

# 1 分散の推定

$n$  個の実数値からなる標本  $s = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  に対して、その分散を求めます。また、これらが  $N$  個の実数値からなる母集団  $S = \{X_1, X_2, \dots, X_N\}$  から抽出されたものであるとき、母集団の分散を推定します。

## 1.1 定義

標本の分散

$$\text{標準分散 } v_p = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$\text{不偏分散 } v_s = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad \left( = \frac{n}{n-1} v_p \right)$$

$$\text{低減分散 } v_h = \frac{1}{n+1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad \left( = \frac{n}{n+1} v_p \right)$$

母集団の分散

$$\text{標準母分散 } V_p = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2$$

$$\text{不偏母分散 } V_s = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2 \quad \left( = \frac{N}{N-1} V_p \right)$$

$$\text{低減母分散 } V_h = \frac{1}{N+1} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2 \quad \left( = \frac{N}{N+1} V_p \right)$$

部品の定義

$$\text{標本について, } a = \sum_{i=1}^n x_i \quad b = \sum_{i=1}^n x_i^2$$

$$\text{母集団について, } A = \sum_{i=1}^N X_i \quad B = \sum_{i=1}^N X_i^2$$

## 1.2 $v_p, V_p$ を $a, b, A, B$ で表す

$v_p$  の方だけ示します。 $V_p$  も全く同じです。

$$\begin{aligned} v_p &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \{x_i^2 - 2x_i\bar{x} + (\bar{x})^2\} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \bar{x} + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\bar{x})^2 \\ &= \overline{x^2} - 2(\bar{x})^2 + (\bar{x})^2 \\ &= \overline{x^2} - (\bar{x})^2 \quad (\leftarrow \text{これは有名}) \\ &= \frac{b}{n} - \left(\frac{a}{n}\right)^2 \\ &= \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \end{aligned}$$

結論

$$\text{標本について, } v_p = \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \quad \text{母集団について, } V_p = \frac{B}{N} - \frac{A^2}{N^2}$$

### 1.3 標本分散の期待値 (抽出を組合せで考える場合)

母集団  $S$  から相異なる要素を選んで標本  $s$  とする場合、標本の分散の期待値を求めます。  $|S| = N$ ,  $|s| = n$  より、標本の取り出し方は全部で  ${}_N C_n$  通りあります。

$$\begin{aligned} E(v_p) &= \frac{1}{{}_N C_n} \sum v_p \quad (\leftarrow \sum \text{は全標本に対する合計を表します}) \\ &= \frac{1}{{}_N C_n} \sum \left( \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \right) \\ &= \frac{1}{{}_N C_n} \left( \frac{\sum b}{n} - \frac{\sum a^2}{n^2} \right) \\ &= \frac{1}{{}_N C_n} \cdot \frac{1}{n^2} (n \sum b - \sum a^2) \end{aligned}$$

$N$  個中  $n$  個を選ぶとき、特定の 1 個が含まれる組合せが  ${}_{N-1} C_{n-1}$  通り、特定の 2 個が含まれる組合せが  ${}_{N-2} C_{n-2}$  通りであることを考えると、 $\sum b = {}_{N-1} C_{n-1} B$ ,  $\sum a^2 = {}_{N-2} C_{n-2} (A^2 - B) + {}_{N-1} C_{n-1} B$  となります。詳しいことは説明しにくいので省きます。これを代入して計算を進めると、

$$\begin{aligned} E(v_p) &= \frac{1}{{}_N C_n} \cdot \frac{1}{n^2} [n \{ {}_{N-1} C_{n-1} B \} - \{ {}_{N-2} C_{n-2} (A^2 - B) + {}_{N-1} C_{n-1} B \}] \\ &= \frac{1}{{}_N C_n} \cdot \frac{1}{n^2} \{ n {}_{N-1} C_{n-1} B - {}_{N-2} C_{n-2} (A^2 - B) - {}_{N-1} C_{n-1} B \} \\ &= \frac{1}{{}_N C_n} \cdot \frac{1}{n^2} \{ (n-1) {}_{N-1} C_{n-1} B - {}_{N-2} C_{n-2} (A^2 - B) \} \\ &= \frac{1}{{}_N C_n} \cdot \frac{1}{n^2} \left\{ (n-1) \frac{n}{{}_N} {}_N C_n B - \frac{n(n-1)}{{}_N(N-1)} {}_N C_n (A^2 - B) \right\} \\ &= \frac{1}{n^2} \left\{ \frac{n(n-1)}{{}_N} B - \frac{n(n-1)}{{}_N(N-1)} (A^2 - B) \right\} \\ &= \frac{n-1}{n} \left\{ \frac{1}{{}_N} B - \frac{1}{{}_N(N-1)} (A^2 - B) \right\} \\ &= \frac{n-1}{n} \left\{ \frac{B}{{}_N-1} - \frac{A^2}{{}_N(N-1)} \right\} \\ &= \frac{n-1}{n} \cdot \frac{{}_N}{{}_N-1} \left( \frac{B}{{}_N} - \frac{A^2}{{}_N^2} \right) \\ &= \frac{n-1}{n} \cdot \frac{{}_N}{{}_N-1} V_p \end{aligned}$$

したがって、

$$\begin{aligned} \frac{n}{n-1} E(v_p) &= \frac{{}_N}{{}_N-1} V_p \\ E\left(\frac{n}{n-1} v_p\right) &= \frac{{}_N}{{}_N-1} V_p \\ E(v_s) &= V_s \end{aligned}$$

標本の不偏分散の期待値は、母集団の不偏母分散であることが分かりました。

結論

抽出を組合せで考える場合、 $E(v_s) = V_s$

#### 1.4 標本分散の期待値 (抽出を重複順列で考える場合)

今度は母集団  $S$  から標本  $s$  を抽出するとき、要素を重複して選ぶことを許すことにします。重複順列で考えると、標本の取り出し方は全部で  $N^n$  通りあります。

$$\begin{aligned} E(v_p) &= \frac{1}{N^n} \sum v_p \quad (\leftarrow \Sigma \text{は全標本に対する合計を表します}) \\ &= \frac{1}{N^n} \sum \left( \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \right) \\ &= \frac{1}{N^n} \left( \frac{\sum b}{n} - \frac{\sum a^2}{n^2} \right) \\ &= \frac{1}{N^n} \cdot \frac{1}{n^2} (n \sum b - \sum a^2) \end{aligned}$$

ここで、 $\sum b = nN^{n-1}B$ 、 $\sum a^2 = n(n-1)N^{n-2}A^2 + nN^{n-1}B$  が成り立ちます。これも詳しい説明は省きます。面積図などを利用して確かめて下さい。これを代入して計算を進めると、

$$\begin{aligned} E(v_p) &= \frac{1}{N^n} \cdot \frac{1}{n^2} [n(nN^{n-1}B) - \{n(n-1)N^{n-2}A^2 + nN^{n-1}B\}] \\ &= \frac{1}{N^n} \cdot \frac{1}{n^2} \{n(n-1)N^{n-1}B - n(n-1)N^{n-2}A^2\} \\ &= \frac{1}{N^n} \cdot \frac{n-1}{n} (N^{n-1}B - N^{n-2}A^2) \\ &= \frac{n-1}{n} \left( \frac{B}{N} - \frac{A^2}{N^2} \right) \\ &= \frac{n-1}{n} V_p \end{aligned}$$

したがって、

$$\begin{aligned} \frac{n}{n-1} E(v_p) &= V_p \\ E\left(\frac{n}{n-1} v_p\right) &= V_p \\ E(v_s) &= V_p \end{aligned}$$

標本の不偏分散の期待値は、母集団の標準母分散であることが分かりました。

結論

抽出を重複順列で考える場合、 $E(v_s) = V_p$

### 1.5 標本分散の期待値 (抽出を重複組合せで考える場合)

今度は標本の取り出し方を重複組合せで考えます。標本の取り出し方は全部で  ${}_N H_n$  通りあります。

$$\begin{aligned}
 E(v_p) &= \frac{1}{{}_N H_n} \sum v_p \quad (\leftarrow \sum \text{は全標本に対する合計を表します}) \\
 &= \frac{1}{{}_N H_n} \sum \left( \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \right) \\
 &= \frac{1}{{}_N H_n} \left( \frac{\sum b}{n} - \frac{\sum a^2}{n^2} \right) \\
 &= \frac{1}{{}_N H_n} \cdot \frac{1}{n^2} (n \sum b - \sum a^2)
 \end{aligned}$$

今回も説明は省きますが、 $\sum b = {}_{N+1} H_{n-1} B$ 、 $\sum a^2 = {}_{N+2} H_{n-2} A^2 + {}_{N+2} H_{n-1} B$  が成り立ちます。これを代入して計算を進めると、

$$\begin{aligned}
 E(v_p) &= \frac{1}{{}_N H_n} \cdot \frac{1}{n^2} \left\{ n({}_{N+1} H_{n-1} B) - ({}_{N+2} H_{n-2} A^2 + {}_{N+2} H_{n-1} B) \right\} \\
 &= \frac{1}{{}_N H_n} \cdot \frac{1}{n^2} \left\{ n \frac{n}{N} {}_N H_n B - \frac{n(n-1)}{N(N+1)} {}_N H_n A^2 - \frac{n(N+n)}{N(N+1)} {}_N H_n B \right\} \\
 &= \frac{1}{n^2} \left\{ \frac{n^2}{N} B - \frac{n(n-1)}{N(N+1)} A^2 - \frac{n(N+n)}{N(N+1)} B \right\} \\
 &= \frac{1}{n} \left\{ \frac{n}{N} B - \frac{n-1}{N(N+1)} A^2 - \frac{N+n}{N(N+1)} B \right\} \\
 &= \frac{1}{n} \left\{ \frac{n-1}{N+1} B - \frac{n-1}{N(N+1)} A^2 \right\} \\
 &= \frac{n-1}{n} \left\{ \frac{1}{N+1} B - \frac{1}{N(N+1)} A^2 \right\} \\
 &= \frac{n-1}{n} \cdot \frac{N}{N+1} \left( \frac{B}{N} - \frac{A^2}{N^2} \right) \\
 &= \frac{n-1}{n} \cdot \frac{N}{N+1} V_p
 \end{aligned}$$

したがって、

$$\begin{aligned}
 \frac{n}{n-1} E(v_p) &= \frac{N}{N+1} V_p \\
 E\left(\frac{n}{n-1} v_p\right) &= \frac{N}{N+1} V_p \\
 E(v_s) &= V_h
 \end{aligned}$$

標本の不偏分散の期待値は、母集団の低減母分散であることが分かりました。

結論

抽出を重複組合せで考える場合、 $E(v_s) = V_h$

## 2 要素間の差を使う

分散を計算するとき、各要素の平均からの偏差ではなく、2つずつの要素の差を使うことにします。2つの要素をとり出すとき、相異なる要素をとるか、同じ要素を重複してとることを許すかによって、2通りの分散を考えます。相異なる要素をとる場合を**組合せ分散**、重複を許す場合を**重複順列分散**および**重複組合せ分散**と呼ぶことにします。

### 2.1 組合せ分散

$$\text{組合せ分散 } d_s = \frac{1}{nC_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n (x_i - x_j)^2$$

$d_s$  を  $a, b$  で表し、他の分散との関係を考えます。

$$\begin{aligned} d_s &= \frac{1}{nC_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n (x_i - x_j)^2 \\ &= \frac{1}{nC_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2 \cdot \frac{1}{2} \quad (\leftarrow \Sigma \text{ で足すものを2倍に増やして2で割っておいた}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{nC_2} \left\{ \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline (x_1 - x_1)^2 & (x_1 - x_2)^2 & (x_1 - x_3)^2 & \cdots & (x_1 - x_n)^2 \\ \hline (x_2 - x_1)^2 & (x_2 - x_2)^2 & (x_2 - x_3)^2 & \cdots & (x_2 - x_n)^2 \\ \hline (x_3 - x_1)^2 & (x_3 - x_2)^2 & (x_3 - x_3)^2 & \cdots & (x_3 - x_n)^2 \\ \hline \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \hline (x_n - x_1)^2 & (x_n - x_2)^2 & (x_n - x_3)^2 & \cdots & (x_n - x_n)^2 \\ \hline \end{array} \right\} \text{の和} \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{1}{nC_2} \left\{ n(x_1^2 + \cdots + x_n^2) + n(x_1^2 + \cdots + x_n^2) - 2(x_1 + \cdots + x_n)(x_1 + \cdots + x_n) \right\} \frac{1}{2} \\ &= \frac{1}{nC_2} \left\{ n(x_1^2 + \cdots + x_n^2) - (x_1 + \cdots + x_n)^2 \right\} \\ &= \frac{1}{nC_2} (nb - a^2) \\ &= \frac{2}{n(n-1)} (nb - a^2) \\ &= 2 \cdot \frac{n}{n-1} \left( \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \right) \\ &= 2 \cdot \frac{n}{n-1} v_p \\ &= 2v_s \end{aligned}$$

#### 結論

組合せ分散  $d_s$  は不偏分散  $v_s$  と相似であり、 $d_s = 2v_s$

## 2.2 重複順列分散

$$\text{重複順列分散 } d_p = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2$$

$d_p$  を  $a, b$  で表し、他の分散との関係を考えます。

$$d_p = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2$$

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{n^2} \left\{ \begin{array}{ccccc} (x_1 - x_1)^2 & (x_1 - x_2)^2 & (x_1 - x_3)^2 & \cdots & (x_1 - x_n)^2 \\ (x_2 - x_1)^2 & (x_2 - x_2)^2 & (x_2 - x_3)^2 & \cdots & (x_2 - x_n)^2 \\ (x_3 - x_1)^2 & (x_3 - x_2)^2 & (x_3 - x_3)^2 & \cdots & (x_3 - x_n)^2 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (x_n - x_1)^2 & (x_n - x_2)^2 & (x_n - x_3)^2 & \cdots & (x_n - x_n)^2 \end{array} \right. \text{の和} \} \\ &= \frac{1}{n^2} \{ n(x_1^2 + \cdots + x_n^2) + n(x_1^2 + \cdots + x_n^2) - 2(x_1 + \cdots + x_n)(x_1 + \cdots + x_n) \} \\ &= \frac{2}{n^2} \{ n(x_1^2 + \cdots + x_n^2) - (x_1 + \cdots + x_n)^2 \} \\ &= \frac{2}{n^2} (nb - a^2) \\ &= 2 \left( \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \right) \\ &= 2v_p \end{aligned}$$

結論

重複順列分散  $d_p$  は標準分散  $v_p$  と相似であり、 $d_p = 2v_p$

### 2.3 重複組合せ分散

$$\text{重複組合せ分散 } d_h = \frac{1}{nH_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i}^n (x_i - x_j)^2$$

$d_h$  を  $a, b$  で表し、他の分散との関係を考えます。

$$\begin{aligned} d_h &= \frac{1}{nH_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i}^n (x_i - x_j)^2 \\ &= \frac{1}{nH_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n (x_i - x_j)^2 \quad (\leftarrow i=j \text{ のときは } x_i - x_j = 0 \text{ なので}) \\ &= \frac{1}{nH_2} (nb - a^2) \quad (\leftarrow \text{組合せ分散より}) \\ &= \frac{1}{n+1C_2} (nb - a^2) \\ &= \frac{2}{n(n+1)} (nb - a^2) \\ &= 2 \cdot \frac{n}{n+1} \left( \frac{b}{n} - \frac{a^2}{n^2} \right) \\ &= 2 \cdot \frac{n}{n+1} v_p \\ &= 2v_h \end{aligned}$$

結論

重複組合せ分散  $d_h$  は低減分散  $v_h$  と相似であり、 $d_h = 2v_h$

### 3 2次元への拡張

$n$  個の点  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), (x_3, y_3), \dots, (x_n, y_n)$  に対し、これらの分散を考えます。

$$\text{不偏分散} \quad v_s = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$$

$$\text{標準分散} \quad v_p = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$$

$$\text{低減分散} \quad v_h = \frac{1}{n+1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \frac{1}{n+1} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$$

$$\text{組合せ分散} \quad d_s = \frac{1}{n\mathcal{C}_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2\}$$

$$\text{重複順列分散} \quad d_p = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2\}$$

$$\text{重複組合せ分散} \quad d_h = \frac{1}{n\mathcal{H}_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=i}^n \{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2\}$$

同様に、 $d_s = 2v_s$ ,  $d_p = 2v_p$ ,  $d_h = 2v_h$  が成り立ちます。