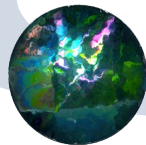
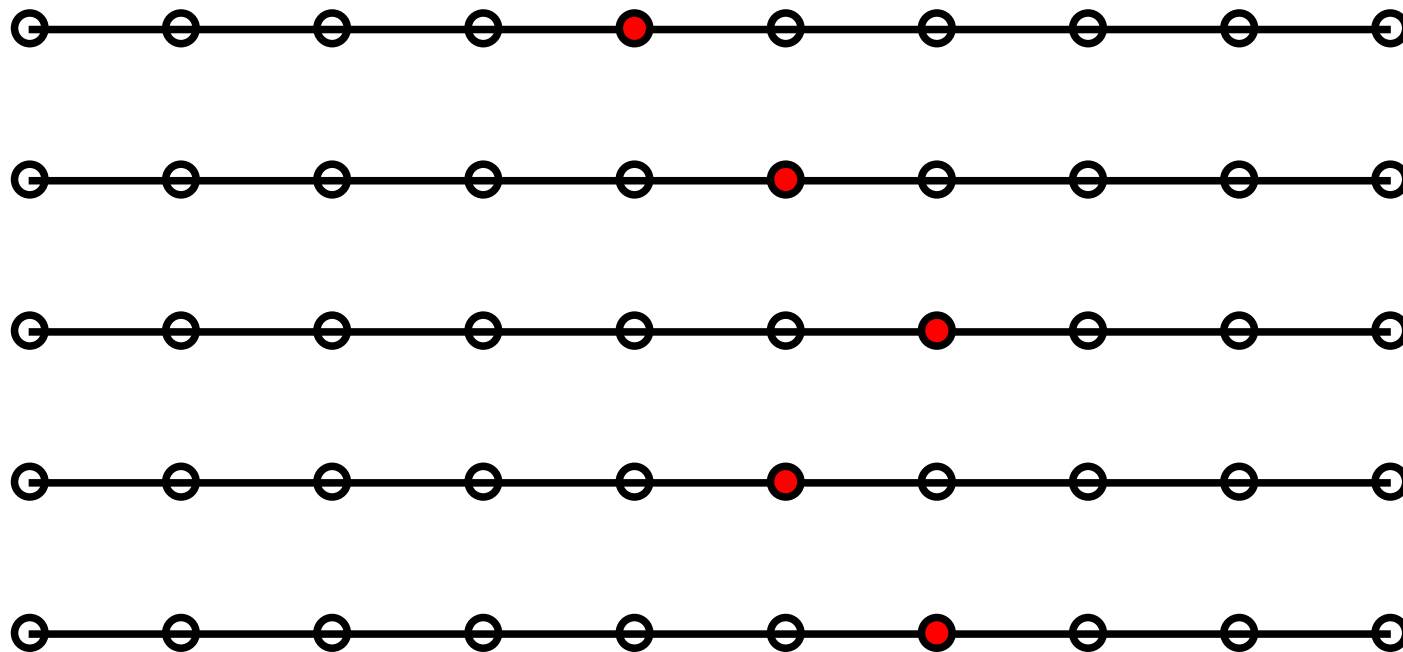


# 醉步 (*Random Walk*)



# 酔歩(Random Walk)とは

- 格子上をでたらめに粒子が移動
- 拡散現象などのモデル



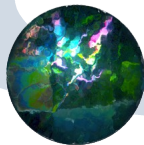


# 1次元酔歩

- 1次元の格子点を粒子が移動(右を正とする)
- 確率 $p$  で右に、確率 $1-p$  で左に移動する
- $N$  回の時間ステップ
  - 右に  $m$  回、左に  $N-m$  回移動する確率

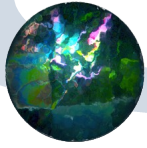
$$P_N(m) = \binom{N}{m} p^m (1-p)^{N-m}$$

- そのときの位置  $2m-N$

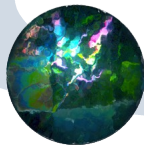


- $N$  時間ステップ後の粒子の平均位置と分散

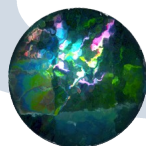
$$\begin{aligned}x(N) &= \sum_{m=0}^N (2m - N) \binom{N}{m} p^m (1-p)^{N-m} \\ &= N(2p - 1)\end{aligned}$$



$$\begin{aligned}\sigma^2(N) &= \sum_{m=0}^N (2m - N)^2 \binom{N}{m} p^m (1-p)^{N-m} - x(N)^2 \\ &= \sum_{m=0}^N (4m^2 - 4mN + N^2) \binom{N}{m} p^m (1-p)^{N-m} - x(N)^2 \\ &= 4pN + 4p^2N(N-1) - 4pN^2 + N^2 - N^2(2p-1)^2 \\ &= 4pN(1-p)\end{aligned}$$



- $p=1/2$  の場合
  - 平均位置は原点
  - 分散は時間に比例して増大する
- 粒子位置の分布はどうなるか



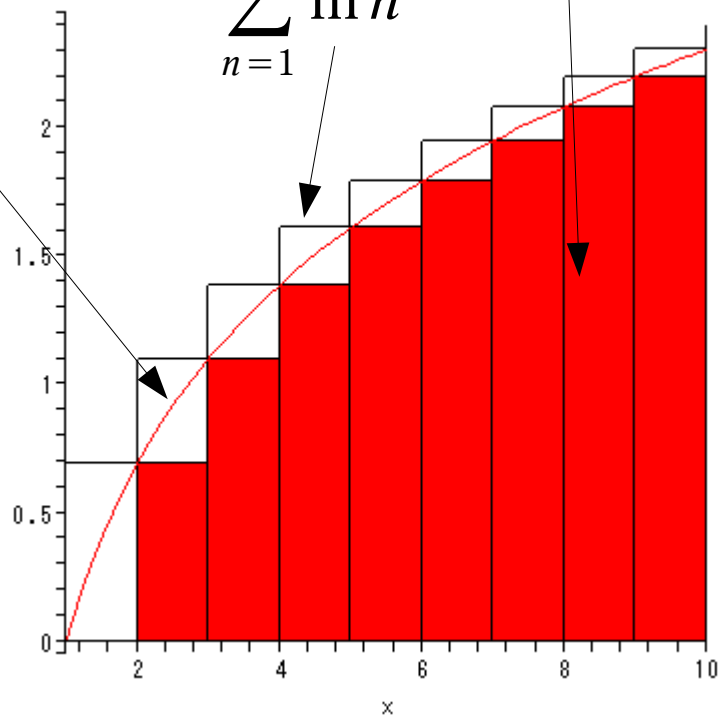
# 準備 : Stirling の公式

- $N \gg 1$  とする

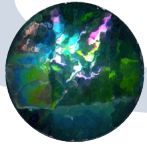
$$\sum_{n=1}^N \ln n - \ln N$$

$$\int_1^N \ln x \, dx$$

$$\sum_{n=1}^N \ln n$$



$$\int_1^N \ln x \, dx < \sum_{n=1}^N \ln n < \int_1^N \ln x \, dx + \ln N$$

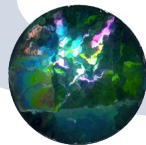


$$\int_1^N \ln x \, dx < \sum_{n=1}^N \ln n < \int_1^N \ln x \, dx + \ln N$$

$$N(\ln N - 1) + 1 < \sum_{n=1}^N \ln n = \ln N! < N(\ln N - 1) + 1 + \ln N$$

$$\ln N! = N(\ln N - 1) + \mathcal{O}(\ln N)$$





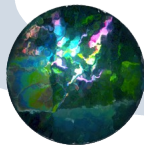
# $N$ ステップ後の位置の確率

$$P_N(m) = \binom{N}{m} p^m (1-p)^{N-m}$$

$$\ln P_N(m) = \ln N! - \ln(N-m)! - \ln m! + m \ln p + (N-m) \ln(1-p)$$

- $N$ 、 $N-m$ 、 $m$  のいずれも1 より非常に大きいとして Stirling の公式を適用

$$\begin{aligned} \ln P_N(m) &\sim N[\ln N - 1] - (N-m)[\ln(N-m) - 1] \\ &\quad - m(\ln m - 1) + m \ln p + (N-m) \ln(1-p) \end{aligned}$$

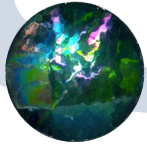


- $m$  が平均値  $pM$  から少しずれている範囲で考える

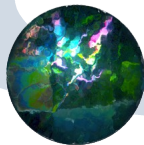
$$x = \frac{1}{N} (m - pN)$$

$$m = N(p + x)$$

$$N - m = N(1 - p - x)$$



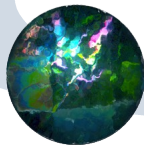
$$\begin{aligned}\ln P_N(m) &\sim N[\ln N - 1] \\ &\quad - N(1-p-x)[\ln N + \ln(1-p-x) - 1 - \ln(1-p)] \\ &\quad - N(p+x)[\ln N + \ln(p+x) - 1 - \ln p] \\ &= -N(1-p-x)[\ln(1-p-x) - \ln(1-p)] \\ &\quad - N(p+x)[\ln(p+x) - \ln p] \\ &\sim -\frac{N}{2p(1-p)}x^2 + O(x^3)\end{aligned}$$



- Gauss (正規) 分布になる

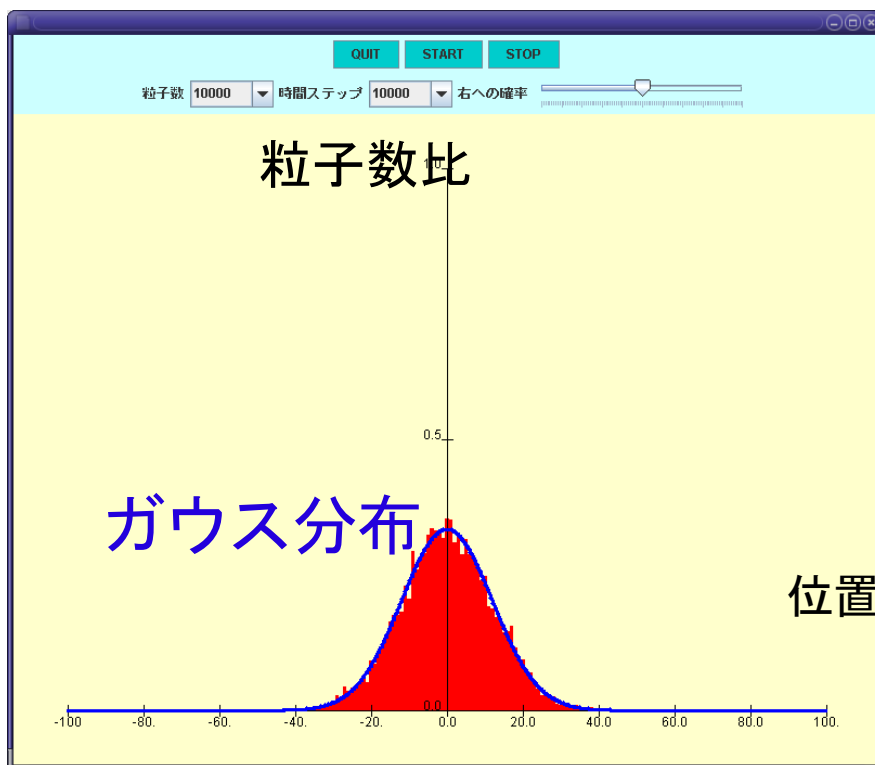
$$P_N(m) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(m-pN)^2}{2\sigma^2}\right)$$
$$\sigma^2 = p(1-p)N$$

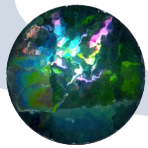
- 中心極限定理の一つの例



# 実験

- 多数の粒子を原点から同時に酔歩させる
- 各時刻での各粒子の位置の分布を調べる
- ガウス分布を確認



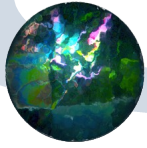


# 拡散過程

- 位置を連続座標として表現しなおす
- 時刻  $t$  で、粒子が  $x < x(t) \leq x + dx$  に居る確率

$$W(x, t) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x - \tilde{x})^2}{2\sigma^2}\right) dx$$

$$\sigma^2 = 4p(1-p)t, \quad \tilde{x} = (2p-1)t$$

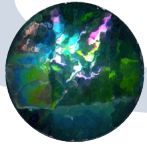


- 遷移確率

$$P(x_0, t_0 | x_1, t_1) dx_1 = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(\Delta x - \tilde{x})^2}{2\sigma^2}\right) dx_1$$

$$\sigma^2 = 4p(1-p)\Delta t, \quad \tilde{x} = (2p-1)\Delta t$$

$$\Delta x = x_1 - x_0, \quad \Delta t = t_1 - t_0$$

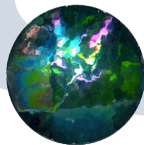


- 遷移確率は、以下の拡散方程式を満たす

$$\frac{\partial}{\partial t_1} P(x_0, t_0 | x_1, t_1) = \left[ D \frac{\partial^2}{\partial x_1^2} - v \frac{\partial}{\partial x_1} \right] P(x_0, t_0 | x_1, t_1)$$
$$D = 2p(1-p), \quad v = 2p - 1$$

$$P(x_0, t_0 | x_1, t_1) dx_1 = \frac{1}{\sqrt{4\pi D \Delta t}} \exp\left(-\frac{(\Delta x - v \Delta t)^2}{4D \Delta t}\right) dx_1$$
$$\Delta x = x_1 - x_0, \quad \Delta t = t_1 - t_0$$

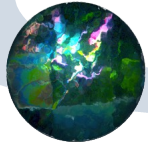




- 粒子密度

$$n(x, t) = \int n(x_0, t_0) P(x_0, t_0 | x, t) dx_0$$

- 演習問題：粒子密度も遷移確率と同じ拡散方程式を満たすことを示せ。



- 講義資料URL

<http://aoba.cc.saga-u.ac.jp/lecture/ModelingAndSimulation/>