

Γ関数の定義

$\alpha > 0$ として、

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$

と定義する。 $\alpha = 1$ のときは

$$\Gamma(1) = \int_0^{+\infty} e^{-x} dx = \left[-e^{-x} \right]_0^{+\infty} = 1$$

と得られる。 Γ は

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \sqrt{2\pi}$$

を用いると、 $s = \frac{t^2}{2}$ と置換すると

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 2 \int_0^{+\infty} e^{-s} \frac{1}{\sqrt{2s}} ds.$$

$$= \sqrt{2} \int_0^{+\infty} s^{\frac{1}{2}-1} e^{-s} ds \quad \boxed{ds = t dt = \sqrt{2s} dt}$$

$$= \sqrt{2} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right)$$

より $\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$ と得られる。

$$\Gamma(s+1) = \int_0^{+\infty} x^s e^{-x} dx$$

$$= \int_0^{+\infty} x^s (-e^{-x})' dx$$

$$= \left[-x^s e^{-x} \right]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} s x^{s-1} e^{-x} dx$$

$$= s \Gamma(s)$$

と得られる。 Γ の漸化式

$$\Gamma(s+1) = s \Gamma(s)$$

∴ 従って、 $n \in \mathbb{N}$ 自然数とすると

$$\begin{aligned} \Gamma(n+1) &= n \Gamma(n) = n(n-1) \Gamma(n-1) \\ &= \dots = n(n-1) \dots \cdot 2 \Gamma(2) \\ &= n(n-1) \dots \cdot 2 \Gamma(1) = n! \end{aligned}$$

∴ 以上より

$$\Gamma(n+1) = n!$$

$\Sigma \int \frac{dx}{x}$

$\times \Sigma$ 標準正規変数とすると

$$\begin{aligned} E[X^{2k}] &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2k} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\ &= 2 \int_0^{+\infty} x^{2k} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \quad t = \frac{x^2}{2} \text{ と変数変換} \\ &= \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} (2t)^k e^{-t} \cdot \frac{1}{\sqrt{2t}} dt \quad dt = x dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} 2^k \int_0^{+\infty} t^{k+\frac{1}{2}-1} e^{-t} dt \\ &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} 2^k \Gamma\left(k + \frac{1}{2}\right) \end{aligned}$$

$\Sigma \int \frac{dx}{x}$

$$\begin{aligned} E[X^{2k}] &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} 2^k \Gamma\left(k + \frac{1}{2}\right) \\ &\quad (k=0, 1, 2, \dots) \end{aligned}$$

例 12

$$\begin{aligned} E[x^2] &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cdot 2 \Gamma\left(\frac{3}{2}\right) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cdot 2 \cdot \frac{1}{2} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) \\ &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cdot \sqrt{\pi} = 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E[x^4] &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cdot 2^2 \Gamma\left(\frac{5}{2}\right) \\ &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cdot 2^2 \cdot \frac{3}{2} \cdot \frac{1}{2} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) \\ &= 3. \end{aligned}$$

证得

$$(2) \int_0^{+\infty} f(x) dx = \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{+\infty} x^{\lambda-1} e^{-\alpha x} dx$$

に於いて $y = \alpha x$ とおくと $dy = \alpha dx$ ("と"), $\alpha > 0$

から右の対応
を得る。よって

x	0	\rightarrow	$+\infty$
y	0	\rightarrow	$+\infty$

$$\begin{aligned} \int_0^{+\infty} f(x) dx &= \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{+\infty} \left(\frac{y}{\alpha}\right)^{\lambda-1} e^{-y} \frac{1}{\alpha} dy \\ &= \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{+\infty} y^{\lambda-1} e^{-y} dy \\ &= \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \times \Gamma(\lambda) = 1 \end{aligned}$$

よ) $f(x)$ は 確かに 確率密度関数を得る。

$$\begin{aligned} E(x) &= \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{+\infty} x \cdot x^{\lambda-1} e^{-\alpha x} dx \\ &= \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{+\infty} x^\lambda e^{-\alpha x} dx \end{aligned}$$

1 = x^1 2 $y = \alpha x$ $\int_0^{\infty} \dots$

$$E(x) = \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{\infty} \left(\frac{y}{\alpha}\right)^\lambda e^{-y} \frac{1}{\alpha} dy$$

$$= \frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{\infty} y^\lambda e^{-y} dy$$

$$= \frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \Gamma(\lambda+1) = \frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \cdot \lambda \Gamma(\lambda)$$

$$= \frac{\lambda}{\alpha}$$

$\int_0^{\infty} \dots$ $V(x)$ $\int_0^{\infty} \dots$ $2 = \int_0^{\infty} \dots$

$$E(x^2) = \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{\infty} x^2 \cdot x^{\lambda-1} e^{-\alpha x} dx$$

$$= \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{\infty} x^{\lambda+1} e^{-\alpha x} dx$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{\infty} \left(\frac{y}{\alpha}\right)^{\lambda+1} e^{-y} \frac{1}{\alpha} dy$$

$$= \frac{1}{\alpha^2} \cdot \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \int_0^{\infty} y^{\lambda+1} e^{-y} dy$$

$$= \frac{1}{\alpha^2} \cdot \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \Gamma(\lambda+1)$$

$$= \frac{1}{\alpha^2} \cdot \frac{1}{\Gamma(\lambda)} \cdot (\lambda+1) \Gamma(\lambda)$$

$$= \frac{1}{\alpha^2} \lambda(\lambda+1)$$

$\int_0^{\infty} \dots$ $x, 2$ x $\int_0^{\infty} \dots$

$$V(x) = E(x^2) - E(x)^2$$

$$= \frac{1}{\alpha^2} \lambda(\lambda+1) - \frac{\lambda^2}{\alpha^2} = \frac{\lambda}{\alpha^2}$$

$\int_0^{\infty} \dots$

$$I := \int_0^{+\infty} e^{-x^2} dx$$

はガウスの積分と呼ばれて、確率論・統計学で重要な役割をはたす。この異常積分が存在するのは $\alpha > 0$ に対して

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} x^\alpha e^{-x^2} = 0$$

であることからわかる。ここでは、この値を求めよう。そのために Wallis の積分を定義しよう。 $m = 0, 1, 2, 3, \dots$ に対して

$$S_m = \int_0^{\pi/2} \sin^m x dx$$

と定める。ここで変数変換を行う。

m が奇数のとき： $m = 2n + 1$ のとき

$$t = \cos x$$

とおくと

$$dt = -\sin x dx, \sin^{2n+1} x = \sin x (1 - \cos^2 x)^n$$

であるので

$$S_m = \int_0^1 (1 - t^2)^n dt$$

が成立する。

m が偶数のとき： $m = 2n - 2$ のとき

$$t = \cot x = \frac{1}{\tan x}$$

とおくと

$$dt = -\frac{1}{\sin^2 x} dx$$

より

$$dx = -\frac{1}{1 + \cot^2 t} dt = -\frac{1}{1 + t^2} dt$$

である。そして

$$\sin^2 x = \frac{1}{1 + \cot^2 x} = \frac{1}{1 + t^2}$$

であることを用いると

$$\begin{aligned} S_m = S_{2n-2} &= \int_0^{\pi/2} \sin^{2n-2} x dx \\ &= \int_0^{+\infty} \frac{1}{(1+t^2)^{n-1}} \frac{1}{1+t^2} dt \\ &= \int_0^{+\infty} \frac{1}{(1+t^2)^n} dt \end{aligned}$$

を得る。

ここで、 I に関して $x = \sqrt{nt}$ と変数変換しよう。すると

$$I = \sqrt{n} \int_0^{+\infty} e^{-nt^2} dt$$

を得る。さらに任意の $t \in \mathbb{R}$ に対して

$$1 - t^2 \leq e^{-t^2} \leq \frac{1}{1 + t^2}$$

が成立するので (演習)

$$(1 - t^2)^n \leq e^{-nt^2} \leq \frac{1}{(1 + t^2)^n}$$

から

$$\begin{aligned} \sqrt{n} \int_0^1 (1 - t^2)^n dt &\leq \sqrt{n} \int_0^1 e^{-nt^2} dt \\ &\leq \sqrt{n} \int_0^{+\infty} e^{-nt^2} dt \leq \sqrt{n} \int_0^{+\infty} \frac{1}{(1 + t^2)^n} dt \end{aligned}$$

から

$$\sqrt{n} S_{2n+1} < I \leq \sqrt{n} S_{2n-2}$$

を得る。

他方

$$\begin{aligned} S_m &= \int_0^{\pi/2} \sin^m x dx \\ &= \int_0^{\pi/2} \sin^{m-1} x (-\cos x)' dx \\ &= [-\sin^{m-1} x \cos x]_0^{\pi/2} + \int_0^{\pi/2} (m-1) \sin^{m-2} x \cdot \cos x \cos x dx \\ &= (m-1) \left\{ \int_0^{\pi/2} \sin^{m-2} x dx - \int_0^{\pi/2} \sin^m x dx \right\} \\ &= (m-1) \{S_{m-2} - S_m\} \end{aligned}$$

から

$$S_m = \frac{m-1}{m} S_{m-2}$$

を得る。これを用いると

$$\begin{aligned}
 S_{2n} &= \frac{2n-1}{2n} S_{2n-2} \\
 &= \frac{2n-1}{2n} \cdot \frac{2n-3}{2n-2} S_{2n-4} \\
 &= \frac{(2n-1)(2n-3)\cdots 3 \cdot 1}{2n(2n-2)\cdots 4 \cdot 2} S_0 \\
 &= \frac{(2n-1)(2n-3)\cdots 3 \cdot 1}{2n(2n-2)\cdots 4 \cdot 2} \frac{\pi}{2}
 \end{aligned}$$

および

$$\begin{aligned}
 S_{2n+1} &= \frac{2n}{2n+1} S_{2n-1} \\
 &= \frac{2n}{2n+1} \cdot \frac{2n-2}{2n-1} S_{2n-3} \\
 &= \frac{2n(2n-2)\cdots 4 \cdot 2}{(2n-1)(2n-3)\cdots 5 \cdot 3} S_1 \\
 &= \frac{2n(2n-2)\cdots 4 \cdot 2}{(2n-1)(2n-3)\cdots 5 \cdot 3}
 \end{aligned}$$

が導かれる。この2つの公式から

$$S_{2n} S_{2n+1} = \frac{1}{2n+1} \cdot \frac{\pi}{2}$$

を得る。さらに、

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{S_{2n}}{S_{2n+1}} = 1$$

が導かれる。実際、 $0 \leq x \leq \frac{\pi}{2}$ であるとき $0 \leq \sin x \leq 1$ であるので

$$0 \leq \sin^{2n+1} x \leq \sin^{2n} x \leq \sin^{2n-1} x$$

を得るので

$$0 < S_{2n+1} \leq S_{2n} \leq S_{2n-1}$$

が分かる。この式を $S_{2n+1} > 0$ で割ると

$$1 < \frac{S_{2n}}{S_{2n+1}} \leq \frac{S_{2n-1}}{S_{2n+1}} = \frac{2n+1}{2n}$$

であるので、

$$\frac{2n+1}{2n} \rightarrow 1 \quad (n \rightarrow +\infty)$$

を用いて、はさみうちの原理から () が分かる。

さて ()、すなわち

$$\sqrt{n} S_{2n+1} < I \leq \sqrt{n} S_{2n-2}$$

において $n \rightarrow +\infty$ としよう。

$$\begin{aligned}\sqrt{n}S_{2n+1} &= \sqrt{n} \sqrt{\frac{S_{2n+1}}{S_{2n}}} \sqrt{S_{2n}S_{2n+1}} \\ &= \sqrt{n} \sqrt{\frac{S_{2n+1}}{S_{2n}}} \sqrt{\frac{\pi}{4n+2}} \\ &\rightarrow \frac{\sqrt{\pi}}{2} \quad (n \rightarrow +\infty)\end{aligned}$$

さらに、この極限と () を用いて

$$\sqrt{n}S_{2n-2} \rightarrow \frac{\sqrt{\pi}}{2} \quad (n \rightarrow +\infty)$$

以上で

$$I = \frac{\sqrt{\pi}}{2}$$

を得る。

＝ワリスの公式

Wallis の公式

$$\sqrt{\pi} = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2^{2n} (n!)^2}{\sqrt{n} (2n)!}$$

$$2^n C_n \left(\frac{1}{2}\right)^n \sim \frac{1}{\sqrt{n\pi}}$$

Σ (1/n) }.

正規分布に関連する積分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \sqrt{2\pi}$$

と前提として (F)。 (後示す。)

$$N_{0,1}(x) := \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

と標準正規分布の密度関数と呼ぶ。

実際 $\int_{-\infty}^{+\infty} N_{0,1}(x) dx = 1$

が成立する。

$$E(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x N_{0,1}(x) dx = 0$$

は $x e^{-\frac{x^2}{2}}$ が奇関数であるから従う。

$$(e^{-\frac{x^2}{2}})' = -x e^{-\frac{x^2}{2}}$$

であるから

$$E(x^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (-x) (e^{-\frac{x^2}{2}})' dx$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left[(-x) e^{-\frac{x^2}{2}} \right]_{-\infty}^{+\infty} + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

(*) 1.

(*) $\lim_{R \rightarrow +\infty} \frac{R}{e^{\frac{R^2}{2}}} = 0$ に注意して。

$$V(x) = E(x^2) - E(x)^2 = 1$$

0" 分る。

$$N_{m,\sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$$

Σ 正規分布の密度関数と示す。

$$Z = \frac{(x-m)}{\sigma}$$

Σ 変数変換と示す $dZ = \frac{1}{\sigma} dx$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} N_{m,\sigma}(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{Z^2}{2}} dZ = 1$$

0" 分る。

$$\begin{aligned}
 E(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x N_{m,\sigma}(x) dx \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \{(x-m) + m\} N_{m,\sigma}(x) dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x-m}{\sigma} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx + m \int_{-\infty}^{+\infty} N_{m,\sigma}(x) dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} Z e^{-\frac{Z^2}{2}} dZ + m
 \end{aligned}$$

$= m$ ($z e^{-\frac{z^2}{2}}$ の奇関数であることを)

$$\int_{-\infty}^{+\infty} z e^{-\frac{z^2}{2}} dz = 0$$

$$\begin{aligned}
 V(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x-m)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx \\
 &= \sigma^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\frac{x-m}{\sigma}\right)^2 e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} \frac{1}{\sigma} dz \\
 &= \sigma^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} z^2 e^{-\frac{z^2}{2}} dz \\
 &= \sigma^2 \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} z^2 e^{-\frac{z^2}{2}} dz = 1 \right) \quad \text{(\text{2.11} \text{を参照})}
 \end{aligned}$$

X が確率密度 $f(x)$ の確率変数, Y が確率密度 $g(x)$ の確率変数とする。 X と Y が独立なとき

AP3

$P(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d) = P(a \leq X \leq b) P(c \leq Y \leq d)$
 が成立するとき $Z = X + Y$ は確率密度

$$h(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x-y) g(y) dy$$

を待つときは知られている。(高次元的な場合との類似に注意しよう。)

$$f(x) = N_{m_1, \sigma_1}(x), \quad g(x) = N_{m_2, \sigma_2}(x)$$

の場合 Z は $N_{m_1+m_2, \sigma_1^2+\sigma_2^2}(x)$ である。

$$\begin{aligned}
I &= \int_{-\infty}^{+\infty} N_{m_1, \sigma_1}(x-y) N_{m_2, \sigma_2}(y) dy \\
&= \frac{1}{2\pi \cdot \sigma_1 \sigma_2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(x-y-m_1)^2}{2\sigma_1^2}} e^{-\frac{(y-m_2)^2}{2\sigma_2^2}} dy \\
\frac{(x-y-m_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y-m_2)^2}{\sigma_2^2} &= \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2} \left\{ \sigma_2^2 (y-(x-m_1))^2 + \sigma_1^2 (y-m_2)^2 \right\} \\
&= \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2} \left\{ (\sigma_1^2 + \sigma_2^2) y^2 - 2(\sigma_2^2(x-m_1) + \sigma_1^2 m_2) y \right. \\
&\quad \left. + \sigma_2^2(x-m_1)^2 + \sigma_1^2 m_2^2 \right\} \\
&= \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \cdot \sigma_2^2} \left\{ y^2 - 2 \frac{\sigma_2^2(x-m_1) + \sigma_1^2 m_2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} y + \right. \\
&\quad \left. \frac{\sigma_2^2(x-m_1)^2 + \sigma_1^2 m_2^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \right\} \\
&= \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \cdot \sigma_2^2} \left\{ \left(y - \frac{\sigma_2^2(x-m_1) + \sigma_1^2 m_2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \right)^2 \right. \\
&\quad \left. + \frac{\sigma_2^2(x-m_1)^2 + \sigma_1^2 m_2^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} - \frac{(\sigma_2^2(x-m_1) + \sigma_1^2 m_2)^2}{(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)^2} \right\} \\
&= \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \cdot \sigma_2^2} \left\{ (y - *)^2 + \frac{\sigma_1^2 \sigma_2^2 (x-m_1-m_2)^2}{(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)^2} \right\} \\
&= \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \cdot \sigma_2^2} (y - *)^2 + \frac{(x-m_1-m_2)^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}
\end{aligned}$$

$$I = \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2} e^{-\frac{(x - m_1 - m_2)}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{2\sigma_1^2 \sigma_2^2} (y - x)^2} dy$$

$$t = \sqrt{\frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \sigma_2^2}} (y - x) \quad \text{e.g. } t$$

$$dt = \sqrt{\frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \sigma_2^2}} dy$$

2)

$$I = \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2} e^{-\frac{(x - (m_1 + m_2))}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} dt$$

$$= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{(x - (m_1 + m_2))}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \frac{1}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} \boxed{\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt}$$

$$\parallel \frac{\sqrt{2\pi}}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sigma_3} e^{-\frac{(x - (m_1 + m_2))^2}{2\sigma_3^2}}$$

where $\sigma_3^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2$

結論 $Z = X + Y$ is 確率密度関数

$$N_{m_1 + m_2, \sigma_3}(x)$$

is $\Rightarrow \sigma_3^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2$