## 中級統計学:復習テスト 15

	学籍番号		氏名		
		2023年11	月 24 日		
		れば提出とは認めない 実施日(12 月 15 日 <i>0</i>		.で,復習テスト 14〜2 出すること.	20 を左」
	布を Bin(1, <i>p</i> ) とする 和を式で定義しなさ	3. 母集団から無作為 い.	抽出した標本を $(X_1,$	$\ldots, X_n)$ とする.	
(b)標本	和の pmf を求めなさ	(۱).			
(c) 標本	平均を式で定義しな	さい.			
(d)標本	平均の pmf を求めな	:さい.			

- 2. 平均  $\mu$ ,分散  $\sigma^2$  の母集団から無作為抽出した標本を  $(X_1,\dots,X_n)$  とする.
  - (a)  $\mu$  は既知とする.
    - i. 標本分散  $\hat{\sigma}^2$  を式で定義しなさい.

ii.  $\mathbf{E}\left(\hat{\sigma}^2\right) = \sigma^2$  となることを示しなさい.

- (b)  $\mu$  は未知とする.
  - i. 標本分散  $s^2$  を式で定義しなさい.

ii.  $\mathrm{E}\left(s^{2}\right)=\sigma^{2}$  となることを示しなさい.

## 解答例

1. (a)

$$T := X_1 + \cdots + X_n$$

(b)  $T \sim Bin(n, p)$  なので

$$p_T(t) = \begin{cases} {}_nC_t p^t (1-p)^{n-t} & \text{for } t = 0, 1, 2, \dots, n \\ 0 & \text{elsewhere} \end{cases}$$

(c)

$$\bar{X} := \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

(d)

$$\begin{split} p_{\bar{X}}(x) &:= \Pr\left[\bar{X} = x\right] \\ &= \Pr[T = nx] \\ &= p_T(nx) \\ &= \begin{cases} {}_nC_{nx}p^{nx}(1-p)^{n-nx} & \text{for } x = 0, 1/n, 2/n, \dots, 1 \\ 0 & \text{elsewhere} \end{cases} \end{split}$$

2. (a) i.

$$\hat{\sigma}^2 := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$$

ii. 期待値の線形性より

$$E(\hat{\sigma}^2) = E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right)$$
$$= \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n E\left((X_i - \mu)^2\right)$$
$$= \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n var(X_i)$$
$$= \sigma^2$$

(b) i.

$$s^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$

ii. 次式を示せばよい.

$$E\left(\sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2\right) = (n-1)\sigma^2$$

ここで

$$\sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^{n} [(X_i - \mu) - (\bar{X} - \mu)]^2$$

$$= \sum_{i=1}^{n} [(X_i - \mu)^2 - 2(X_i - \mu) (\bar{X} - \mu) + (\bar{X} - \mu)^2]$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 - 2 \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu) (\bar{X} - \mu) + n (\bar{X} - \mu)^2$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 - 2 \left(\sum_{i=1}^{n} X_i - n\mu\right) (\bar{X} - \mu) + n (\bar{X} - \mu)^2$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 - 2 (n\bar{X} - n\mu) (\bar{X} - \mu) + n (\bar{X} - \mu)^2$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 - 2n (\bar{X} - \mu)^2 + n (\bar{X} - \mu)^2$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 - n (\bar{X} - \mu)^2$$

期待値をとると

$$E\left(\sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2\right) = \sum_{i=1}^{n} E\left((X_i - \mu)^2\right) - n E\left((\bar{X} - \mu)^2\right)$$
$$= \sum_{i=1}^{n} var(X_i) - n var(\bar{X})$$
$$= n\sigma^2 - n\frac{\sigma^2}{n}$$
$$= (n-1)\sigma^2$$