

## 第8回

### ・ 指数分布

$\lambda$  が単位時間あたりの事象の生起回数で  $\frac{1}{\lambda}$  が事象の生起間隔であるような確率分布を **指数分布** と言う。

定義

$$X \sim Ex(\lambda) \Leftrightarrow f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} (x \geq 0) \\ 0 (x < 0) \end{cases} (\lambda > 0)$$

成り立つ定理は以下の通り

- $X \sim Ex(\lambda) \Rightarrow E(X) = \frac{1}{\lambda}, V(X) = \frac{1}{\lambda^2}, D(X) = \frac{1}{\lambda}$
- $X \sim Ex(\lambda) \Leftrightarrow P(X > a+b | X > b) = P(X > a)$  (指数分布の無記憶性)  
\*無記憶性については第6回講義ノート参照

### 独立同一分布

#### ・ 同時確率分布

2つの離散型確率変数  $X, Y$  が存在し、そのベクトル形  $(X, Y)$  (**2次元確率変数** と言う) について、その性質が  $P((X, Y) = (x_i, y_j)) (i=1, 2, \dots, M; j=1, 2, \dots, N)$  となるものを **同時確率分布** と言う。

定義

$$\begin{aligned} &2つの離散型確率変数(X, Y)について \\ &P((X, Y) = (x_i, y_j)) = P(X = x_i, Y = y_j) = f(x_i, y_j) \\ &(i=1, 2, \dots, M; j=1, 2, \dots, N) \end{aligned}$$

1次元の場合と同様に

$P(X = x, Y = y)$  を  $(x, y)$  の関数と見たもの、

$P(X = x, Y = y) = f(x, y)$  を  $(X, Y)$  **同時確率関数** と言う。

成り立つ定理は以下の通り

$$\cdot f(x_i, y_j) \geq 0 (i = 1, 2, \dots, M; j = 1, 2, \dots, N)$$

$$\cdot \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N f(x_i, y_j) = 1$$

•  $n$  個の離散型確率変数  $X_1, X_2, \dots, X_n$  が同一の確率分布に従うものとし、

$$E(X_1) = E(X_2) = \dots = E(X_n) = \mu \quad \text{と置くと}$$

$$V(X_1) = V(X_2) = \dots = V(X_n) = \sigma^2$$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \text{ について}$$

$$E(\bar{X}) = \mu, V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n} \text{ が成立する。}$$