

9. 連続的確率変数と正規分布

1. 連続的確率変数

(1) 確率変数 X が、ある区間内のすべての実数値をとり得るとき、「 X は連続的である」または「 X は連続的確率変数である」という。これは、試行の標本点から定まる X の実現値がすべての実数値をとるという意味ではなく、 X はすべての実数値をとり得る変数という意味である。

(2) X が試験の点数の場合、試行を何度行っても、 X のとり得る値は $0 \sim 100$ の整数値であるが、 X が身長や体重の場合、ある範囲内のすべての実数値をとり得る。

(3) 連続的確率変数の例は、以下のように多数ある。

① 自動車を時速 50km で走らせ、地点 (P) で急ブレーキをかけてから停止するという試行を行い、地点 (P) から停止するまでの距離を $X \text{ m}$ とする。およそ 17m で停止することは分かっているが、実際には、 X はいろいろな値をとる。 X は、 17.12345678m のような値もとり得る。従って、 X は連続的である。

② ビール工場でつぎつぎに生産される、内容量が 500mL のビン・ビール。内容量をチェックするために、無作為に 1 本選ぶという試行を行う。選んだビールのフタを開けて、内容量を正確に測定し、測定結果を $X \text{ mL}$ とする。このとき、 X の値がちょうど 500mL に一致することはほとんどなく、 500mL の前後のいろいろな値をとる。従って、 X は連続的である。この試行は、何度も繰り返すことはできない。製品がムダになるからである。しかし、頭の中で繰り返すことはできる。これを繰り返せば、理論上、 X は 500mL 前後の様々な実数値をとり得るのである。

③ 多数の人からなる母集団がある。母集団から 1 人を無作為に抽出するという試行を行い、抽出した人の身長 (特性値) を X とする。 X は確率変数になるが、とり得る値という意味で、 X は連続的である。

(4) X が身長の場合、1 つの実数 x に対して、確率 $P(X=x)$ を定めることができない。例えば、 $170 \leq x \leq 171$ を満たす実数 x は無限に多くあるので、

$$P(X=170.001), P(X=170.002), P(X=170.003), \dots$$

のような確率を定めていっても、すべての確率 $P(X=x)$ を定めたことにはならない。

(5) そこで、連続的確率変数 X では、 $P(X=x)$ の値は常に 0 と考え、 X の値が区間 $a \leq x \leq b$ に入る確率 $P(a \leq X \leq b)$ を定めていく。この確率は、離散的な場合と同様に、 a 以上 b 以下の値をとる標本点の個数の割合と考えればよい。

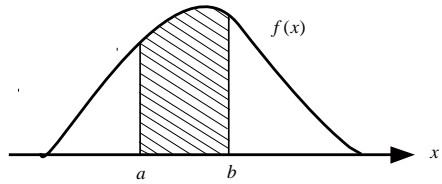
(6) 一般に、連続的確率変数 X に対して、次の①～③を満たす関数 $f(x)$ を、 X の「確率密度関数」または単に「密度関数」という。また、関数 $y = f(x)$ のグラフを「 X の分布曲線」

という。

① 常に $f(x) \geq 0$

② 任意の $a, b (a \leq b)$ に対して, $P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx$

③ $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$



● 注意

② $\int_a^b f(x) dx$ は $f(x)$ の a から b までの定積分であり;

その値は, $f(x)$ のグラフと 2 直線 $x = a, x = b$ および x 軸で囲まれた部分 (斜線部) の面積を表す。

③ $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx$ は $f(x)$ の $-\infty$ から $+\infty$ までの広義積分といい, その値は $f(x)$ のグラフと x 軸で囲まれた部分の全面積を表す。従って, 密度関数といえは, そのグラフと x 軸で囲まれた部分の全面積は常に 1 である。

(7) (6)の②においては, $a = b$ であれば, 定積分の値は 0 である。従って, 任意の a に対して,

$$P(X = a) = P(a \leq X \leq a) = \int_a^a f(x) dx = 0$$

また, 確率 $P(a < X < b)$ も斜線部の面積を表すので, 次が成り立つ。(つまり, 連続的確率変数の確率計算では, 等号は無意味になる。)

$$P(a \leq X \leq b) = P(a < X < b) = P(a \leq X < b) = P(a < X \leq b)$$

(8) 連続的確率変数 X では, X の確率関数 $p(x) = P(X = x)$ の値は常に 0 になるので, この関数は無意味になる。一方, X の分布関数 $F(x) = P(X \leq x)$ は重要な関数になり,

$$F(a) = P(X \leq a) = \int_{-\infty}^a f(x) dx$$

となる。 $F(a)$ は, 区間 $x \leq a$ における, 曲線と x 軸, および直線 $x = a$ で囲まれる部分の面積 (上の図の斜線部の左側の部分の面積) を表す。

(9) 離散的確率変数 X の場合, X の確率分布とは, X の確率関数 $p(x) = P(X = x)$ や, 確率分布表を意味する。連続的確率変数 X の場合は, 厳密な定義はあるが, X の分布関数や密度関数などを, 「 X の確率分布」または単に「 X の分布」という。

(10) (6)の確率 $P(a \leq X \leq b)$ は, 試行を行ったとき, X の実現値が区間 $a \leq x \leq b$ に入る確率である。この確率は, 直感的に理解してよい。つまり, 試行を n 回行ったとき, X の実現値 x_i において, $a \leq x_i \leq b$ となる x_i の個数の相対度数は

$$\frac{a \leq x_i \leq b \text{ となる } x_i \text{ の個数}}{n}$$

であるが, n を限りなく大きくしたときの, この相対度数の極限值が $P(a \leq X \leq b)$ であ

る。

- (11) ただし、 X が母集団の個体の特性値の場合は、 $a \leq x_i \leq b$ となる特性値 x_i をもつ個体の個数の割合が、 $P(a \leq X \leq b)$ であると考えてよい。

■ 例題

X の確率密度関数 $f(x)$ が、次のように与えられている。 c と L は定数で、 $L > 0$ である。

$$f(x) = \begin{cases} c & (0 \leq x \leq L) \\ 0 & (\text{それ以外}) \end{cases}$$

- (1) c を L で表わせ。
 (2) $0 \leq a < b \leq L$ を満たす実数 a, b に対して、確率 $P(a \leq X \leq b)$ を求めよ。

<解説>

密度関数のグラフは、直線の場合もある。

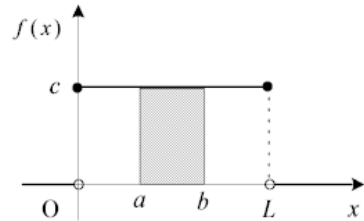
- (1) 常に、 $f(x) \geq 0$ であるから、 $c \geq 0$ である。

また、 $y = f(x)$ のグラフと、 x 軸で囲まれた部分の面積は、右の図の長方形の面積であるから、

$$\text{長方形の面積} = \text{縦} \times \text{横} = c \times L$$

一方、 $f(x)$ は密度関数であるから、

$$c \times L = 1 \quad \therefore c = \frac{1}{L} \quad (\text{答})$$



- (2) 求める確率は、斜線部の長方形の面積であるから、

$$P(a \leq X \leq b) = c \times (b - a) = \frac{b - a}{L} \quad (\text{答})$$

上記のような確率分布、すなわち、密度関数 $f(x)$ の値が、ある区間内では一定値、それ以外の範囲では常に 0 になる場合、この確率分布を「一様分布」という。

2. 自然対数の底 e

- (1) 無限数列 $a_1, a_2, \dots, a_n, \dots$ において、項の番号 n を限りなく大きくするとき、 a_n が一定の値 b に限りなく近づくならば、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = b \quad \text{または} \quad n \rightarrow \infty \text{ のとき } a_n \rightarrow b$$

と表し、 b を数列 $\{a_n\}$ の極限值という。

(例) $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} = 0, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n+1}{n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right) = 1$

- (2) n を自然数とするとき、無限数列

$$\left(1 + \frac{1}{n}\right)^n \quad (n = 1, 2, \dots)$$

の値は、 $n \rightarrow \infty$ のとき、一定の値 2.7182818 … に限りなく近づくことが知られている。この極限値を e で表し、「自然対数の底」または「ネイピアの数」と呼ぶ。

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right)^n = e \quad (e = 2.7182818 \dots)$$

(3) 実数全体で定義された指数関数

$$y = e^x \quad (-\infty < x < \infty)$$

は、常に正の値をとる増加関数である。 e^x を $\exp(x)$ と表すこともある。

$$\text{(例)} \quad \exp(3x) = e^{3x}, \quad \exp\left\{\frac{(x-1)^2}{2}\right\} = e^{\frac{(x-1)^2}{2}}$$

3. 正規分布 (normal distribution) の定義

(1) 連続的確率変数 X の密度関数 $f(x)$ が

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\}$$

(ただし、 μ, σ は定数で、 $\sigma > 0$)

であるとき、 X は正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ に従うといい、 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ で表す。(式の中の π は円周率 $\pi = 3.14159\dots$ である。)

(2) 次が成立する。

● 定理 (正規分布の平均・分散)

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ のとき、次が成り立つ。

- ① X の平均は μ , すなわち $E(X) = \mu$
- ② X の分散は σ^2 , すなわち $V(X) = \sigma^2$
- ③ X の標準偏差は σ , すなわち $\sigma(X) = \sqrt{V(X)} = \sigma$

この証明には、連続的確率変数である X の平均や分散の定義、および、数学的な知識が必要になるので、証明なしにそのまま認めてよい。ただし、 X の密度関数 $f(x)$ が μ と σ のみで決まる関数であること、従って、正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ は、平均 μ と標準偏差 σ の 2 つで一意に決まる分布であることに注意する。

(3) $\mu = 0, \sigma = 1$ の特別な正規分布 $N(0, 1)$ を、標準正規分布という。その密度関数は、次のようになる。

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right)$$

(4) X が正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ に従うとき、その密度関数 $f(x)$ のグラフを、正規分布曲線または正規曲線という。この曲線は、次の性質をもつ。(曲線の形はテキスト p.144 を参照)

- ① 関数 $f(x)$ は、 $x = \mu$ で最大になる。
- ② 曲線 $y = f(x)$ は、直線 $x = \mu$ に関して対象である。
- ③ 密度関数であるから、曲線 $y = f(x)$ と x 軸で囲まれる部分の面積は 1 である。
- ④ 平均 μ から標準偏差 σ の 1 倍、2 倍、3 倍離れている区間における面積は、次のようになる。
 - (a) $P(\mu - \sigma < X < \mu + \sigma) = 0.683$ (約 70%)
 - (b) $P(\mu - 2\sigma < X < \mu + 2\sigma) = 0.954$ (約 95%)
 - (c) $P(\mu - 3\sigma < X < \mu + 3\sigma) = 0.997$ (約 100%)

(5) 確率変数 Z が標準正規分布 $N(0, 1)$ に従うときは、その密度関数 $f(z)$ のグラフは、次の性質をもつ。

- ① 関数 $f(z)$ は、 $z = 0$ で最大になる。
- ② 曲線 $y = f(z)$ は、 y 軸に関して対称である。
- ③ 密度関数であるから、曲線 $y = f(z)$ と z 軸で囲まれる部分の面積は 1 である。
- ④ 平均 0 から標準偏差 1 の 1 倍、2 倍、3 倍離れている区間における面積は、次のようになる。
 - (a) $P(-1 < Z < 1) = 0.683$ (約 70%)
 - (b) $P(-2 < Z < 2) = 0.954$ (約 95%)
 - (c) $P(-3 < Z < 3) = 0.997$ (約 100%)

■ 例 1

確率変数 X が正規分布 $N(10, 20)$ に従うとき、 X の平均、分散、標準偏差を求めよ。

(解) X の平均は $E(X) = 10$

X の分散は $V(X) = 20$

X の標準偏差は $\sigma(X) = \sqrt{V(X)} = \sqrt{20} = 2\sqrt{5}$

■ 例 2

母集団の個体の特性値を X とする。 $X \sim N(8, 4)$ のとき、母平均、母分散、母標準偏差を求めよ。

(解) 母平均は $E(X) = 8$ 、母分散は $V(X) = 4$

母標準偏差は $\sigma(X) = \sqrt{V(X)} = \sqrt{4} = 2$

4. 正規分布の1次変換

● 定理（正規分布の1次変換）

確率変数 X が正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ に従うとき、

$$Y = aX + b \quad (a, b \text{ は定数})$$

とおくと、確率変数 Y も正規分布に従う。従って、

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \text{ ならば, } aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$$

(1) 正規分布に従う確率変数 X を1次変換しても、正規分布に従うことが知られている。これは、データ x_i の1次変換で説明したが、直感的に認めてよい。

(2) 従って、 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ のとき、

$$Y = aX + b \quad (a, b \text{ は定数})$$

とおくと、

$$E(Y) = E(aX + b) = aE(X) + b = a\mu + b$$

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

であるから、次が成り立つことが分かる。

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \text{ ならば, } aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$$

5. 正規分布の標準化

● 定理（正規分布の標準化）

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ のとき、

$$Z = \frac{X - E(X)}{\sigma(X)} = \frac{X - \mu}{\sigma} \quad (Z \text{ は } X \text{ の標準測度})$$

とおくと、 $Z \sim N(0, 1)$ となる。

さらに、 $N(\mu, \sigma^2)$ と $N(0, 1)$ の対応する部分の面積は等しい。

すなわち、以下が成り立つ。

$$(a) \quad P(a \leq X \leq b) = P\left(\frac{a - \mu}{\sigma} \leq Z \leq \frac{b - \mu}{\sigma}\right)$$

$$(b) \quad P(X \leq a) = P\left(Z \leq \frac{a - \mu}{\sigma}\right)$$

$$(c) \quad P(X \geq b) = P\left(Z \geq \frac{b - \mu}{\sigma}\right)$$

- (1) 上記の前半は、もはや自明である。確率変数 X を標準化して、その標準測度 Z を考えれば、

$$E(Z) = 0, \quad \sigma(Z) = 1$$

になった。一方、標準化は 1 次変換であるから、 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ であれば、 Z は正規分布に従うので、 $Z \sim N(0, 1)$ となる。

- (2) 後半は、対応する部分の面積は変わらないことを意味しているが、これも直感的に認めてよい。従って、正規分布での確率（面積）の計算は、標準化して標準正規分布で計算できる。

6. 標準正規分布の確率計算

標準正規分布 $N(0, 1)$ における確率（面積）は、正規分布表に示されている。ただし、正規分布表には、次の 2 種類がある。

- ① 実数 $z \geq 0$ に対して、 $P(Z \leq z)$ の値が示されているもの
- ② 実数 $z \geq 0$ に対して、 $P(0 \leq Z \leq z)$ の値が示されているもの

①は、分布関数 $F(z) = P(Z \leq z)$ の $z \geq 0$ の範囲での値が示された形である。両者は本質的に同じであり、①の表の各数値から 0.5 を引けば、②の表が得られる。テキスト p.264 の標準正規分布表は、①の方である。

$Z \sim N(0, 1)$ のとき、 Z の密度関数は

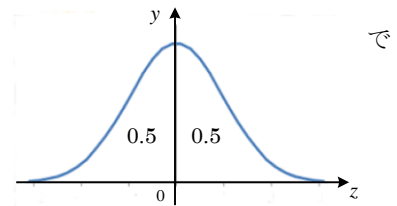
$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$$

であり、関数 $y = f(z)$ のグラフは y 軸に関して対称である。従って、以下のようなことは自明である。（グラフを書いて考えればよい。）

- (1) $P(Z \geq 0)$

全体の面積は 1 で、グラフは y 軸に関して対称なの

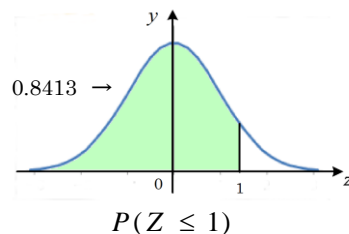
$$P(Z \geq 0) = P(Z \leq 0) = 0.5$$



- (2) $P(Z \leq 1)$

$1 = 1.00 > 0$ なので、正規分布表から

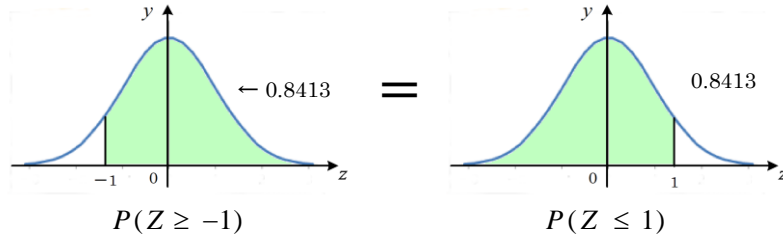
$$P(Z \leq 1) = P(Z \leq 1.00) = 0.8413$$



(3) $P(Z \geq -1)$

グラフは y 軸に関して対称なので

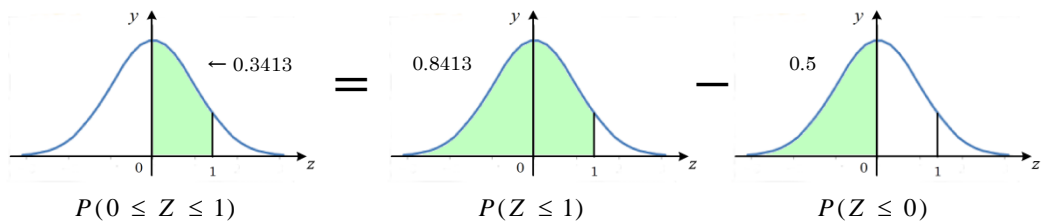
$$P(Z \geq -1) = P(Z \leq 1) = 0.8413$$



(4) $P(0 \leq Z \leq 1)$

$P(Z \leq 1)$ から 0.5 を引けばよいので

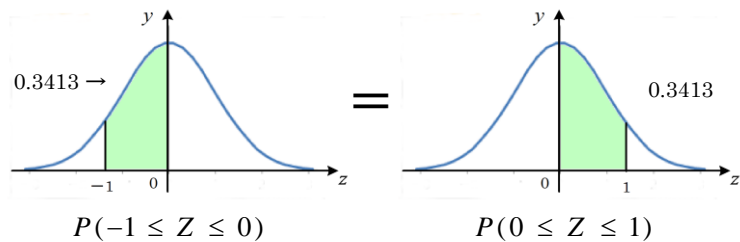
$$P(0 \leq Z \leq 1) = P(Z \leq 1) - 0.5 = 0.8413 - 0.5 = 0.3413$$



(5) $P(-1 \leq Z \leq 0)$

グラフは y 軸に関して対称なので

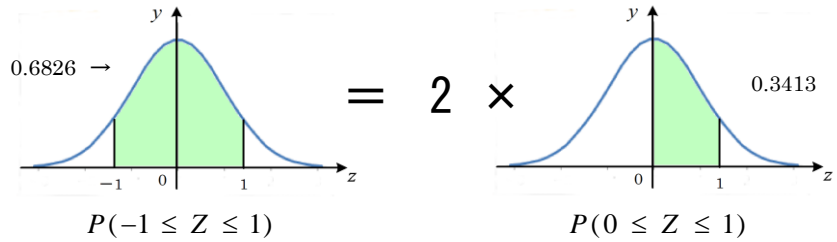
$$P(-1 \leq Z \leq 0) = P(0 \leq Z \leq 1) = P(Z \leq 1) - 0.5 = 0.8413 - 0.5 = 0.3413$$



(6) $P(-1 \leq Z \leq 1)$

$P(0 \leq Z \leq 1)$ の 2 倍なので

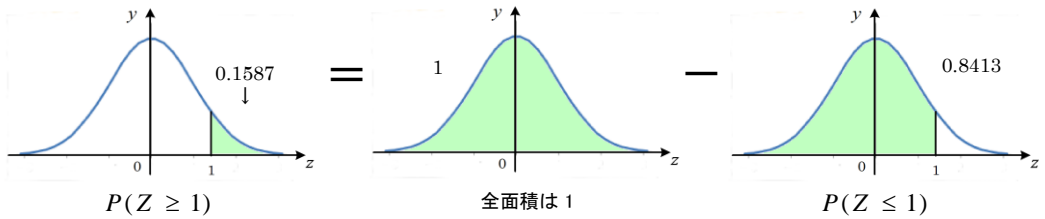
$$\begin{aligned} P(-1 \leq Z \leq 1) &= 2 \times P(0 \leq Z \leq 1) = 2 \times \{ P(Z \leq 1) - 0.5 \} \\ &= 2 \times (0.8413 - 0.5) = 2 \times 0.3413 = 0.6826 \end{aligned}$$



(7) $P(Z \geq 1)$

全面積 1 から $P(Z \leq 1)$ を引けばよいので

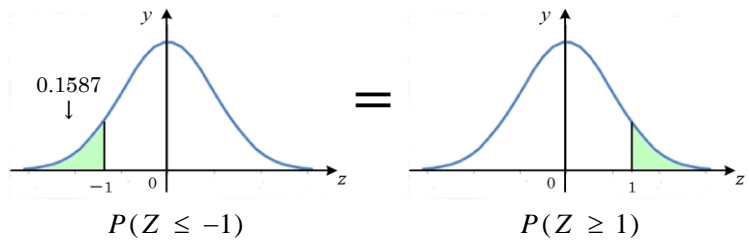
$$P(Z \geq 1) = 1 - P(Z \leq 1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$$



(8) $P(Z \leq -1)$

y 軸に関して対称なので、 $P(Z \geq 1)$ と同じ

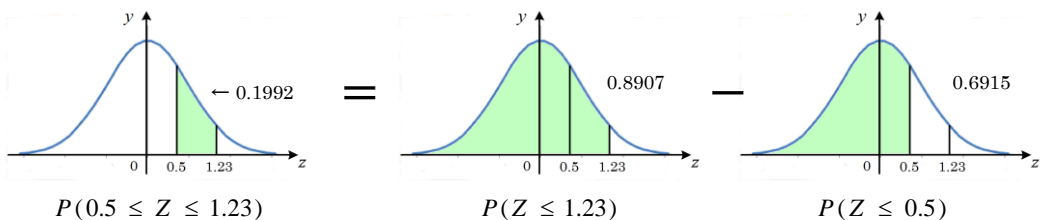
$$P(Z \leq -1) = P(Z \geq 1) = 1 - P(Z \leq 1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$$



(9) $P(0.5 \leq Z \leq 1.23)$

$P(Z \leq 1.23)$ から $P(Z \leq 0.5)$ を引けばよいので

$$P(0.5 \leq Z \leq 1.23) = P(Z \leq 1.23) - P(Z \leq 0.5) = 0.8907 - 0.6915 = 0.1992$$



$$(10) \quad P(-1.23 \leq Z \leq 0.5)$$

$P(0.5 \leq Z \leq 1.23)$ と同じなので

$$\begin{aligned} P(-1.23 \leq Z \leq -0.5) &= P(0.5 \leq Z \leq 1.23) = P(Z \leq 1.23) - P(Z \leq 0.5) \\ &= 0.8907 - 0.6915 = 0.1992 \end{aligned}$$

