

第5回

確率変数 (Random Variable)

たとえば男女の生まれる比率が男 : 女 = $p : 1 - p$ とし、変数 X を男が生まれるなら $X=1$ 女が生まれるなら $X=0$ と定義すると

$P\{X=1\}=p$ $P\{X=0\}=1-p$ となる。

このように X のとりうる値の全体がわかっており、その全体の各値に確立が与えられているような X を **確率変数** という。

そうして観察された X の値を X の **実現値** といい、 X のとりうる値全体を **値域** という。

・ 離散型確率変数

X の値域が $\{x_1, x_2, x_3, \dots\}$ のように飛び飛びの値しかとらないとき、 X を **離散型確率変数** という。

この性質は

$P(X=x_k)=f(x_k)$ ($k=1, 2, 3, \dots$) によってきだまる。

これを X の **確率分布** という。

$$\sum_{k=1}^N P(X=x_k) = 1 \quad (k=1, 2, 3, \dots)$$

という定理が成立する。(感覚としては当たり前)

ここで、確率分布から有効な情報を取りだしたいと考える。

そのとき必要なのが、以前習った **平均や分散** なのである！！

→ 確率変数の平均・分散 etc...

平均の定義(期待値ともいう)

$$\mu = E(X) = \sum_{k=1}^n x_k P(X=x_k)$$

X をなにかしらの関数 ϕ で変換した場合

X の関数 $\phi(X)$ の定義 ($\phi(X)$ の期待値)

$$\mu = E[\phi(x)] = \sum_{k=1}^n \phi(x_k) P(X=x_k)$$

ちなみに、期待値の線形性を用いた以下のような定理が成立する。

$$\begin{cases} E(aX+b)=aE(X)+b \\ E(b)=b \quad (a, b: \text{定数}) \end{cases}$$

これを使うと

$E\{(X-c)^2\}=h(c)$ は $c=E(X)$ で最小になることがわかる。

分散の定義

$$\sigma^2 = V(X) = \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 P(X=x_i)$$

* $\sigma = D(X)$ は標準偏差

平均 μ を用いた定理が以下のようになる

$$V(X) = E\{(X - \mu)^2\}$$

もうひとつの定理は

$$V(aX+b) = a^2 V(X)$$

また、分散について成り立つ公式が

$$V(X) = E(X^2) - \{E(X)\}^2$$

基準化変量の定義

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

σ : 標準偏差

成り立つ定理は以下のとおり

$$E(Z) = 0 \quad V(Z) = 1$$