

P.78~P.82

基本事項

- (復習) 確率変数 X が二項分布 $B(n, p)$ に従うとき,
$$E(X) = np, \quad V(X) = npq, \quad \sigma(X) = \sqrt{npq} \quad (\text{ただし } q = 1 - p).$$
- (復習) 確率変数 X が正規分布 $N(m, \sigma^2)$ に従うとき,
$$E(X) = m, \quad V(X) = \sigma^2, \quad \sigma(X) = \sigma$$
- 平均が $0(m = 0)$, 分散 (標準偏差) が $1(\sigma = 1)$ である正規分布 $N(0, 1)$ を _____ という.

全体課題 pre

1 個のサイコロを 180 回投げて, 1 の目が出る回数を X とするとき, $20 \leq X \leq 45$ となる確率を求めよ.

解答 (pre)

解答 (post)

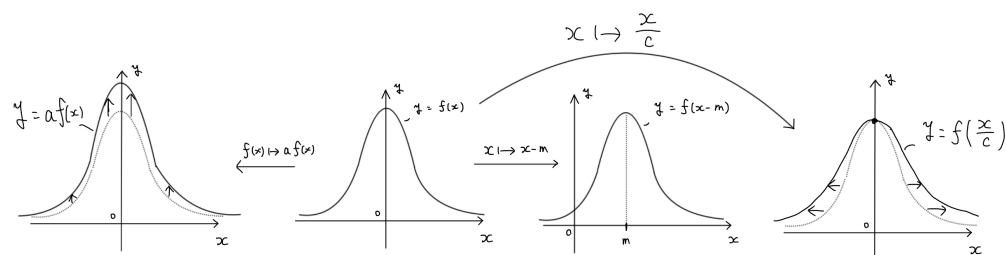
♠ エキスパート A 「分布の標準化」

目標 A

正規分布と標準正規分布の関係を、グラフの「伸縮」と「平行移動」の観点から説明できる。

説明

- 関数 $y = f(x)$ を $y = f(x - m)$ と置き換えると、グラフは【 x 軸 / y 軸 】方向に【 $+m$ / $-m$ 】平行移動される。
- 関数 $y = f(x)$ を $y = f(\frac{x}{c})$ と置き換えると、グラフは、【 x 軸 / y 軸 】方向に【 c 倍 / $\frac{1}{c}$ 倍 】伸縮する。
- 関数 $y = f(x)$ を $y = af(x)$ と置き換えると、グラフは、【 x 軸 / y 軸 】方向に【 a 倍 / $\frac{1}{a}$ 倍 】伸縮する。



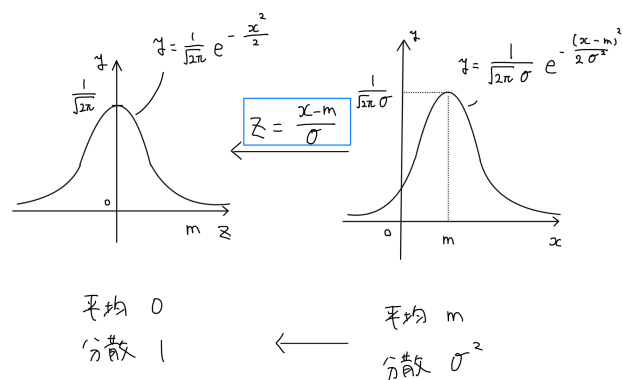
- 平均 m , 分散 σ^2 の正規分布 $N(m, \sigma^2)$ に従う確率変数 X を、平行移動と伸縮の観点から

$$X \xrightarrow{\text{平均を 0 に}} X - m \xrightarrow{\text{分散を 1 に}} \frac{X - m}{\sigma}$$

を考えて、

$$Z = \frac{X - m}{\sigma} \quad (1)$$

と置き換えた確率変数 Z を考えると、 Z は、平均 0, 分散 1 の標準正規分布に従う確率変数になっている。というかわる変数変換 (1) は、平均が 0, 分散が 1 になるように変形した結果であると理解できる。



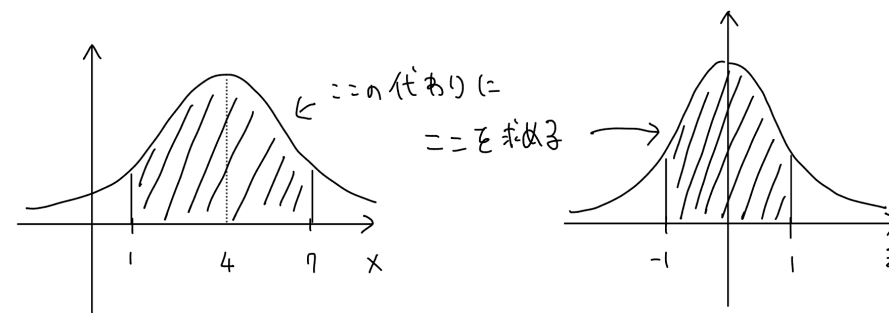
- 正規分布で確率を求める代わりに、標準正規分布で確率を求めることができる。(求め方はエキスパート C がやってくれているはず。)

例

- $X \sim N(4, 3^2)$ のとき確率 $P(1 \leq X \leq 7)$ を求めろと言われたら、 $Z = \frac{X - 4}{3}$ と置き換えて、

「 $X = 1 \rightarrow Z = -1$ 」と「 $X = 7 \rightarrow Z = 1$ 」を用いて、

$P(1 \leq X \leq 7)$ の代わりに $P(-1 \leq Z \leq 1)$ を求めれば良い。(求め方はエキスパート C がやってくれる。)



- $X \sim N(30, 5^2)$ のとき確率 $P(20 \leq X \leq 45)$ を求めろと言われたら、上と同様に、 $Z = \frac{X - \text{---}}{\text{---}}$ と標準化した確率 $P(\text{---} \leq Z \leq \text{---})$ を求めれば良い。

まとめ

変数変換 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$ は、平均を 0, 分散を 1 に書き直すためのもので、使われている考え方は、グラフの平行移動と伸縮である。

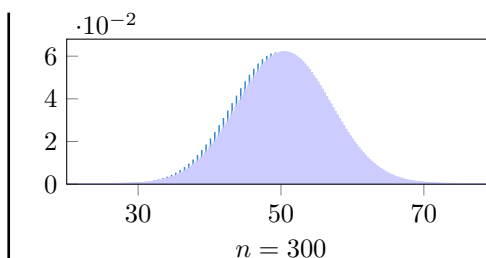
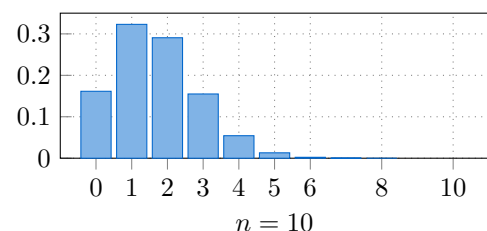
♠ エキスパート B 「二項分布と正規分布」

目標 B

二項分布の試行回数を増やすと、グラフの分布が正規分布に近づいていくことを理解し、二項分布の確率を正規分布の確率として書き直すことができる。

説明

(前回) n 回サイコロを振り、1 の目が出た回数を X として、ヒストグラムを書き並べた。



- 確率変数 X 二項分布 $B\left(n, \frac{1}{6}\right)$ に従う。
- $n = 300$ のときに X が従う分布は $B\left(300, \frac{1}{6}\right)$ であり、期待値 m と分散 σ^2 はそれぞれ $m = E(X) = \underline{\hspace{2cm}}$, $\sigma^2 = V(X) = \underline{\hspace{2cm}}$ 。
- 実は、 $n = 300$ のように、試行回数を増やした際に現れる山型の分布は、正規分布に近づくことが知られている。(これは事実として使用して良い。)
- これを用いると、

$$X \sim B(n, p) \text{ を } X \sim N(m, \sigma^2), \text{ つまり } X \sim N(\underbrace{np}_{\text{二項分布の期待値}}, \underbrace{\sqrt{npq^2}}_{\text{二項分布の分散}})$$

と書きなおすことができる。ただし $q = 1 - p$ 。

- 例えば、今回の $n = 300$ では、 $X \sim N(\underline{\hspace{2cm}}, \underline{\hspace{2cm}})$ と書ける。
- 正規分布に従う確率変数の確率なら、正規分布表を用いて求めることができる (これはほかのエキスパート A, C がしてくれるはず。)

まとめ

二項分布 $B(n, p)$ に従う確率変数 X は、 n が大きいとき、近似的に正規分布 $N(np, npq)$ に従う。

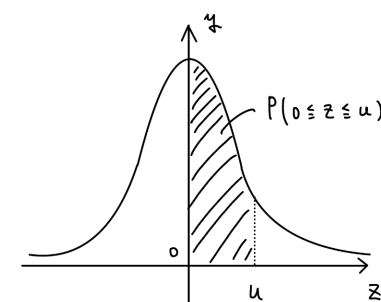
♠ エキスパート C 「標準正規分布と確率」

目標 C

標準正規分布に従う確率変数 Z の確率を、正規分布表を用いて求めることができるようになる。

説明

- 正規分布表 (教科書巻末) の値は、 $z = 0$ から $z = u$ までの内側の山の面積を表しており、これは確率 $P(0 \leq Z \leq u)$ に等しい。



- 例えば、 $u = 1.05$ の値を読み取ることで、 $P(0 \leq Z \leq 1.05) = \underline{\hspace{2cm}}$ がわかる。
- また、グラフは $z = 0$ (y 軸) に関して対称だから、 $P(-1.05 \leq Z \leq 0) = P(0 \leq Z \leq 1.05) = \underline{\hspace{2cm}}$ 。
- これを応用して、

$$\begin{aligned} P(-2 \leq Z \leq 1.05) &= P(-2 \leq Z \leq 0) + P(0 \leq Z \leq 1.05) \\ &= P(0 \leq Z \leq 2) + P(0 \leq Z \leq 1.05) \\ &= \underline{\hspace{2cm}}. \end{aligned}$$

- 特に、左右対称な区間の確率は、対称性を使うことで、 $P(-1.05 \leq Z \leq 1.05) = 2 \times P(0 \leq Z \leq 1.05) = \underline{\hspace{2cm}}$ 。
- さらに、1 点の $Z = 1.05$ の確率は $P(Z = 1.05) = 0$ (線の面積は 0) だから、 $P(-2 \leq Z < 1.05) = P(-2 \leq Z \leq 1.05) = \underline{\hspace{2cm}}$ 。

まとめ

標準正規分布 $N(0, 1)$ に従う確率変数の確率は、正規分布表を用いることで求めることができる。その際、グラフの対称性を利用するのも大切。