

音声中の補題3.1という発言は、補題4.1のことと理解してください。

Understand Lemma Lemma 3.1 in voice as Lemma 4.1

確率統計

Probability and Statistics

第4回講義資料

Lecture notes 4

平均、分散、正規分布

Mean, Variance, and Normal Distribution

豊橋技術科学大学

Toyohashi University of Technology

電気・電子情報工学系

Department of Electrical and Electronic Information Engineering

准教授 竹内啓悟

Associate Professor Keigo Takeuchi

総和の性質 (Properties of summation)

性質 1 (Property 1)



$$\sum_{i=1}^n (ax_i + by_i) = a \sum_{i=1}^n x_i + b \sum_{i=1}^n y_i.$$


- ∴ 帰納法で証明する。 $n = 1$ の場合は自明なので、 $n = k$ の場合の成立を仮定して、 $n = k + 1$ の場合を示す。

The proof is by induction. Since the case $n = 1$ is trivial, we assume the correctness of the statement for $n = k$, and prove the statement for $n = k + 1$.

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{k+1} (ax_i + by_i) &= ax_{k+1} + by_{k+1} + \sum_{i=1}^k (ax_i + by_i) \\ &= ax_{k+1} + by_{k+1} + a \sum_{i=1}^k x_i + b \sum_{i=1}^k y_i \\ &= a \left(x_{k+1} + \sum_{i=1}^k x_i \right) + b \left(y_{k+1} + \sum_{i=1}^k y_i \right) = a \sum_{i=1}^{k+1} x_i + b \sum_{i=1}^{k+1} y_i. \quad \blacksquare \end{aligned}$$

期待値の性質 (Properties of Expectation)

性質1 (Property 1) 任意の確率変数 X と Y に対して、(For all random variables X and Y ,)



$$\mathbb{E}[aX + bY] = a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y] \quad \text{for all } a, b \in \mathbb{R}.$$

∴ 期待値の定義における総和や積分の線形性から従う。

Due to the **linearity** of the summation or integral in the definition of expectation.

性質2 (Property 2) $\mathbb{V}[X] = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2.$

∴ $\mu = \mathbb{E}[X]$ とおく。性質1を使って、(Let $\mu = \mathbb{E}[X]$. Using **Property 1** yields)


$$\begin{aligned} \mathbb{E}[(X - \mu)^2] &= \mathbb{E}[X^2 - 2\mu X + \mu^2] = \mathbb{E}[X^2] - 2\mu\mathbb{E}[X] + \mu^2 \\ &= \mathbb{E}[X^2] - 2\mu^2 + \mu^2 = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2. \end{aligned}$$

離散分布の例(Examples of discrete distributions)

ベルヌーイ分布(Bernoulli distribution)

ベルヌーイ確率変数 X は確率 p で1を取り、確率 $1 - p$ で0を取る。

A Bernoulli random variable X takes 1 and 0 with probabilities p and $1 - p$, respectively.

二項分布(Binomial distribution): $\mathcal{B}(n, p)$

二つのパラメータ $n \in \mathbb{N}$ と $p \in [0, 1]$ を持つ二項確率変数 X は、整数 $k \in \{0, \dots, n\}$ を確率 p_k で取る。

A binomial random variable X with two parameters n and p takes an integer $k \in \{0, \dots, n\}$ with probability p_k .

$$p_k = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}, \quad \binom{n}{k} = \frac{n!}{(n-k)! k!}.$$

ポアソン分布(Poisson distribution)

パラメータ $\lambda > 0$ を持つポアソン確率変数 X は、 $n = 0, 1, \dots$ を確率 p_n で取る。

A Poisson random variable X with a parameter $\lambda > 0$ takes $n = 0, 1, \dots$ with probability p_n .

$$p_n = \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!}.$$

平均と分散の計算(Computation of mean and variance)

ベルヌーイ分布(Bernoulli distribution)

$$\mathbb{E}[X] = p, \quad \mathbb{V}[X] = p(1 - p). \quad \text{確かめよ。 (Confirm them.)}$$

ポアソン分布(Poisson distribution)

確率の正規化 $\sum_{n=0}^{\infty} p_n = 1$ を使う。(use the normalization $\sum_{n=0}^{\infty} p_n = 1$.)

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{n=0}^{\infty} n p_n = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{(n-1)!} = \lambda \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^{n-1} e^{-\lambda}}{(n-1)!} = \lambda \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!} = \lambda.$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X^2] &= \sum_{n=0}^{\infty} n^2 p_n = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n \lambda^n e^{-\lambda}}{(n-1)!} = \sum_{n=1}^{\infty} (n-1+1) \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{(n-1)!} \\ &= \sum_{n=2}^{\infty} \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{(n-2)!} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{(n-1)!} = \lambda^2 + \lambda. \end{aligned}$$


$$\therefore \mathbb{V}[X] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2 = \lambda.$$

平均と分散の計算(Computation of mean and variance)

二項分布(Binomial distribution): $\mathcal{B}(n, p)$

確率の正規化(二項定理)を使う。(Use the **normalization** (binomial theorem).)

$$\sum_{k=0}^n p_k = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = (p + 1 - p)^n = 1.$$


$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \sum_{k=0}^n k p_k = \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=1}^n \frac{n! p^k (1-p)^{n-k}}{(n-k)! (k-1)!} \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} \frac{n! p^{k+1} (1-p)^{n-1-k}}{(n-1-k)! k!} = np \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(n-1)! p^k (1-p)^{n-1-k}}{(n-1-k)! k!} = np. \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}[X^2] = np(1-p) + (np)^2.$$

確かめよ。(Confirm it.)

$$\therefore \mathbb{V}[X] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2 = np(1-p).$$

連続分布の例(Examples of continuous distributions)

一様分布(Uniform distribution)

区間 $[a, b]$ 上の一様確率変数 X の確率密度関数は、以下で与えられる。

The pdf of a uniform random variable X on $[a, b]$ is given by

$$p_X(x) = \frac{1}{b - a}, \quad x \in [a, b].$$

指数分布(Exponential distribution)

パラメータ $\lambda > 0$ を持つ指数確率変数 X の確率密度関数は、以下である。

The pdf of an exponential random variable X with a parameter $\lambda > 0$ is defined as

$$p_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x \in [0, \infty).$$

ラプラス分布(Laplace distribution)

パラメータ $\mu \in \mathbb{R}$ と $\phi > 0$ を持つラプラス確率変数 X は、次の確率密度関数を持つ。

A Laplace random variable X with parameters $\mu \in \mathbb{R}$ and $\phi > 0$ has the following pdf:

$$p_X(x) = \frac{1}{2\phi} e^{-\frac{|x-\mu|}{\phi}}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

平均と分散の計算(Computation of mean and variance)



一様分布(Uniform distribution)

$$\mathbb{E}[X] = \int_a^b x p_X(x) dx = \int_a^b \frac{x}{b-a} dx = \left[\frac{x^2}{2(b-a)} \right]_{x=a}^{x=b} = \frac{a+b}{2}.$$

$$\mathbb{E}[X^2] = \int_a^b \frac{x^2}{b-a} dx = \left[\frac{x^3}{3(b-a)} \right]_{x=a}^{x=b} = \frac{a^2 + ab + b^2}{3}.$$

$$\therefore \mathbb{V}[X] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2 = \frac{(b-a)^2}{12}.$$

指数分布(Exponential distribution)

$$\mathbb{E}[X] = \int_0^{\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \left[-x e^{-\lambda x} \right]_{x=0}^{x=\infty} + \int_0^{\infty} e^{-\lambda x} dx = \left[-\frac{e^{-\lambda x}}{\lambda} \right]_{x=0}^{x=\infty} = \frac{1}{\lambda}.$$

$$\mathbb{V}[X] = \frac{1}{\lambda^2}. \quad \text{確かめよ。 (Confirm it.)}$$

平均と分散の計算(Computation of mean and variance)

ラプラス分布(Laplace distribution)

変数変換 $y = x - \mu$ から、(From the change of a variable $y = x - \mu$,)

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X] &= \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{2\phi} e^{-\frac{|x-\mu|}{\phi}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} (y + \mu) \frac{1}{2\phi} e^{-\frac{|y|}{\phi}} dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{y}{2\phi} e^{-\frac{|y|}{\phi}} dy + \mu = \mu.\end{aligned}$$



3番目の等号は確率密度関数の正規化から、最後の等号は第一項の被積分関数が奇関数であることから従う。

The **second last equality** follows from the normalization of the pdf, and the **last equality** from the fact that the integrand in the first term is an odd function.

$$\mathbb{V}[X] = 2\phi^2 \quad \text{確かめよ。 (Confirm it.)}$$

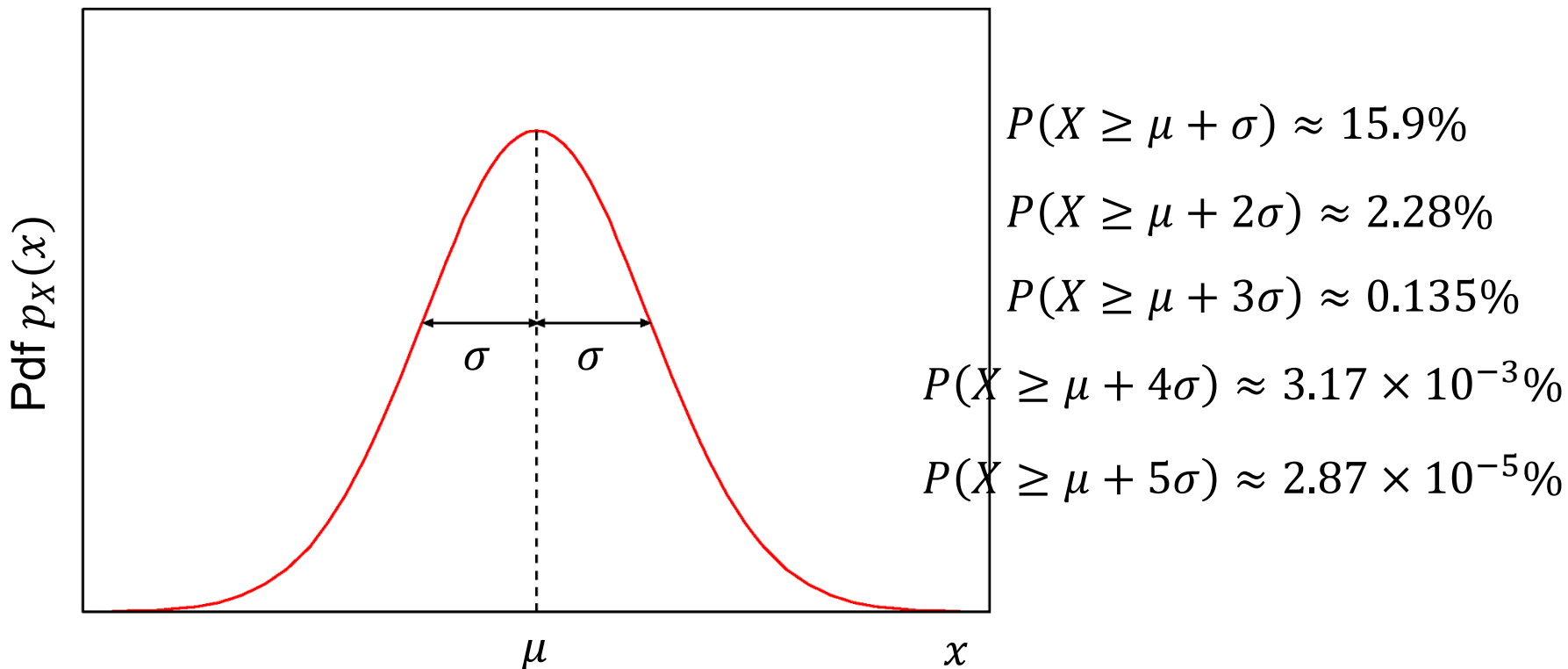
正規分布 (Normal distribution)

正規確率変数 X の確率密度関数

Probability density function (pdf) of a normal random variable X

$$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2) \quad \longrightarrow \quad p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

工学では、**ガウス分布**とも呼ばれる。(It is called **Gaussian distribution** in engineering.)



正規分布の規格化 (Normalization of normal distributions)

補題4.1 (Lemma 4.1)

任意の $\mu \in \mathbb{R}$ と $\sigma^2 > 0$ に対して、(For any μ and $\sigma^2 > 0$,)



$$I = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = 1.$$

証明 (Proof): 二重積分を使って、 $I^2 = 1$ を証明する。(Prove $I^2 = 1$ with a double integral.)

$$I^2 = \int_{\mathbb{R}^2} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{(x-\mu)^2 + (y-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx dy$$

$x = \mu + r \cos \theta$ 、 $y = \mu + r \sin \theta$ と変数変換するために、ヤコビアンを計算する。

To perform the change of variables, we compute the Jacobian.

$$|J| = \begin{vmatrix} \partial x / \partial r & \partial x / \partial \theta \\ \partial y / \partial r & \partial y / \partial \theta \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{vmatrix} = r \cos^2 \theta + r \sin^2 \theta = r.$$

それゆえ、 $I^2 = \int_{\mathbb{R}^2} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{(x-\mu)^2 + (y-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx dy = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \int_0^{\infty} dr \int_0^{2\pi} d\theta e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}} |J|$

Thus, we have

$$= \frac{1}{\sigma^2} \int_0^{\infty} r e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}} dr = \left[-\exp\left(-\frac{r^2}{2\sigma^2}\right) \right]_{r=0}^{r=\infty} = 1. \quad \blacksquare$$



平均(Mean): $u = (x - \mu)/\sigma$ と変数変換すると、(Using the change of a variable yields)

$$\int_{-\infty}^{\infty} x p_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \mu + \int_{-\infty}^{\infty} \sigma u \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du = \mu.$$

二番目の等号で、補題4.1を使った。(In the **second equality**, we have used Lemma 4.1.)

最後の等号は、第二項の被積分関数の奇関数性から従う。

The **last equality** follows from the fact that the integrand in the second term is an odd function.

分散(Variance): $\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 p_X(x) dx = \sigma^2.$ **確かめよ。(Confirm it.)**

ヒント(Hint): 平均の場合と同じ変数変換をした後、部分積分と補題4.1を使って積分を評価せよ。

After using the same change of a variable as in the mean case, use the integration by parts and Lemma 4.1 to evaluate the integral.

宿題(Homework)

1. 4ページ目のスライドで定義したベルヌーイ確率変数 X の平均 $\mathbb{E}[X]$ と分散 $\mathbb{V}[X]$ を計算せよ。

Compute the mean and variance of a Bernoulli random variable X shown in page 4.

2. 6ページ目のスライドで定義した二項確率変数 X の二次モーメント $\mathbb{E}[X^2]$ を計算せよ。

Compute the second moment of a Binomial random variable X shown in page 6.

ヒント(Hint):
$$\frac{k^2}{k!} = \frac{k}{(k-1)!} = \frac{k-1+1}{(k-1)!} = \frac{1}{(k-2)!} + \frac{1}{(k-1)!}.$$

3. 7ページ目のスライドで定義した指数確率変数 X の平均 $\mathbb{E}[X]$ と分散 $\mathbb{V}[X]$ を計算せよ。

Compute the mean and variance of an exponential random variable X shown in page 7.

4. 7ページ目のスライドで定義したラプラス確率変数 X の平均 $\mathbb{E}[X]$ と分散 $\mathbb{V}[X]$ を計算せよ。

Compute the mean and variance of a Laplace random variable X shown in page 7.