

### 6.3 基本定理

定理 1.  $X_1, \dots, X_n$  は互いに独立に同一の確率分布  $F$  に従うものとする。(以後、この仮定を独立同一分布の仮定と呼び、 $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{i.i.d.}{\sim} F$  と書くことにする。)

$$E(X_1) = \dots = E(X_n) \equiv \mu, \quad V(X_1) = \dots = V(X_n) \equiv \sigma^2$$

と置く。このとき、 $X_1, \dots, X_n$  の平均  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  は次の 2 式を満足する。

$$E(\bar{X}) = \mu, \quad V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}. \quad (1)$$

例 6.1. (典型例)  $n$  個の確率変数  $X_1, \dots, X_n$  が互いに独立に同一の分布  $F$  に従っているとす。分布  $F$  の平均は  $\mu$ 、分散は  $\sigma^2$  であるとする。  $T = \sum_{i=1}^n X_i$  とおく。このとき、次の結果が得られる。

1. ベルヌーイ分布  $Ber(p)$  の場合。この場合、 $\mu = p$ 、 $\sigma^2 = p(1-p)$  であるから、

$$E(\bar{X}) = p, V(\bar{X}) = \frac{p(1-p)}{n} \quad (2)$$

$$E(T) = np, V(T) = np(1-p) \quad (3)$$

2. ポアソン分布  $P_O(\lambda)$  の場合。この場合、 $\mu = \lambda$ 、 $\sigma^2 = \lambda$  であるから、

$$E(\bar{X}) = \lambda, V(\bar{X}) = \frac{\lambda}{n} \quad (4)$$

$$E(T) = n\lambda, V(T) = n\lambda \quad (5)$$

3. 正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  の場合。この場合、

$$E(\bar{X}) = \mu, V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n} \quad (6)$$

$$E(T) = n\mu, V(T) = n\sigma^2 \quad (7)$$

4. 指数分布  $E_X(\lambda)$  の場合。この場合、 $\mu = 1/\lambda$ 、 $\sigma^2 = 1/\lambda^2$  であるから、

$$E(\bar{X}) = 1/\lambda, V(\bar{X}) = \frac{1}{n\lambda^2} \quad (8)$$

その他の確率分布についても同様である。

例 6.2. (応用例) 上式とチェビシエフの不等式を組み合わせて、 $\bar{X}$  のばらつきを調べよう。

チェビシエフの不等式を復習すると次の通り：確率変数  $Z$  は、平均  $E(Z) = \alpha$ 、分散  $V(Z) = \beta^2$  であるとする。このとき、

$$P(\alpha - k\beta \leq Z \leq \alpha + k\beta) \geq 1 - 1/k^2.$$

1. あるテレビ番組の視聴率が 20% であったとする (通常この数値は未知だが、今は全知の立場に立つことにする)。400 世帯に視聴の有無について尋ねるとする。回答を  $X_i$  ( $i = 1, 2, \dots, 400$ ) と表し、視聴していたならば  $X_i = 1$ 、そうでなければ  $X_i = 0$  と記録するとする。このとき、 $X_1, \dots, X_{400}$  は互いに独立に同一のベルヌーイ分布  $Ber(0.2)$  に従っていると見なしてよい。このとき、 $\bar{X} = (X_1 + X_2 + \dots + X_{400})/400$  はどれくらいばらつくか。

上の例の 1. において  $p = 0.2$  として、

$$E(\bar{X}) = 0.2, \quad V(\bar{X}) = \frac{0.2 \times 0.8}{400} = 0.0004, \quad D(\bar{X}) = \sqrt{0.0004} = 0.02. \quad (9)$$

従って、チェビシエフの不等式より、

$$P(0.2 - 2 \times 0.02 \leq \bar{X} \leq 0.2 + 2 \times 0.02) = P(0.16 \leq \bar{X} \leq 0.24) \geq 1 - 1/2^2 = 3/4 \quad (10)$$

となる。次回示す通り、 $n$  が大きいときは元の分布が何であっても、 $\bar{X}$  の分布は正規分布で近似することができる（中心極限定理）から、 $\bar{X} \sim N(0.2, (0.02)^2)$  が近似的に成り立つ。従って、上式の確率は 95.4% となる。

2. ある測定機器の測定誤差  $\epsilon$  は正規分布  $N(0, 2^2)$  であるとする。ある測定対象の真の重量を  $\mu$  とする。従って、測定結果  $X = \mu + \epsilon$  の分布は  $N(\mu, 2^2)$  となる。この測定機器を用いて、同じ測定対象を独立に 100 回測定し、その結果  $X_1, \dots, X_{100}$  の平均  $\bar{X} = \frac{1}{100} \sum_{i=1}^{100} X_i$  を計算するものとする。上の例の 3. において  $\sigma^2 = 2^2$  として、

$$E(\bar{X}) = \mu, \quad V(\bar{X}) = \frac{2^2}{100} = 0.04, \quad D(\bar{X}) = \sqrt{0.04} = 0.2. \quad (11)$$

従って、チェビシエフの不等式より、

$$P(\mu - 2 \times 0.2 \leq \bar{X} \leq \mu + 2 \times 0.2) \geq 1 - 1/2^2 = 3/4 \quad (12)$$

となる。次回示す通り、元の分布が正規分布の場合、 $\bar{X}$  も正規分布に従うので  $\bar{X} \sim N(100, (0.2)^2)$  が成り立つ。従って、上式の確率は 95.4% となる。今の場合、上式のように表現するよりも、

$$P(\mu - 2 \times 0.2 \leq \bar{X} \leq \mu + 2 \times 0.2) = P(\bar{X} - 2 \times 0.2 \leq \mu \leq \bar{X} + 2 \times 0.2) \geq 1 - 1/2^2 = 3/4 \quad (13)$$

と変形した方が応用性がある。例えば、 $\bar{X} = 24$  であったとすれば、区間  $[23.6, 24.4]$  なる区間が得られ、これは未知の  $\mu$  を確率  $3/4$  以上で（正確には 95.4% で）含む区間の実現値である。

## 6.4 再生性の証明

ベルヌーイ分布、2 項分布、ポアソン分布、正規分布など幾つかの分布は再生性という良い性質を持つ。ポアソン分布の場合にこれを示しておこう。（一見難しそうだが、実はそれほどでもない。2 項定理が分かれば十分ついてこれる。）

証明すべき内容は、

$$X \sim P_o(\lambda_1), Y \sim P_o(\lambda_2), X \text{ と } Y \text{ は独立} \Rightarrow Z \equiv X + Y \sim P_o(\lambda_1 + \lambda_2) \quad (14)$$

である。即ち、

$$P(Z = z) = e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^z}{z!} \quad (z = 0, 1, 2, \dots) \quad (15)$$

を示せばよい。

$$P(Z = z) = P(X + Y = z) \quad (Z = X + Y) \quad (16)$$

$$= P(\{X = z, Y = 0\} \cup \{X = z - 1, Y = 1\} \cup \dots \cup \{X = 0, Y = z\}) \quad (\text{明らか}) \quad (17)$$

$$= P\left(\bigcup_{y=0}^z \{X = z - y, Y = y\}\right) \quad (\text{単なる書き換え}) \quad (18)$$

$$= \sum_{y=0}^z P(\{X = z - y, Y = y\}) \quad (\text{排反}) \quad (19)$$

$$= \sum_{y=0}^z P(\{X = z - y\})P(\{Y = y\}) \quad (\text{独立性}) \quad (20)$$

$$= \sum_{y=0}^z e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^{z-y}}{(z-y)!} \times e^{-\lambda_2} \frac{\lambda_2^y}{y!} \quad (X \sim P_o(\lambda_1), Y \sim P_o(\lambda_2)) \quad (21)$$

$$= e^{-\lambda_1} e^{-\lambda_2} \sum_{y=0}^z \frac{1}{(z-y)!y!} \times \lambda_1^{z-y} \lambda_2^y \quad (\text{単に整理しただけ}) \quad (22)$$

$$= \frac{e^{-\lambda_1} e^{-\lambda_2}}{z!} \sum_{y=0}^z \frac{z!}{(z-y)!y!} \times \lambda_1^{z-y} \lambda_2^y \quad (\frac{z!}{z!} = 1 \text{ は明らか}) \quad (23)$$

$$= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{z!} \sum_{y=0}^z \frac{z!}{(z-y)!y!} \times \lambda_1^{z-y} \lambda_2^y \quad (e^A e^B = e^{A+B}) \quad (24)$$

$$= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{z!} \sum_{y=0}^z {}_z C_y \lambda_1^{z-y} \lambda_2^y \quad (2 \text{ 項係数の定義}) \quad (25)$$

$$= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{z!} (\lambda_1 + \lambda_2)^z \quad (2 \text{ 項定理}) \quad (26)$$

これで証明が終わる。

## 7 統計量

### 7.1 標本平均の標本分布

**定理 2.**  $X_1, \dots, X_n$  は互いに独立に同一の正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  に従うものとする。このとき、

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \quad (\text{従って、} Z \equiv \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}} \sim N(0, 1)). \quad (27)$$

**例 7.1.** (電球の寿命 - 信頼区間入門) (0) 予備知識. 話に入る前に公式の復習:  $Z \sim N(0, 1)$  なら、

$$P(-1.96 \leq Z \leq 1.96) = 0.95. \quad (28)$$

(i) **モデル.** 大型電球を作る工場で新型の電球が開発されたとする。新型電球は旧型に比べて寿命が長いことが期待されるとする。新型電球の寿命を調べるため、新型電球  $n = 15$  個を取り出して、その寿命  $X_1, \dots, X_{15}$  (単位は時間) を計測する。  $X_1, \dots, X_{15}$  は互いに独立に同一の正規分布  $N(\mu, 100^2)$  に従うと考えるよとする:

$$X_1, \dots, X_{15} \sim N(\mu, 100^2). \quad (29)$$

(ii)  $\mu$  の (点) 推定. 既に勉強した通り、

$$E(\bar{X}) = \mu \quad (30)$$

であるから、未知の  $\mu$  を  $\bar{X}$  の実現値  $\bar{x}$  によって推定することは妥当であろう。例えば、 $\bar{x} = 1230$  であったなら、 $\mu$  は 1230 と推定される。(iii)  $\mu$  の (区間) 推定. あるいは次のようなアプローチも考えられる。

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{100^2}{15}\right) \quad \therefore \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{100^2}{15}}} \sim N(0, 1) \quad (31)$$

であるから、(28)を利用して、

$$P\left(-1.96 \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{100^2}{15}}} \leq 1.96\right) = 0.95 \quad \therefore P\left(\bar{X} - 1.96 \frac{100}{\sqrt{15}} \leq \mu \leq \bar{X} + 1.96 \frac{100}{\sqrt{15}}\right) = 0.95 \quad (32)$$

従って、区間

$$\left[\bar{X} - 1.96 \frac{100}{\sqrt{15}}, \bar{X} + 1.96 \frac{100}{\sqrt{15}}\right] \quad (33)$$

は確率 0.95 で未知の  $\mu$  を含む。この区間の実現値は

$$\left[1230 - 1.96 \times \frac{100}{\sqrt{15}}, 1230 + 1.96 \times \frac{100}{\sqrt{15}}\right] = [1179.4, 1280.6] \quad (34)$$

である。多くの場合は  $\sigma^2$  は未知なのでデータから推定しなければならない。

カイ2乗分布表: Y が自由度 m のカイ2乗分布に従うとしたとき、Y の上側 100α%点を与える。

すなわち、 $P(Y \geq u) = \alpha$  となる u を与える。ここで、u はテキスト229頁の  $\chi^2_{\alpha}(m)$  に等しい

自由度m \ α	0.99	0.975	0.95	0.05	0.025	0.01
1	0.00016	0.00098	0.0039	3.84	5.02	6.63
2	0.020	0.051	0.10	5.99	7.38	9.21
3	0.11	0.22	0.35	7.81	9.35	11.34
4	0.30	0.48	0.71	9.49	11.14	13.28
5	0.55	0.83	1.15	11.07	12.83	15.09
6	0.87	1.24	1.64	12.59	14.45	16.81
7	1.24	1.69	2.17	14.07	16.01	18.48
8	1.65	2.18	2.73	15.51	17.53	20.09
9	2.09	2.70	3.33	16.92	19.02	21.67
10	2.56	3.25	3.94	18.31	20.48	23.21
11	3.05	3.82	4.57	19.68	21.92	24.72
12	3.57	4.40	5.23	21.03	23.34	26.22
13	4.11	5.01	5.89	22.36	24.74	27.69
14	4.66	5.63	6.57	23.68	26.12	29.14
15	5.23	6.26	7.26	25.00	27.49	30.58
16	5.81	6.91	7.96	26.30	28.85	32.00
17	6.41	7.56	8.67	27.59	30.19	33.41
18	7.01	8.23	9.39	28.87	31.53	34.81
19	7.63	8.91	10.12	30.14	32.85	36.19
20	8.26	9.59	10.85	31.41	34.17	37.57
21	8.90	10.28	11.59	32.67	35.48	38.93
22	9.54	10.98	12.34	33.92	36.78	40.29
23	10.20	11.69	13.09	35.17	38.08	41.64
24	10.86	12.40	13.85	36.42	39.36	42.98
25	11.52	13.12	14.61	37.65	40.65	44.31
26	12.20	13.84	15.38	38.89	41.92	45.64
27	12.88	14.57	16.15	40.11	43.19	46.96
28	13.56	15.31	16.93	41.34	44.46	48.28
29	14.26	16.05	17.71	42.56	45.72	49.59
30	14.95	16.79	18.49	43.77	46.98	50.89
31	15.66	17.54	19.28	44.99	48.23	52.19
32	16.36	18.29	20.07	46.19	49.48	53.49
33	17.07	19.05	20.87	47.40	50.73	54.78
34	17.79	19.81	21.66	48.60	51.97	56.06
35	18.51	20.57	22.47	49.80	53.20	57.34
36	19.23	21.34	23.27	51.00	54.44	58.62
37	19.96	22.11	24.07	52.19	55.67	59.89
38	20.69	22.88	24.88	53.38	56.90	61.16
39	21.43	23.65	25.70	54.57	58.12	62.43
40	22.16	24.43	26.51	55.76	59.34	63.69
41	22.91	25.21	27.33	56.94	60.56	64.95
42	23.65	26.00	28.14	58.12	61.78	66.21
43	24.40	26.79	28.96	59.30	62.99	67.46
44	25.15	27.57	29.79	60.48	64.20	68.71
45	25.90	28.37	30.61	61.66	65.41	69.96
46	26.66	29.16	31.44	62.83	66.62	71.20
47	27.42	29.96	32.27	64.00	67.82	72.44
48	28.18	30.75	33.10	65.17	69.02	73.68
49	28.94	31.55	33.93	66.34	70.22	74.92
50	29.71	32.36	34.76	67.50	71.42	76.15
60	37.48	40.48	43.19	79.08	83.30	88.38
70	45.44	48.76	51.74	90.53	95.02	100.43
80	53.54	57.15	60.39	101.88	106.63	112.33
90	61.75	65.65	69.13	113.15	118.14	124.12
100	70.06	74.22	77.93	124.34	129.56	135.81