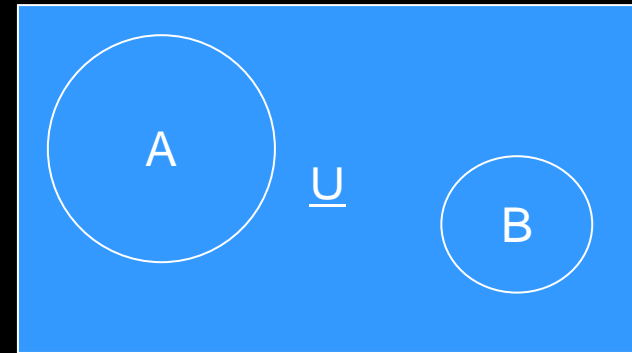


# 確率と統計

不規則なゆらぎ  
平均的な振舞には規則がある

# 確率の定義(1)

- 事象(出来事)
  - 全集合(すべての出来事):  $U$
  - 空集合(何も起きない):  $\Phi$
  - 背反事象(同時に起きない):  
 $A \cdot B = \Phi$
- 相対頻度
  - 事象Aが起きる回数/全体の回数
  - 無限回の施行による極限  
→Aが起きる確率



$$P(A) = \lim \frac{m_A}{n}$$

$$P(\Phi) = 0, \quad P(U) = 1$$

$$A \cdot B = \Phi \Rightarrow P(A + B) = P(A) + P(B)$$

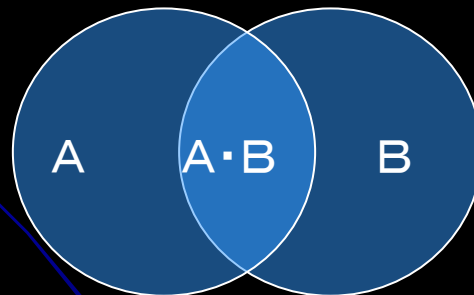
# 確率の定義(2)

- 結合確率

- 排他的でない事象 A と B

- A と B が同時に起きる確率  $P(A \cdot B)$
- A と B の一方か両方が起きる確率  $P(A + B)$

$$P(A + B) = P(A) + P(B) - P(A \cdot B)$$



例: さいころを1回振るとき  
A = 偶数の目が出る  
B = 4以上の目が出る  
A · B = 4、6が出る  
A + B = 2、4、5、6が出る

# 確率の定義(3)

- 条件付確率

- 「Bの生起」が「Aの生起」に影響する
- 「すでにBが起きた」とき「Aが起きる確率」:

$$P(A | B) = P(A \cdot B) / P(B)$$

- ベイズの定理

$$P(A | B) = P(B | A) P(A) / P(B)$$

- AとBが独立

$$P(A | B) = P(A)$$

$$P(A \cdot B) = P(A) P(B)$$

# 確率密度関数

- 確率変数

- 不規則に起きる量を表す変数
- 変数のとる値が離散的 vs 連続的

## 確率密度関数 $p(x)$

- 確率変数  $X$  が  $x$  と  $x+dx$  の間の値として起きる確率  $p(x) dx$

$$\int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = 1$$

# 平均值、標準偏差

- 平均值

$$\bar{x} = E[X] = \frac{x_1 n_1 + x_2 n_2 + \dots + x_j n_j}{n_1 + n_2 + \dots + n_j} = x_1 P(x_1) + x_2 P(x_2) + \dots + x_j P(x_j)$$

$$\bar{x} = E[X] = \sum_{k=1}^j x_k P(x_j) = \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx$$

- 標準偏差  $\sigma$

$$\sigma^2 = E[(X - \bar{x})^2] = \frac{\sum_{k=1}^j n_j (x_j - \bar{x})^2}{\sum_{k=1}^j n_j} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \bar{x})^2 p(x) dx$$

# 2つの確率変数の和

- 平均値

$$E[X + Y] = \iiint (x + y)p(x, y)dxdy = \iiint xp(x, y)dxdy + \iiint yp(x, y)dxdy = \bar{x} + \bar{y}$$

- 独立な量の標準偏差

$$\begin{aligned} E\left[\left((x + y) - (\bar{x} + \bar{y})\right)^2\right] &= E\left[\left((x - \bar{x}) + (y - \bar{y})\right)^2\right] \\ &= E\left[(x - \bar{x})^2 + (y - \bar{y})^2 + 2(x - \bar{x})(y - \bar{y})\right] \\ &= E\left[(x - \bar{x})^2\right] + E\left[(y - \bar{y})^2\right] + E\left[2(x - \bar{x})(y - \bar{y})\right] \\ &= \sigma_x^2 + \sigma_y^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \therefore E\left[2(x - \bar{x})(y - \bar{y})\right] &= 2 \iint (x - \bar{x})(y - \bar{y})p(x)p(y)dxdy \\ &= 2 \int (x - \bar{x})p(x)dx \times \int (y - \bar{y})p(y)dy = 0 \end{aligned}$$

# 確率分布(1)

- 2項分布
- $P(A)=p, P(B)=1-p$

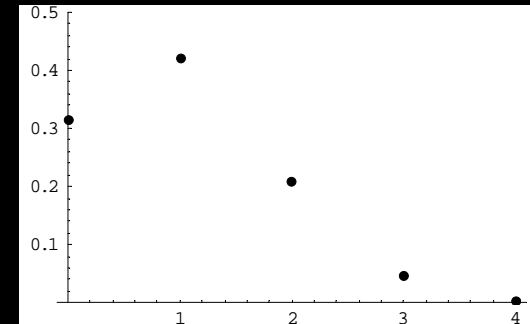
$$P_m = \frac{n!}{m!(n-m)!} p^m (1-p)^{n-m}$$

$$\text{平均値} : \bar{m} = \sum_{m=0, n} m P_m = np$$

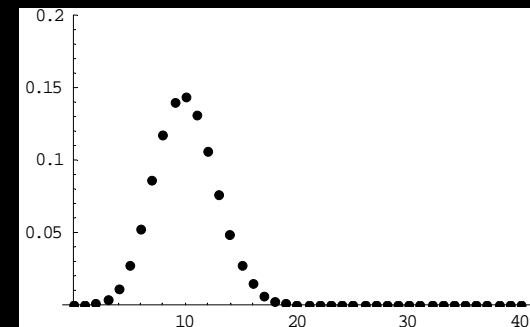
$$\text{標準偏差} : \sigma = \sqrt{\sum (m - \bar{m})^2 P_m} = \sqrt{np(1-p)}$$

$p=1/4$

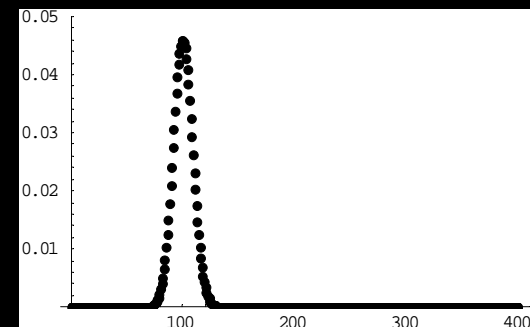
$n=4$



$n=40$



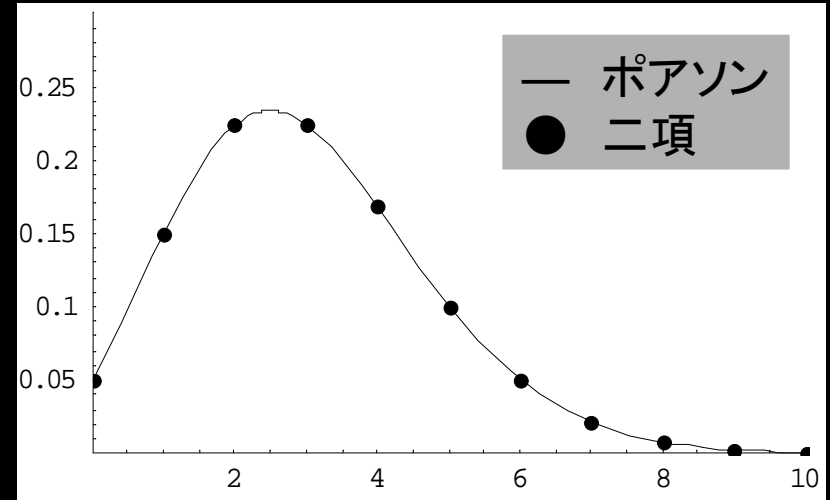
$n=400$





# 確率分布(2)

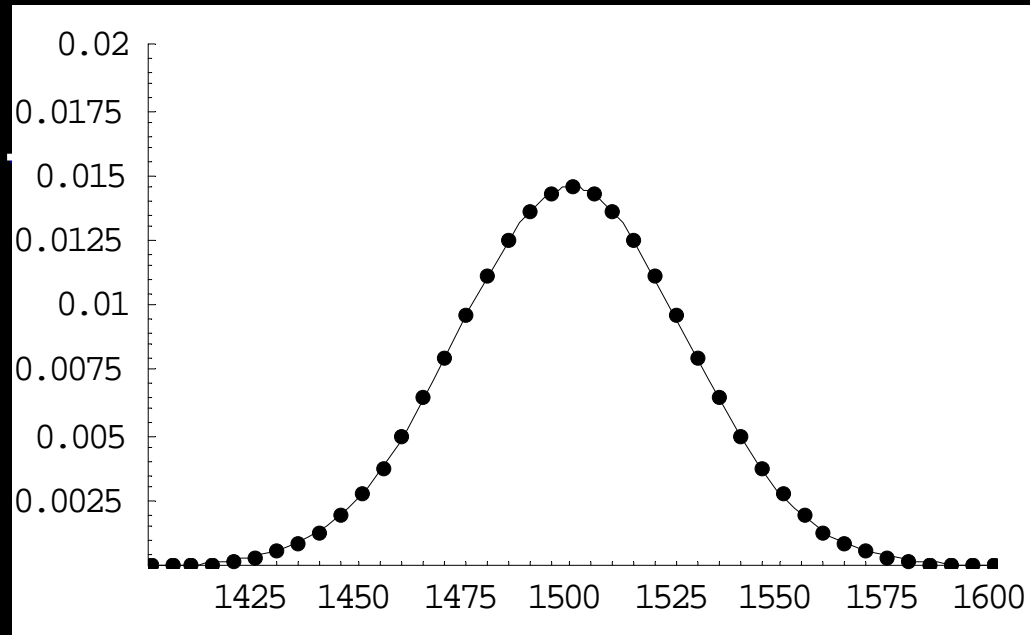
- ポアソン分布
  - 放射性崩壊、ショットノイズ...
  - $n$ : 非常に大きい、 $p$ : 非常に小さい、平均: 有限



$$P_m = \frac{n(n-1)\dots(n-m+1)}{m!} p^m (1-p)^{n-m} \cong \frac{n^m}{m!} p^m (1-p)^n$$
$$\cong \frac{(np)^m}{m!} (e^{-p})^n = \frac{(np)^m}{m!} e^{-np} = \frac{\bar{m}^m}{m!} e^{-\bar{m}}$$

# 確率分布(3)

- ガウス(正規)分布
  - 測定誤差、白色ノイズ
  - $n, m$  非常に大きい



$$p(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\bar{m})^2}{2\sigma^2}}$$

# ランダムプロセス

- 確率的な時系列

- 時間の関数  $y(t)$  が確率的に決まる
- 確率密度  $p(y_1t_1, y_2t_2, \dots, y_nt_n)$

- 定常過程

$$p(y_1t_1, y_2t_2, \dots, y_nt_n)$$

$$= p(y_1(t_1 + \tau), y_2(t_2 + \tau), \dots, y_n(t_n + \tau))$$

- 時間が経過しても確率密度関数が変わらない
- 平均値などの統計量が時間的に変わらない

# その他

- エルゴード性
  - 定常かつ時間平均と集団平均が同一