 2 模擬結果
藍：根據沈澱現象方程式
猜測的機率函數



Precipitation



Precipitation



- **Model 2** 左右機率差異越大，猜測 2 的擬和越差。
 - 如上圖 $P(-1) - P(+1) = 0.98$
- 目前 **model 2** 在機率差較小時，才符合實際沈澱現象。
- 由於左右機率差異放在猜測 2 的 **exp** 指數項，推測也許函數跟 **exp** 無關，只是當指數項小時 **exp(x)** 可近似成 $1+x$ 才會恰巧看起來一樣。

Precipitation - Markov Matrix

沈澱和 model 2 都是長時間穩定後的現象。

Model 2（不含沈澱）可用 Markov 矩陣運算：

$P_i = P(x = i)$. Assume size = 4, $P(+1) = 2/3$, then:

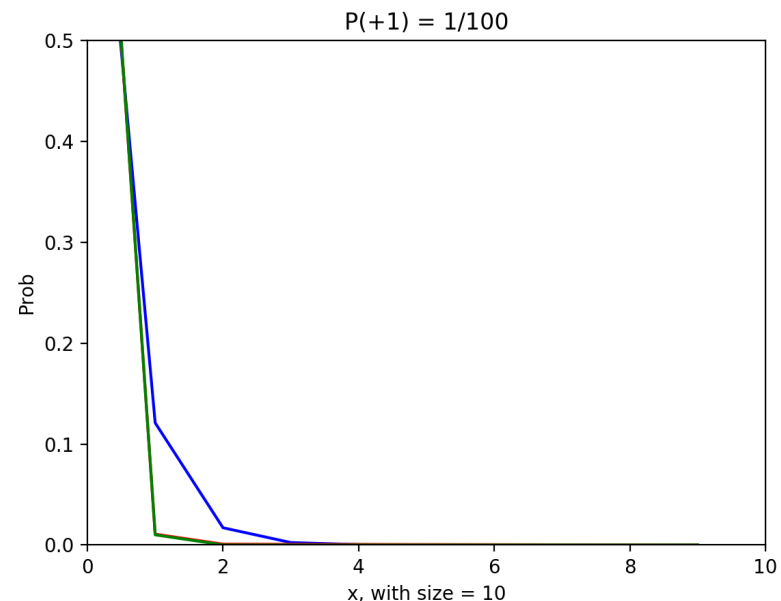
$$\rightarrow \begin{bmatrix} P_0 \\ P_1 \\ P_2 \\ P_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2/3 & 2/3 & 0 & 0 \\ 1/3 & 0 & 2/3 & 0 \\ 0 & 1/3 & 0 & 2/3 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P_0 \\ P_1 \\ P_2 \\ P_3 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{cases} P_0 = 2 \cdot P_1 \\ P_1 = 2 \cdot P_2 \\ P_2 = 2 \cdot P_3 \\ P_0 + P_1 + P_2 + P_3 = 0 \end{cases}$$

→ 通式：

$$P(x) \propto \left[\frac{P(+1)}{P(-1)} \right]^x$$

紅：Model 2 模擬
綠：Matrix 算法
藍：猜測 2
綠線幾乎和紅線重合

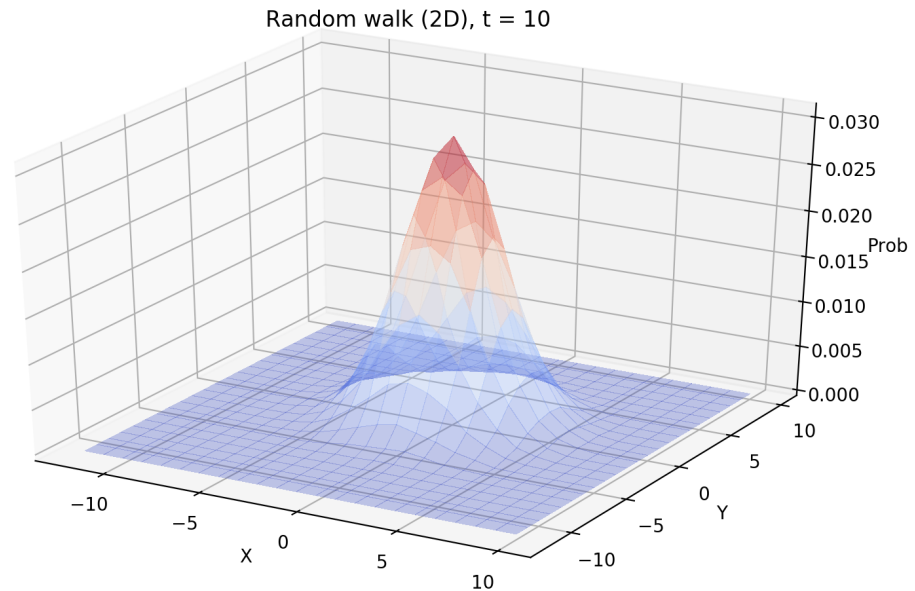


Model

	Model 1	Model 2	Model 3
邊界	沒有	有	有
維度	1D	1D	2D (正方形)
粒子數	1	1	2 ~ n
方向	$P(+1) = P(-1) = 1/2$	$P(+1) \neq P(-1)$	向上下左右的機率都是 1/4
模擬	布朗運動	沈澱現象	碰撞頻率

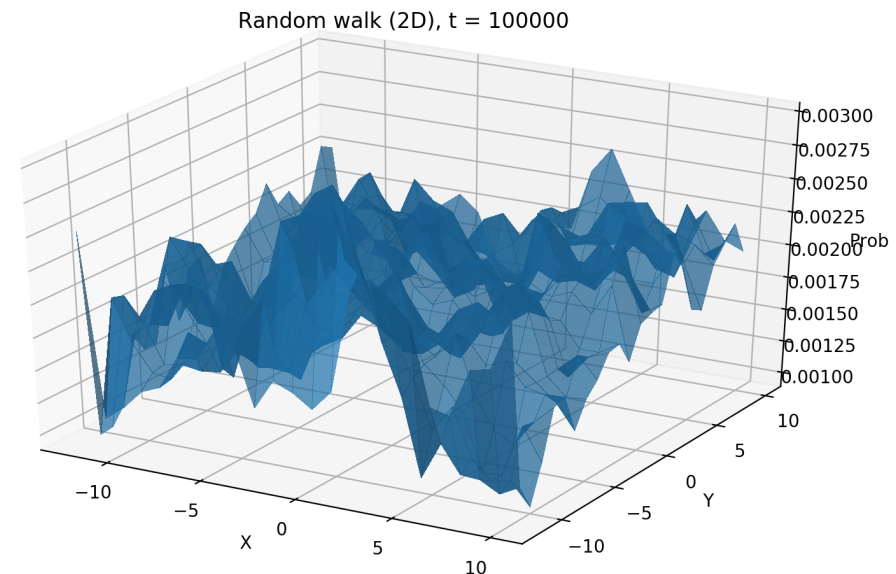
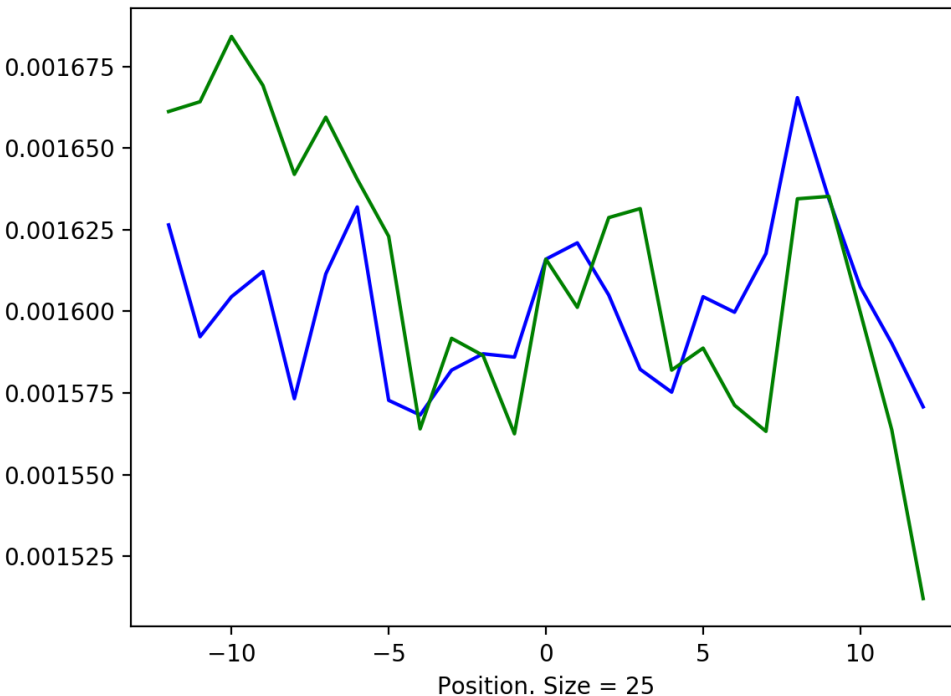
Random Walk in 2D

- Simulate random walk in 2D, at $t = 10$.
- 同様符合 2D normal distrib.



Random walk for a long time in a limited space

- 常態分佈被邊界折回去 → 不管尺寸多大，邊界機率不會特別高或低。
- 圖上座標間隔很小，看起來不平滑，實際上每個位置的機率接近 **uniform**。



Mean Collision Frequency 碰撞頻率

Random walk of 2 people

- 理想氣體分子的碰撞頻率和分子相對速率成正比
 - 別的粒子會不會動，對於某顆特定粒子（會動）的碰撞頻率會有影響。
- 那隨機漫步的碰撞頻率受什麼因素影響？

- 設定 model 3 中有兩人 A 和 B：

$$N \equiv \frac{A、B \text{ 都會動，兩者相撞前平均移動步數}}{\text{只有 A 動，兩者相撞前平均移動步數}}$$

Result of N

B_move & B_fixed

指在 B 會不會動時平均走幾步會相遇
跑 20 萬次，取到小數點後五位，
表格只放到整數位的數據

		邊界	起始位置	B move	B fixed	N
1	B 從 正中心 出發	Size = 5 x 5 $ x = y \leq 2$	A = (1, 1), B = (0, 0)	35	30	1.153
2			A = (2, 2), B = (0, 0)	42	36	1.181
3		Size = 15 x 15 $ x = y \leq 7$	A = (4, 3), B = (0, 0)	563	441	1.279
4			A = (7, 7), B = (0, 0)	550	482	1.141
5	B 從 邊界 出發	Size = 5 x 5 $ x = y \leq 2$	A = (1, 1), B = (-2, -2)	49	102	0.444
6			A = (2, 2), B = (-2, -2)	51	107	0.478
7		Size = 15 x 15 $ x = y \leq 7$	A = (4, 3), B = (-7, -7)	606	1551	0.391
8			A = (7, 7), B = (-7, -7)	624	1586	0.393
9	A, B 初始距 離相同 = 5, 5	Size = 10 x 10 $0 \leq x = y \leq 9$	A = (2, 2), B = (7, 7)	235	289	0.813
10		Size = 20 x 20 $0 \leq x = y \leq 19$	A = (7, 7), B = (12, 12)	974	971	1.003

Random walk for n people

- 假定有 $1 A + n B$ ， A 和 $\{B\}$ 都是隨機初始化位置，討論所有 $\{B\}$ 有動跟沒動的差別。
- 各跑 800 次，每次 10000 步

size	Number of {B}	B move 碰撞次數	B fixed 碰撞次數	N
15 x 15	3	132.7025	130.3525	1.018
	4	176.7775	176.9175	0.999
	5	221.6650	223.0325	0.994
	10	443.5950	444.4150	0.998

- **N** 都很接近 1，表示碰撞頻率和粒子相對速率無關
- 平均差不多，但 **B move** 的標準差都會比較小！

Collision frequency of different density

- 驗證隨機漫步的碰撞頻率和粒子密度（幾乎）成正比
- 跑 800 次 10000 的平均碰撞次數（取到整數位）
 - 指 A 和 {B} 相撞次數，不考慮 {B} 彼此相撞

尺寸/面積	B 的個數	密度	平均碰撞次數
15 x 15 225	1	0.0044	45
	3	0.0133	135
	5	0.0222	222
	10	0.0444	444
9 x 9 81	1	0.0123	125
	2	0.0247	249
	3	0.0370	370
	10	0.1234	1240

Discussion of Model 3

- 經過思考和模擬可得知隨機漫步的碰撞頻率只和粒子密度成正比。
- 若隨機漫步的起始位置完全隨機，則不論其他粒子有沒有動，某顆粒子（會動）的碰撞頻率都相同。
- 隨機漫步和氣體分子運動的結果不同。

	隨機漫步	理想氣體分子運動
相似點	有一大堆粒子、可探討平均碰撞頻率	
方向、速度	每一時間點都隨機	再下一次碰撞前， 方向和速度都是固定的
平均碰撞頻率	只和粒子密度有關	和粒子相對速率成正比

Model (Review)

	Model 1	Model 2	Model 3
邊界	沒有	有	有
維度	1D	1D	2D (正方形)
粒子數	1	1	2 ~ n
方向	$P(+1) = P(-1) = 1/2$	$P(+1) \neq P(-1)$	向上下左右的機率都是 1/4
模擬	布朗運動	沈澱現象	碰撞頻率

Conclusion

(What we have learned)

- Model 1 可看作是布朗運動在離散的對應
 - 布朗運動的方程式（物理學家在這方面研究甚多）可提供隨機漫步、normal distrib 的其他理論想法（another approach）。
 - 兩者在對應時，要對連續或離散不同造成的影響做修正。
- Model 2 在 $P(+1)$, $P(-1)$ 差異不大時，機率分佈可由沈澱現象方程式（猜測 2）擬和。
 - Model 2 還需要修正，才能完整模擬出沈澱現象。
 - Markov matrix 可計算出 case 2 長時間後（穩定）的粒子機率分佈。
- 影響 model 3 和氣體分子的碰撞頻率的因素不同。
- 雖然這次的題目跟物理相關，但這份投影片 80% 的內容是經過模擬、數學計算和查資料等方法新學到（得知）的。

Other (future) works

隨機漫步的模型有許多變因可以調整（如下表），可找出哪些排列組合較符合、可解釋現實生活的現象。

空間	1D/2D正方形邊界/2D球型邊界/ 球面/立方體/球體 (球型和球體較符合自然界的邊界)
個數	$1 \sim n$
機率	各方向機率是否均勻
邊界	若有邊界，可設定不同的邊界機制

Reference

[1] https://en.wikipedia.org/wiki/Brownian_motion

[2] <https://www.mpp.mpg.de/~caldwell/ss05/Lecture7.pdf>