

応用計量経済分析 TA セッション

第 5 回：標本平均の分布

TA：北村友宏*

2015 年 11 月 10 日

1 標本分布

- 母集団から個体 n 個 (X_1, X_2, \dots, X_n) を無作為抽出して標本を得る。
 - ★ e.g., 日本全国の大学生の 1 か月間の携帯電話利用料金の特徴を調べるため、その中から 100 人分の利用料金 $(X_1, X_2, \dots, X_{100})$ を無作為に抽出する。
 - どの n 個を抽出するかにより、各個体 X_1, X_2, \dots, X_n の値は異なる。
 - ★ e.g., どの大学生 100 人を抽出するか、また、1 人目が誰で、2 人目が誰で、 \dots 、100 人目が誰になるかによって、1~100 人目の各大学生の料金という数値が異なる。
- ⇒どの値が実現するかは確実にはわからないが、とりうる値それぞれについて、その値が出る確率が振られている。
- ⇒ X_1, X_2, \dots, X_n は確率変数。
- ⇒統計量である 標本平均 (sample mean) $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ なども確率変数。
- 無作為抽出ならば、 X_1, X_2, \dots, X_n は互いに独立。
 - 統計量の確率分布を標本分布 (sample distribution) とよぶ。
 - 標本平均の確率分布の特徴 (期待値や分散) を知りたい。
 - ⇒ $E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n}X_1 + \frac{1}{n}X_2 + \dots + \frac{1}{n}X_n\right)$ や $V(\bar{X}) = V\left(\frac{1}{n}X_1 + \frac{1}{n}X_2 + \dots + \frac{1}{n}X_n\right)$ を計算する。

2 多次元の確率変数の期待値と分散

- 確率変数 X, Y と定数 a, b について、

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y),$$

$$V(aX + bY) = a^2V(X) + b^2V(Y) + \underbrace{2abCov(X, Y)}_{\text{注意!}}$$

が成り立つ (証明略)。

* Email: kitamu.tom@gmail.com URL: <http://tomkitamura.html.xdomain.jp>

- X と Y が独立ならば X と Y は無相関、つまり $Cov(X, Y) = 0$ となる。このとき、 $aX + bY$ の分散は、

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

となる（証明略）。

- 確率変数 n 個、定数 n 個の場合も同様に考えることができる。互いに独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n と定数 w_1, w_2, \dots, w_n について、

$$E(w_1X_1 + w_2X_2 + \dots + w_nX_n) = w_1E(X_1) + w_2E(X_2) + \dots + w_nE(X_n),$$

$$V(w_1X_1 + w_2X_2 + \dots + w_nX_n) = w_1^2V(X_1) + w_2^2V(X_2) + \dots + w_n^2V(X_n)$$

が成り立つ（証明略）。

- ★ 無作為抽出された標本 (X_1, X_2, \dots, X_n) であれば、上記の分散の性質を利用できる。

例題 1. 平均 μ 、分散 σ^2 の母集団から抽出した無作為標本 (X_1, X_2, \dots, X_n) を考える。この標本は、 $E(X_1) = E(X_2) = \dots = E(X_n) = \mu, V(X_1) = V(X_2) = \dots = V(X_n) = \sigma^2$ を満たす。このとき、 $100 \sum_{i=1}^n X_i$ の期待値と分散を求めなさい。

$100 \sum_{i=1}^n X_i$ の期待値は、

$$\begin{aligned} E\left(100 \sum_{i=1}^n X_i\right) &= E[100(X_1 + X_2 + \dots + X_n)] \\ &= E(100X_1 + 100X_2 + \dots + 100X_n) \\ &= 100E(X_1) + 100E(X_2) + \dots + 100E(X_n) \\ &= 100\mu + 100\mu + \dots + 100\mu \\ &= 100(\underbrace{\mu + \mu + \dots + \mu}_{n \text{ 個}}) \\ &= 100n\mu. \end{aligned}$$

また、 $100 \sum_{i=1}^n X_i$ の分散は、

$$\begin{aligned} V\left(100 \sum_{i=1}^n X_i\right) &= V[100(X_1 + X_2 + \dots + X_n)] \\ &= V(100X_1 + 100X_2 + \dots + 100X_n). \end{aligned}$$

ここで、 (X_1, X_2, \dots, X_n) は無作為標本なので、 X_1, X_2, \dots, X_n は互いに独立である。よって、

$$\begin{aligned} V(100X_1 + 100X_2 + \dots + 100X_n) &= 100^2V(X_1) + 100^2V(X_2) + \dots + 100^2V(X_n) \\ &= 10000\sigma^2 + 10000\sigma^2 + \dots + 10000\sigma^2 \\ &= 10000\left(\underbrace{\sigma^2 + \sigma^2 + \dots + \sigma^2}_{n \text{ 個}}\right) \\ &= 10000n\sigma^2. \end{aligned}$$