

ガンマ分布の中心極限定理と Stirling の公式

黒木玄

2016年5月1日作成*

<http://www.math.tohoku.ac.jp/~kuroki/LaTeX/20160501StirlingFormula.pdf>

目次

0 はじめに

3

*最新版は下記 URL からダウンロードできる。飽きるまで継続的に更新と訂正を続ける予定である。5月1日 Ver.0.1. 5月2日 Ver.0.2: 対数版の易しい Stirling の公式の節を追加した。5月3日 Ver.0.3: 色々追加。特に Fourier の反転公式に関する付録を追加した。5月4日 Ver.0.4: ガウス分布の Fourier 変換の付録と Gauss 積分の計算の付録を追加した。5月5日 Ver.0.5: 誤りの訂正と様々な追加 (全 17 頁)。5月5日 Ver.0.6: ファイル名を変更し、対数版の易しい Stirling の公式の微小な改良の節を追加した (全 18 頁)。5月6日 Ver.0.7: ガンマ関数の正值性と対数凸性と函数等式による特徴付けと無限乗積展開の証明の節や対数版の易しい Stirling の公式を改良して通常の Stirling の公式を導くことなどを色々追加した (全 24 頁)。5月7日 Ver.0.8: 正弦関数の無限乗積展開を $\cos(tx)$ の Fourier 級数展開を使って導く方法の解説を追加した (全 25 頁)。5月8日 Ver.0.9: Riemann-Lebesgue の定理の節と Fourier 変換の部分積と Fourier 級数の部分積の収束に関する解説を追加 (全 30 頁)。5月9日 Ver.0.10: 二項分布の中心極限定理の解説を追加 (全 33 頁)。5月12日 Ver.0.11: Laplace の方法による補正項の計算の仕方の解説と表 0.1 を追加 (全 37 頁)。5月13日 Ver.0.12(43 頁): 自由度の大きなカイ 2 乗分布が正規分布で近似できることと Stirling の公式が同値であるというコメントを追加した。様々な確率分布についての付録 (第 9 節) を追加した。Maxwell-Boltzmann 則の導出も追加した (第 9.8 節)。5月14日 Ver.0.13(46 頁): 細かい計算ミスを訂正し、MB 則の解説を補充した。5月15~18日 Ver.0.14(50 頁): ギャンブルに関する逆正弦法則 (脚注 73), Wigner の半円則 (脚注 74), \sin^2 型分布が佐藤・Tate 予想に登場すること (脚注 75) のコメントを追加した。二項分布と第一種ベータ分布の関係 (第 9.10 節) と Poisson 分布とガンマ分布の関係 (第 9.11 節) の簡単で大雑把な解説を追加した。Stirling の公式のよりシンプルな証明の筋道の解説 (第 2.3 節) を追加した。細かな誤りを訂正した。5月23日 Ver.0.15(57 頁): 簡単な Tauber 型定理とその応用に関する第 10 節 を追加した。応用例は Wallis の公式と $x - x^2 + x^4 - x^8 + x^{16} - \dots$ の $x \nearrow 1$ での漸近挙動の 2 つ。Wallis の公式型の漸近挙動からどのようにして逆正弦分布が出て来るかも解説してある。5月24日 Ver.0.16(61 頁): 定理 10.4 の証明があまりにも雑だったので、Stone-Weierstrass の多項式近似定理から得られる補題 10.3 を追加して、詳しく書き直した。大きく書き直した直後なので誤りが残っているものと思われる。他にも細かな訂正と追加をした。5月24日 Ver.0.17(61 頁): 細かな誤りの訂正。5月25日 Ver.0.18(67 頁): Taylor の定理の証明の仕方に関する第 11 節 を追加した (iterated integrals による線形常微分方程式の解法 (第 11.3 節) を含む)。6月3日 Ver.0.19(76 頁): 細かい訂正と追加。Laplace-Stieltjes 変換に関する漸近挙動に緩変動関数付きの Tauber 型定理に関するかなり詳しい解説を追加した (第 10.5 節, 第 10.6 節)。他にも色々追加した。6月4日 Ver.0.20(81 頁): Stirling-Binet の公式に関する第 8.5 節を追加した。その節の結果のまとめがこの時点では書きかけの第 8.6 節の最初にある。6月23日 Ver.0.20.1: このノートの内容は変化無し。この場所でこのノートの続編が公開されていることを第 0 節の直前でアナウンスしておいた。6月29日 Ver.0.21(86 頁): 正規分布関連の確率分布に関する定理 9.1, 定理 9.8, 定理 9.9, 定理 9.12, 定理 9.14 を追加した。6月30日 Ver.0.22: 細かな訂正と追記。第 9.6 節を大幅に書き直した。7月1日 Ver.0.23(89 頁): 第 9.7 節を追加した。7月4日 Ver.0.24: 第 7.3 節の凡ミス訂正した。7月4日 Ver.0.25(91 頁): 不偏分散の直交変換による取り扱いに関する第 9.5 節を追加した。7月30日 Ver.0.26(94 頁): 多項分布と Pearson のカイ 2 乗統計量と多次元正規分布に関する第 9.3 節を追加した。

1	ガンマ分布に関する中心極限定理からの“導出”	4
2	ガンマ分布の特性函数を用いた表示からの導出	6
2.1	Stirling の公式の証明	6
2.2	正規化されたガンマ分布の確率密度函数の各点収束	7
2.3	ガンマ分布の特性函数と Fourier 反転公式を用いない方法	8
2.4	自由度が大きなカイ 2 乗分布が正規分布で近似できることとの関係	9
2.5	一般の場合の中心極限定理に関する大雑把な解説	9
2.6	二項分布の中心極限定理	10
3	Laplace の方法による導出	13
3.1	ガンマ函数の Gauss 積分による近似を使った導出	13
3.2	ガンマ函数のガンマ函数を用いた近似で補正項を計算する方法	15
4	対数版の易しい Stirling の公式	17
4.1	対数版の易しい Stirling の公式の易しい証明	17
4.2	大学入試問題への応用例	18
4.3	対数版の易しい Stirling の公式の改良	19
5	付録: Fourier の反転公式	20
5.1	Gauss 分布の場合	21
5.2	一般の場合	21
5.3	Riemann-Lebesgue の定理	23
5.4	Fourier 変換の部分和の収束	24
5.5	Fourier 級数の部分和の収束	27
6	付録: ガウス分布の Fourier 変換	29
6.1	熱方程式を使う方法	29
6.2	両辺が同一の常微分方程式を満たしていることを使う方法	29
6.3	項別積分で計算する方法	30
6.4	Cauchy の積分定理を使う方法	30
7	付録: Gauss 積分の計算	31
7.1	同一の体積の 2 通りの積分表示を用いた計算	31
7.2	極座標変換による計算	31
7.3	Jacobian を使わずにすむ積分変数の変換による計算	32
7.4	ガンマ函数とベータ函数の関係を用いた計算	32
7.5	他の方法	34
8	付録: ガンマ函数	34
8.1	ガンマ函数と正弦函数の関係式	34
8.2	ガンマ函数の無限乗積展開	36
8.3	正弦函数の無限乗積展開	39
8.4	Wallis の公式	41
8.5	Stirling-Binet の公式 (1)	42

8.6 Stirling-Binet の公式 (2)	47
9 付録: 様々な確率分布について	47
9.1 正規分布	47
9.2 ガンマ分布とカイ 2 乗分布	47
9.3 多項分布と Pearson のカイ 2 乗統計量と多次元正規分布	49
9.4 第二種ベータ分布と t 分布	52
9.5 不偏分散の直交変換による取り扱いについて	56
9.6 第一種および第二種ベータ分布と F 分布	58
9.7 ガンマ分布と第一種と第二種のベータ分布の関係	60
9.8 $n - 1$ 次元球面上の一様分布と Maxwell-Boltzmann 則 (1)	62
9.9 $n - 1$ 次元球面上の一様分布と Maxwell-Boltzmann 則 (2)	66
9.10 二項分布と第一種ベータ分布	68
9.11 Poisson 分布とガンマ分布	69
9.12 基本的な数学用語の大雑把な説明	69
10 付録: 簡単な Tauber 型定理とその応用	70
10.1 不定積分の Tauber 型定理	70
10.2 Laplace 変換の Tauber 型定理	72
10.3 Wallis の公式と逆正弦分布	77
10.4 $x - x^2 + x^4 - x^8 + x^{16} - x^{32} + \dots$ で $x \nearrow 1$ とすると?	78
10.5 Laplace-Stieltjes 変換	80
10.6 Laplace-Stieltjes 変換の Tauber 型定理	83
11 付録: Taylor の定理に証明の仕方	87
11.1 積分剰余項型 Taylor の定理	87
11.2 剰余項の絶対値の上からの評価と Taylor 展開の具体例	89
11.3 線形常微分方程式の解法	91
11.4 微分剰余項型 Taylor の定理	92

続編. このノートの続編が次の場所で公開されている:

<http://www.math.tohoku.ac.jp/~kuroki/LaTeX/20160616KullbackLeibler.pdf>

この続編では Kullback-Leibler 情報量 (相対エントロピーの -1 倍) と Sanov の定理を扱っており, Sanov の定理から, Boltzmann 因子 ($e^{-\beta E_i}$), Gibbs 分布 (カノニカル分布, $e^{-\beta E_i} q_i / Z$) が経験分布として自然に現われることを示している.

0 はじめに

Stirling の公式とは

$$n! \sim n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n} \quad (n \rightarrow \infty)$$

という階乗の近似公式のことである。ここで $a_n \sim b_n$ ($n \rightarrow \infty$) は $\lim_{n \rightarrow \infty} (a_n/b_n) = 1$ を意味する。より精密には

$$n! = n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n} \left(1 + \frac{1}{12n} + O\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \quad (n \rightarrow \infty)$$

が成立している¹。このノートではまず最初にガンマ分布に関する中心極限定理から Stirling の公式が“導出”されることを説明する。その後は様々な方法で Stirling の公式を導出する。精密かつ厳密な議論はしない。

このノートの後半の付録群では関連の基礎知識の解説を行なう。このノートの全体は学生向けの Gauss 積分入門, ガンマ関数入門, ベータ関数入門, Fourier 解析入門になることを意図して書かれた雑多な解説の寄せ集めである。前の方の節で後の方の節で説明した結果を使うことが多いので読者は注意して欲しい。基本的な方針として易しい話しか扱わないことにする。

表 0.1: Stirling の公式による階乗の近似

n	$n!$	$A_n = n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ (誤差/ $n!$)	$A_n(1 + 1/(12n))$ (誤差/ $n!$)
1	1	0.92... (7.78%)	0.9989... (0.10%)
3	6	5.836... (2.73%)	5.998... (0.028%)
10	3628800	3598695.6... (0.83%)	3628684.7... (0.0032%)
30	$2.6525 \dots \times 10^{32}$	$2.6451 \dots \times 10^{32}$ (0.28%)	$2.6525 \dots \times 10^{32}$ (3.7×10^{-6})
100	$9.3326 \dots \times 10^{157}$	$9.3248 \dots \times 10^{157}$ (0.08%)	$9.3326 \dots \times 10^{157}$ (3.4×10^{-7})

表 0.1 を見ればわかるように、 $n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ による $n!$ の近似の誤差は、 $n = 3$ の段階ですでに 3% を切っており、 $n = 10$ の段階では 1% を切っている。さらに $1/(12n)$ で補正すると誤差は劇的に小さくなり、 $n = 1$ の段階ですでに近似の誤差が 0.1% 程度と相当に小さい:

$$\frac{\sqrt{2\pi}}{e} \left(1 + \frac{1}{12} \right) = 0.9989 \dots \approx 1.$$

このように Stirling の公式は階乗の近似公式として非常に優秀である²。

1 ガンマ分布に関する中心極限定理からの“導出”

ガンマ分布とは次の確率密度関数で定義される確率分布のことである³:

$$f_{\alpha, \tau}(x) = \begin{cases} \frac{e^{-x/\tau} x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha) \tau^\alpha} & (x > 0), \\ 0 & (x \leq 0). \end{cases}$$

¹第 3 節を見よ。

²Gergő Nemes, *New asymptotic expansion for the $\Gamma(z)$ function*, 2007 に階乗の様々な近似公式の比較がある。たとえば Nemes の公式

$$n! = \left[\left(n + \frac{1}{12n - \frac{1}{10n + \dots}} \right) \frac{1}{e} \right]^n \sqrt{2\pi n} = n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n} \left(1 + \frac{1}{12n^2} + \frac{1}{1440n^4} + \dots \right)^n$$

は極めて優秀な近似公式である。

³ガンマ関数は $s > 0$ に対して $\Gamma(s) = \int_0^\infty e^{-x} x^{s-1} dx$ と定義される。直接の計算によって $\Gamma(1) = 1$ を、部分積分によって $\Gamma(s+1) = s\Gamma(s)$ を示せるので、0 以上の整数 n について $\Gamma(n+1) = n!$ となる。

ここで $\alpha, \tau > 0$ はガンマ分布を決めるパラメーターである⁴。以下簡単のため $\alpha = n > 0$, $\tau = 1$ の場合のガンマ分布のみを扱うために $f_n(x) = f_{n,1}(x)$ とおく:

$$f_n(x) = \frac{e^{-x}x^{n-1}}{\Gamma(n)} \quad (x > 0).$$

確率密度関数 $f_n(x)$ で定義される確率変数を X_n と書くことにする。確率変数 X_n の平均 μ_n と分散 σ_n^2 は両方 n になる⁵:

$$\begin{aligned} \mu_n &= E[X_n] = \int_0^\infty x f_n(x) dx = \frac{\Gamma(n+1)}{\Gamma(n)} = n, \\ E[X_n^2] &= \int_0^\infty x^2 f_n(x) dx = \frac{\Gamma(n+2)}{\Gamma(n)} = (n+1)n, \\ \sigma_n^2 &= E[X_n^2] - \mu_n^2 = n. \end{aligned}$$

ゆえに確率変数 $Y_n = (X_n - \mu_n)/\sigma_n = (X_n - n)/\sqrt{n}$ の平均と分散はそれぞれ 0 と 1 になり, その確率密度関数は

$$\sqrt{n}f_n(\sqrt{ny} + n) = \sqrt{n} \frac{e^{-(\sqrt{ny}+n)}(\sqrt{ny} + n)^{n-1}}{\Gamma(n)}$$

になる⁶。この確率密度関数で $y = 0$ とおくと

$$\sqrt{n}f_n(n) = \sqrt{n} \frac{e^{-n}n^{n-1}}{\Gamma(n)} = \frac{n^n e^{-n} \sqrt{n}}{\Gamma(n+1)}$$

となる。 $n > 0$ が整数のとき $\Gamma(n+1) = n!$ なので, これが $n \rightarrow \infty$ で $1/\sqrt{2\pi}$ に収束することと Stirling の公式の成立は同値になる。

ガンマ分布が再生性を満たしていることより, 中心極限定理を適用できるので, \mathbb{R} 上の有界連続関数 $\varphi(x)$ に対して, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\int_0^\infty \varphi\left(\frac{x-n}{\sqrt{n}}\right) f_n(x) dx = \int_0^\infty \varphi(y) \sqrt{n} f_n(\sqrt{ny} + n) dy \longrightarrow \int_{-\infty}^\infty \varphi(y) \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dy.$$

$\varphi(y)$ をデルタ関数 $\delta(y)$ に近付けることによって (すなわち確率密度関数の y に 0 を代入することによって),

$$\sqrt{n}f_n(n) = \sqrt{n} \frac{e^{-n}n^{n-1}}{\Gamma(n)} = \frac{n^n e^{-n} \sqrt{n}}{\Gamma(n+1)} \longrightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \quad (n \rightarrow \infty)$$

を得る。この結果は Stirling の公式の成立を意味する。

以上の“導出”の最後で確率密度関数の y に 0 を代入するステップには論理的にギャップがある。このギャップを埋めるためには中心極限定理をブラックボックスとして利用するのではなく, 中心極限定理の特性関数を用いた証明に戻る必要がある。そのような証明の方針については次の節を見て欲しい。

⁴ α は shape parameter と, τ は scale parameter と呼ばれているらしい。ガンマ分布の平均と分散はそれぞれ $\alpha\tau$ と $\alpha\tau^2$ になる。

⁵確率密度関数 $f(x)$ を持つ確率変数 X に対して, 期待値汎関数が $E[g(X)] = \int_{\mathbb{R}} g(x)f(x) dx$ と定義され, 平均が $\mu = E[X]$ と定義され, 分散が $\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - \mu^2$ と定義される。

⁶確率変数 X の確率分布関数が $f(x)$ のとき, 確率変数 Y を $Y = (X - a)/b$ と定めると, $E[g(Y)] = \int_{\mathbb{R}} g((x-a)/b)f(x) dx = \int_{\mathbb{R}} g(y)bf(by+a) dy$ なので, Y の確率分布関数は $bf(by+a)$ になる。

2 ガンマ分布の特性函数を用いた表示からの導出

前節では中心極限定理を便利なブラックボックスとして用いて Stirling の公式を“導出”した。しかし、その“導出”には論理的なギャップがあった。そのギャップを埋めるためには、中心極限定理が確率密度函数を特性函数 (確率密度函数の逆 Fourier 変換) の Fourier 変換で表示することによって証明されることを思い出す必要がある。

この節ではガンマ分布の確率密度函数を特性函数の Fourier 変換で表わす公式を用いて、直接的に Stirling の公式を証明する⁷。

2.1 Stirling の公式の証明

ガンマ分布の確率密度函数 $f_n(x) = e^{-x}x^{n-1}/\Gamma(n)$ ($x > 0$) の特性函数 (逆 Fourier 変換) $F_n(t)$ は次のように計算される⁸:

$$F_n(t) = \int_0^{\infty} e^{itx} f_n(x) dx = \frac{1}{\Gamma(n)} \int_0^{\infty} e^{-(1-it)x} x^{n-1} dx = \frac{1}{(1-it)^n}.$$

ここで、実部が正の複素数 α に対して

$$\frac{1}{\Gamma(n)} \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} t^{n-1} dt = \frac{1}{\alpha^n}$$

となることを使った。この公式は Cauchy の積分定理を使って示せる⁹。

Fourier の反転公式より¹⁰,

$$f_n(x) = \frac{e^{-x}x^{n-1}}{\Gamma(n)} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} F_n(t) dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-itx}}{(1-it)^n} dt \quad (x > 0).$$

この公式さえ認めてしまえば Stirling の公式の証明は易しい。

この公式より、 $t = \sqrt{n}u$ と置換することによって、

$$\sqrt{n}f_n(n) = \frac{n^n e^{-n} \sqrt{n}}{\Gamma(n+1)} = \frac{\sqrt{n}}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-itn}}{(1-it)^n} dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-iu\sqrt{n}}}{(1-iu/\sqrt{n})^n} du.$$

Stirling の公式を証明するためには、これが $n \rightarrow \infty$ で $1/\sqrt{2\pi}$ に収束することを示せばよい。そのために被積分函数の対数の様子を調べよう:

$$\begin{aligned} \log \frac{e^{-iu\sqrt{n}}}{(1-iu/\sqrt{n})^n} &= -n \log \left(1 - \frac{iu}{\sqrt{n}} \right) - iu\sqrt{n} \\ &= n \left(\frac{iu}{\sqrt{n}} - \frac{u^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right) \right) - iu\sqrt{n} = -\frac{u^2}{2} + o(1). \end{aligned}$$

⁷筆者はこの証明法を <https://www.math.kyoto-u.ac.jp/~nobuo/pdf/prob/stir.pdf> を見て知った。

⁸確率分布がパラメーター n について再生性を持つことと特性函数がある函数の n 乗の形になることは同値である。

⁹ Cauchy の積分定理を使わなくても示せる。左辺を $f(\alpha)$ と書くと、 $f(1) = 1$ でかつ部分積分によって $f'(\alpha) = -(n/\alpha)f(\alpha)$ となることがわかるので、その公式が得られる。正の実数 α に対するこの公式は $t = x/\alpha$ という置換積分によって容易に証明される。

¹⁰Fourier の反転公式の証明の概略については第 5 節を参照せよ。

したがって, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\frac{e^{-iu\sqrt{n}}}{(1 - iu/\sqrt{n})^n} \rightarrow e^{-u^2/2}.$$

これより, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\sqrt{n}f_n(n) = \frac{n^n e^{-n} \sqrt{n}}{\Gamma(n+1)} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-iu\sqrt{n}}}{(1 - iu/\sqrt{n})^n} du \rightarrow \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-u^2/2} du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$$

となることがわかる¹¹. 最後の等号で一般に正の実数 α に対して

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-u^2/\alpha} du = \sqrt{\alpha\pi}$$

となることを用いた¹². これで Stirling の公式が証明された.

2.2 正規化されたガンマ分布の確率密度関数の各点収束

確率密度関数 $f_n(x) = e^{-x}x^{n-1}$ を持つ確率変数を X_n と書くとき, $Y_n = (X_n - n)/\sqrt{n}$ の平均と分散はそれぞれ 0 と 1 になるのであった (前節を見よ). Y_n の確率密度関数は

$$\sqrt{n}f_n(\sqrt{n}y + n) = \sqrt{n} \frac{e^{-\sqrt{n}y - n} (\sqrt{n}y + n)^{n-1}}{\Gamma(n)} = \frac{e^{-n} n^{n-1/2} e^{-\sqrt{n}y} (1 + y/\sqrt{n})^n}{\Gamma(n)} \frac{1}{1 + y/\sqrt{n}}$$

になる. そして, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\begin{aligned} \log \left(e^{-\sqrt{n}y} \left(1 + \frac{y}{\sqrt{n}} \right)^n \right) &= n \log \left(1 + \frac{y}{\sqrt{n}} \right) - \sqrt{n}y \\ &= n \left(\frac{y}{\sqrt{n}} - \frac{y^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right) \right) - \sqrt{n}y = -\frac{y^2}{2} + o(1) \end{aligned}$$

なので, $n \rightarrow \infty$ で $e^{-\sqrt{n}y} (1 + y/\sqrt{n})^n \rightarrow e^{-y^2/2}$ となり, さらに $1 + y/\sqrt{n} \rightarrow 1$ となる. ゆえに, 次が成立することと Stirling の公式は同値になる:

$$\sqrt{n}f_n(\sqrt{n}y + n) = \sqrt{n} \frac{e^{-\sqrt{n}y - n} (\sqrt{n}y + n)^{n-1}}{\Gamma(n)} \rightarrow \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} \quad (n \rightarrow \infty).$$

すなわち Y_n の確率密度関数が標準正規分布の確率密度関数に各点収束することと Stirling の公式は同値である.

ガンマ分布について確率密度関数の各点収束のレベルで中心極限定理が成立していることと Stirling の公式は同じ深さにある.

¹¹厳密に証明したければ, たとえば Lebesgue の収束定理を使えばよい.

¹²この公式は Gauss 積分の公式 $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$ で $x = u/\sqrt{\alpha}$ と積分変数を変換すれば得られる. Gauss 積分の公式は以下のようにして証明される. 左辺を I とおくと $I^2 = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x^2+y^2)} dx dy$ であり, I^2 は $z = e^{-(x^2+y^2)}$ のグラフと平面 $z = 0$ で挟まれた「小山状の領域」の体積だと解釈される. その小山の高さ $0 < z \leq 1$ における断面積は $-\pi \log z$ になるので, その体積は $\int_0^1 (-\pi \log z) dz = -\pi [z \log z - z]_0^1 = \pi$ になる. ゆえに $I = \sqrt{\pi}$. Gauss 積分の公式の不思議なところは円周率が出て来るところであり, しかもその平方根が出て来るところである. しかしその二乗が小山の体積であることがわかれば, その高さ z での断面が円盤の形になることから円周率 π が出て来る理由がわかる. 平方根になるのは I そのものを直接計算したのではなく, I^2 の方を計算したからである.

Y_n の確率分布函数が標準正規分布の確率密度函数に各点収束することの直接的証明は $\sqrt{n}f_n$ の収束の証明と同様に以下のようにして得られる:

$$\begin{aligned}\sqrt{n}f_n(\sqrt{n}y + n) &= \frac{\sqrt{n}}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-it(\sqrt{n}y+n)}}{(1-it)^n} dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-iuy} \frac{e^{-it\sqrt{n}}}{(1-iu/\sqrt{n})^n} dt \\ &\rightarrow \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-iuy} e^{-u^2/2} du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-y^2/2} \quad (n \rightarrow \infty).\end{aligned}$$

最後の等号で, Cauchy の積分定理より¹³

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-iuy} e^{-u^2/2} du = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(u+iy)^2/2 - y^2/2} du = e^{-y^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-v^2/2} dv = e^{-y^2/2} \sqrt{2\pi}$$

となることを用いた.

このように, ガンマ分布の確率密度函数の特性函数の Fourier 変換による表示を使えば確率密度函数の各点収束のレベルでの中心極限定理を容易に示すことができ, その結果は Stirling の公式と同値になっている.

2.3 ガンマ分布の特性函数と Fourier 反転公式を用いない方法

ガンマ函数の定義より,

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

積分変数を $x = n + \sqrt{n}y = n(1 + y/\sqrt{n})$ によって y に変換すると,

$$n! = n^n e^{-n} \sqrt{n} \int_{-\sqrt{n}}^{\infty} e^{-\sqrt{n}y} \left(1 + \frac{y}{\sqrt{n}}\right)^n dy.$$

ゆえに

$$c_n = \frac{n!}{n^n e^{-n} \sqrt{n}}, \quad h_n(y) = \begin{cases} e^{-\sqrt{n}y} (1 + y/\sqrt{n})^n & (y > \sqrt{n}), \\ 0 & (y \leq -\sqrt{n}). \end{cases}$$

とおくと, $c_n = \int_{-\infty}^{\infty} h_n(y) dy$ となる. $\log h_n(y)$ の $y = 0$ における Taylor 展開によって $\log h_n(y) = -y^2/2 + o(1)$ ($n \rightarrow \infty$) となることがわかるので, $\lim_{n \rightarrow \infty} h_n(y) = e^{-y^2/2}$ となることがわかる. さらに

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{-\infty}^{\infty} h_n(y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-y^2/2} dy$$

という積分と極限の順序の交換を示すことができれば¹⁴, $\lim_{n \rightarrow \infty} c_n = \sqrt{2\pi}$ が得られる. すなわち Stirling の公式

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n!}{n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}} = 1$$

が得られる. この筋道であれば Fourier 解析の知識は必要ではなくなる.

¹³複素解析を使わなくても容易に証明される. たとえば, e^{-ity} の Taylor 展開を代入して項別積分を実行しても証明できる. もしくは, 両辺が $f'(y) = -yf(y)$, $f(0) = \sqrt{2\pi}$ を満たしていることから導かれる (左辺が満たしていることは部分積分すればわかる). Cauchy の積分定理を使えば形式的に $u + iy$ ($u > 0$) を $v > 0$ で置き換える置換積分を実行したのと同じように見える証明が得られる.

¹⁴ $y \geq 0$ で $h_n(y) \leq h_1(y) = e^{-y}(1+y)$ が, $y \leq 0$ で $h_n(y) \leq e^{-y^2/2}$ が成立しているので, Lebesgue の収束定理を使えば容易に示すことができる. Lebesgue の収束定理を使わなくても, $|y| \leq M$ で h_n が一様収束することを用いて示すこともできる.

2.4 自由度が大きなカイ 2 乗分布が正規分布で近似できることとの関係

独立な標準正規分布する確率変数 n 個の確率変数 X_1, \dots, X_n によって $Y_n = X_1^2 + \dots + X_n^2$ と定義された確率変数 Y_n の確率分布を自由度 n のカイ 2 乗分布と呼ぶ。

自由度 n のカイ 2 乗分布は shape が $\alpha = n/2$ で scale が $\tau = 2$ のガンマ分布に等しい。特に自由度 n のカイ 2 乗分布の確率密度関数は

$$f_{n/2,2}(y) = \begin{cases} \frac{e^{-y/2} y^{n/2-1}}{\Gamma(n/2) 2^{n/2}} & (y > 0), \\ 0 & (y \leq 0). \end{cases}$$

になり、その平均と分散はそれぞれ n と $2n$ になる。すなわち、

$$\int_0^\infty g(y) \frac{e^{-y/2} y^{n/2-1}}{\Gamma(n/2) 2^{n/2}} dy = \int_{\mathbb{R}^n} g(x_1^2 + \dots + x_n^2) \frac{e^{-(x_1^2 + \dots + x_n^2)/2}}{(2\pi)^{n/2}} dx_1 \dots dx_n.$$

この事実を示すためには、ガンマ分布の再生性より、 $n = 1$ の場合を示せば十分である。 $n = 1$ の場合の計算は本質的にガウス積分と $\Gamma(1/2)$ の関係そのものである。実際、 $x > 0$ で $x = \sqrt{y}$ と積分変数を置換することによって

$$\int_{-\infty}^\infty g(x^2) \frac{e^{-x^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dx = 2 \int_0^\infty g(y) \frac{e^{-y/2} y^{-1/2}}{\sqrt{2\pi} \cdot 2} dy = \int_0^\infty g(y) \frac{e^{-y/2} y^{1/2-1}}{\Gamma(1/2) 2^{1/2}} dy.$$

最後の等号で $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$ を使った。

統計学の世界では、自由度 n を大きくすると、カイ 2 乗分布は平均が n で分散が $2n$ の正規分布にゆっくり近付くことがよく知られている。その事実はガンマ分布の中心極限定理そのものである。そして、前節で示したように正規化されたガンマ分布の確率密度関数が標準正規分布に各点収束するという結果と Stirling の公式は同値 (同じ深さの結果) なのであった。以上をまとめると次のようにも言えることがわかる：

自由度 n のカイ 2 乗分布を変数変換で平均 0、分散 1 に正規化するとき、 $n \rightarrow \infty$ でその確率密度関数が標準正規分布の確率密度関数に収束するという統計学においてよく知られている結果は Stirling の公式と同値である。

要するに統計学をよく知っている人は、Stirling の公式は $n \rightarrow \infty$ でカイ 2 乗分布が正規分布に近づくことと同じことを意味していると思ってよい。

2.5 一般の場合の中心極限定理に関する大雑把な解説

一般の場合の中心極限定理について大雑把にかつ簡単に解説する。

X_1, X_2, X_3, \dots は独立で等しい確率分布を持つ確率変数の列であるとする。さらにそれらは平均 $\mu = E[X_k]$ と分散 $\sigma^2 = E[(X_k - \mu)^2] = E[X_k^2] - \mu^2$ を持つと仮定する。

$Y_n = (X_1 + \dots + X_n - n\mu) / \sqrt{n\sigma^2}$ とおくと Y_n の平均と分散はそれぞれ 0 と 1 になる。このとき $n \rightarrow \infty$ の極限で Y_n の確率分布が平均 0、分散 1 の標準正規分布に (適切な意味で) 収束するというのが中心極限定理である。

記述の簡単のため X_k を $(X_k - \mu)/\sigma$ で置き換えることにする. このように置き換えても Y_n は変わらない. このとき X_k の平均と分散はそれぞれ 0 と 1 になるので, X_k の特性函数を $\varphi(t) = E[e^{itX_k}]$ と書くと,

$$\varphi(t) = 1 - \frac{t^2}{2} + o(t^2).$$

$Y_n = (X_1 + \cdots + X_n)/\sqrt{n}$ とおくと Y_n の平均と分散もそれぞれ 0 と 1 になり, Y_n の特性函数の極限は次のように計算される:

$$\begin{aligned} E[e^{itY_n}] &= \prod_{k=1}^n E[e^{itX_k/\sqrt{n}}] = \varphi\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)^n \\ &= \left(1 - \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right)^n \rightarrow e^{-t^2/2} \quad (n \rightarrow \infty). \end{aligned}$$

ゆえに, Fourier の反転公式より¹⁵, Y_n の確率密度函数¹⁶ $f_n(y)$ は

$$f_n(y) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ity} \varphi\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)^n dt$$

になり, これは $n \rightarrow \infty$ で標準正規分布の確率密度函数

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ity} e^{-t^2/2} dt = \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}}$$

に収束する¹⁷.

2.6 二項分布の中心極限定理

以上では確率分布の「適切な意味での収束」についてほとんど何も説明しなかった. この節ではその点について二項分布を例に用いて大雑把に説明する¹⁸.

X_n が二項分布する確率変数のとき, $g(X_n)$ の期待値は

$$E[g(X_n)] = \sum_{k=0}^n g(k) \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$$

と定義される. ここで $0 < p < 1, q = 1 - p$ であり, n は正の整数であるとし, $\binom{n}{k}$ は二項係数を表わす:

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}, \quad (x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}.$$

$E[g(X_n)]$ を積分の形式で書くためにはデルタ函数 (デルタ測度) $\delta(x-a) dx$ を使う必要がある¹⁹:

$$E[g(X_n)] = \int_{\mathbb{R}} g(x) f_n(x) dx, \quad f_n(x) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \delta(x-k).$$

¹⁵ $\varphi(t/\sqrt{n})^n$ が可積分ならば Y_n に関する Fourier 反転公式の結果は函数になるが, 可積分でない場合には測度になり, 測度の収束を考えることになる.

¹⁶ 一般には \mathbb{R} 上の確率測度になる.

¹⁷ 厳密には適切な意味での収束を考える必要がある.

¹⁸ アイデアの説明はするが, 厳密な議論はしない.

¹⁹ デルタ函数 (デルタ測度) $\delta(x-a) dx$ は連続函数 $f(x)$ に対して, $\int_{\mathbb{R}} g(x) \delta(x-a) dx = g(a)$ によって定義されていると考える.

このように、二項分布の確率密度関数 $f_n(x)$ はデルタ関数(デルタ測度)を使って表わされると考えられ、通常の関数ではなく超関数(より正確には測度)になってしまう。特に確率密度関数の収束を通常の関数の各点収束で考えることはできなくなる。

そのような場合には確率密度関数の各点収束ではなく、期待値汎関数 $g \mapsto E[g(X)]$ の収束を考えればよい²⁰。

具体的な議論では、一般の関数 g に対する $E[g(X)]$ を扱うのではなく、ある特別な形の関数 g に関する $E[g(X)]$ を扱い、その特別な場合の計算から一般の場合を導くというようにすることがよく行われる。

その典型例が確率変数 X の特性関数 $\varphi_X(t) = E[e^{itX}]$ を扱うことである。特性関数は \mathbb{R} 上で常に絶対値が 1 以下の一様連続関数になる:

$$|\varphi_X(t)| = |E[e^{itX}]| \leq E[|e^{itX}|] = E[1] = 1,$$

$$\sup_{t \in \mathbb{R}} |\varphi_X(t+h) - \varphi_X(t)| = \sup_{t \in \mathbb{R}} |E[e^{itX}(e^{ih} - 1)]| \leq E[|e^{ihX} - 1|] \rightarrow 0 \quad (h \rightarrow 0).$$

最後の 0 への収束では Lebesgue の収束定理を用いた。関数 $g(x)$ が

$$g(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} \hat{g}(t) dt$$

と表わされていたとする²¹。このとき、 $E[\]$ と積分の順序を交換することによって

$$E[g(X)] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \hat{g}(t) E[e^{itX}] dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \hat{g}(t) \varphi_X(t) dt.$$

この公式より、確率変数列 Y_n と確率変数 Y について、特性関数列 φ_{Y_n} が特性関数 φ_Y に各点収束していれば、適切なクラス²²に含まれる任意の関数 $g(y)$ に対して $E[g(Y_n)]$ は $E[g(Y)]$ に収束することを示せる²³。離散型確率変数を含む一般の場合の中心極限定理はこのような形で定式化される。

注意. 確率変数 Y_n の特性関数 φ_{Y_n} が関数 φ に各点収束していても収束先の関数 φ がある確率変数の特性関数になっていない場合には確率変数 Y_n は確率変数に収束しない。特性関数列 φ_{Y_n} が原点で連続な関数 φ に各点収束するならば、特性関数 φ を持つ確率変数 Y が存在して、確率変数列 Y_n が Y に弱収束することが知られている²⁴。□

二項分布の中心極限定理を示そう。二項分布の特性関数は

$$\begin{aligned} \varphi_{X_n}(t) &= E[e^{itX_n}] = \sum_{k=0}^n e^{itk} \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \\ &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (pe^{it})^k q^{n-k} = (pe^{it} + q)^n \end{aligned}$$

²⁰ この型の収束は弱収束と呼ばれる。

²¹ たとえば $g(x)$ が急減少関数であれば急減少関数 $\hat{g}(t)$ でこのように $g(x)$ を表示できる。

²² たとえば有界な連続関数の集合。

²³ 実際の証明では、 $g(y)$ が急減少関数であるような扱い易い場合に収束を示し、その極限として $g(t)$ がより広い関数のクラス(例えば有界連続関数の集合)に含まれる場合の結果を導く。

²⁴ Bochner の定理。

となる. 二項分布の平均と分散はそれぞれ $\mu_n = np$ と $\sigma_n^2 = npq$ である. ゆえに確率変数

$$Y_n = \frac{X_n - \mu_n}{\sigma_n} = \frac{X_n - np}{\sqrt{npq}}$$

の平均と分散はそれぞれ 0 と 1 になり, その特性函数は

$$\begin{aligned}\varphi_{Y_n}(t) &= E[e^{itY_n}] = E[e^{-itnp/\sqrt{npq}} e^{itX_n/\sqrt{npq}}] \\ &= e^{-itnp/\sqrt{npq}} \varphi_{X_n}(t/\sqrt{npq}) = e^{-itnp/\sqrt{npq}} (pe^{it/\sqrt{npq}} + q)^n \\ &= (pe^{itq/\sqrt{npq}} + qe^{-itp/\sqrt{npq}})^n\end{aligned}$$

となる²⁵. X_n の特性函数の公式を経由せずに, $X_n - np = X_n(p+q) - np = qX_n - p(n - X_n)$ を用いて, 直接的に

$$\begin{aligned}\varphi_{Y_n}(t) &= E[e^{itY_n}] = E[e^{itqX_n/\sqrt{npq}} e^{-itp(n-X_n)/\sqrt{npq}}] \\ &= \sum_{k=0}^n e^{itqk/\sqrt{npq}} e^{-itp(n-k)/\sqrt{npq}} \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \\ &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (pe^{itq/\sqrt{npq}})^k (qe^{-itp/\sqrt{npq}})^{n-k} \\ &= (pe^{itq/\sqrt{npq}} + qe^{-itp/\sqrt{npq}})^n\end{aligned}$$

と計算することもできる. これに

$$\begin{aligned}pe^{itq/\sqrt{npq}} &= p + \frac{itpq}{\sqrt{npq}} - \frac{qt^2}{2n} + O\left(\frac{1}{n\sqrt{n}}\right), \\ qe^{-itp/\sqrt{npq}} &= q - \frac{itpq}{\sqrt{npq}} - \frac{pt^2}{2n} + O\left(\frac{1}{n\sqrt{n}}\right)\end{aligned}$$

を代入すると

$$\varphi_{Y_n}(t) = \left(1 - \frac{t^2}{2n} + O\left(\frac{1}{n\sqrt{n}}\right)\right)^n$$

なので

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{Y_n}(t) = e^{-t^2/2}$$

一方, 標準正規分布する確率変数 Y の特性函数は

$$\varphi_Y(t) = E[e^{itY}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ity} \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dy = e^{-t^2/2}.$$

これより, 適切なクラスに含まれる函数²⁶ $g(y)$ について

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[g(Y_n)] = E[g(Y)]$$

となることを示せる. すなわち

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n g\left(\frac{k - np}{\sqrt{npq}}\right) \binom{n}{k} p^k q^{n-k} = \int_{-\infty}^{\infty} g(y) \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dy.$$

²⁵たとえば $p = q = 1/2$ のとき $\varphi_{Y_n}(t) = (\cos(t/\sqrt{n}))^n$.

²⁶この場合には有界な連続函数や $a \leq y \leq b$ で値が 1 にそうでないとき 0 になる函数など.

$g(y)$ が $a \leq y \leq b$ のとき値が 1 になり, そうでないとき 0 になる函数の場合には

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left(a \leq \frac{X_n - np}{\sqrt{npq}} \leq b \right) = \int_a^b \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dy.$$

以上が二項分布の確率変数 X_n の中心極限定理である.

3 Laplace の方法による導出

前節までに説明した Stirling の公式の証明は本質的にガンマ函数 (ガンマ分布) が Gauss 積分 (正規分布) で近似されることを用いた証明だと考えられる. Gauss 積分による近似を Laplace の方法と呼ぶことがある.

3.1 ガンマ函数の Gauss 積分による近似を使った導出

ガンマ函数の値を Gauss 積分で直接近似することによって Stirling の公式を示そう. $\log(e^{-x}x^n) = n \log x - x$ を $x = n$ で Taylor 展開すると

$$n \log x - x = n \log n - n - \frac{(x-n)^2}{2n} + \frac{(x-n)^3}{3n^2} - \frac{(x-n)^4}{4n^3} + \dots$$

なので, n が大きくなると $n! = \Gamma(n+1) = \int_0^\infty e^{-x}x^n dx$ が

$$\int_{-\infty}^\infty \exp \left(n \log n - n - \frac{(x-n)^2}{2n} \right) dx = n^n e^{-n} \int_{-\infty}^\infty e^{-(x-n)^2/(2n)} dx = n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$$

で近似されることがわかる. ゆえに

$$n! \sim n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n} \quad (n \rightarrow \infty).$$

この近似の様子を scilab で描くことによって作った画像を [ツイッターの過去ログ](#) で見ることができる. 無料の数値計算ソフト scilab については [関連のツイート](#) を参照して欲しい.

以上の証明法では Stirling の公式中の因子 $n^n e^{-n}$, $\sqrt{2\pi n}$ のそれぞれが $g_n(x) = \log(e^{-x}x^n) = n \log x - x$ の $x = n$ における Taylor 展開の定数項と 2 次の項に由来していることがわかる. 3 次の項は $\int_{-\infty}^\infty y^3 e^{-y^2/2} dy = 0$ なので寄与しない.

以上の方法を拡張して第 1 補正項の $1/(12n)$ まで導出してみよう²⁷.

準備. ガウス型積分とガンマ函数の関係は以下の通り:

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^\infty e^{-x^2/2} x^{2k} dx &= 2 \int_0^\infty e^{-x^2/2} (x^2)^k dx = 2 \int_0^\infty e^{-t} (2t)^k \sqrt{2} \frac{t^{-1/2}}{2} dt \\ &= 2^k \sqrt{2} \int_0^\infty e^{-t} t^{k-1/2} dt = 2^k \sqrt{2} \Gamma(k+1/2) \\ &= 2^k \sqrt{2} \frac{1 \cdot 3 \cdots (2k-1)}{2^k} \sqrt{\pi} = 1 \cdot 3 \cdots (2k-1) \sqrt{2\pi}. \end{aligned}$$

²⁷一松信, Stirling の公式の第 1 剰余項までの初等的証明, 数学 Vol. 31 (1979) No. 3, 262-263 では Wallis の公式の精密化によって第 1 補正項を得る方法が解説されている. 第 1 補正項付きの Stirling 公式の易しい証明については, 鍋谷清治, 連続変数に対する Stirling の公式の初等的証明, 数学 Vol. 36 (1984) No. 2, 175-178 という文献がある. 後者の文献の解説を以下では参考にした.

たとえば, $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^2 dx = \sqrt{2\pi}$,

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^4 dx = 3\sqrt{2\pi}, \quad \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^6 dx = 15\sqrt{2\pi}.$$

これらの公式を以下で使う.

ガンマ函数の積分表示の積分変数 x に $n(1+x/\sqrt{n})$ を代入すると

$$\begin{aligned} n! &= \Gamma(n+1) = \int_0^{\infty} e^{-x} x^n dx \\ &= n^n e^{-n} \sqrt{n} \int_{-\sqrt{n}}^{\infty} e^{-\sqrt{n}x} \left(1 + \frac{x}{\sqrt{n}}\right)^n dx \\ &\sim n^n e^{-n} \sqrt{n} \int_{-1}^1 e^{-\sqrt{n}x} \left(1 + \frac{x}{\sqrt{n}}\right)^n dx \quad (n \rightarrow \infty). \end{aligned}$$

被積分函数の対数を $\phi_n(x)$ と書くと:

$$\phi_n(x) = n \log \left(1 + \frac{x}{\sqrt{n}}\right) - \sqrt{n}x = -\frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3\sqrt{n}} - \frac{x^4}{4n} + o\left(\frac{1}{n}\right) \quad (n \rightarrow \infty).$$

最後の $o(1/n)$ の部分は n をかけた後に $n \rightarrow \infty$ とすると $|x| \leq 1$ で 0 に一様収束する. ゆえに $|x| \leq 1$ において一様に

$$\begin{aligned} e^{-\sqrt{n}x} \left(1 + \frac{x}{\sqrt{n}}\right)^n &= e^{-x^2/2} \exp\left(\frac{x^3}{3\sqrt{n}} - \frac{x^4}{4n} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right) \\ &= e^{-x^2/2} \left(1 + \frac{x^3}{3\sqrt{n}} - \frac{x^4}{4n} + \frac{1}{2} \left(\frac{x^3}{3\sqrt{n}}\right)^2 + o\left(\frac{1}{n}\right)\right) \\ &= e^{-x^2/2} \left(1 + \frac{x^3}{3\sqrt{n}} - \frac{x^4}{4n} + \frac{x^6}{18n} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right). \end{aligned}$$

$o(1/n)$ の部分に含まれる n の半整数乗分の 1 の項の係数は x について奇函数になることに注意せよ. 奇函数と $e^{-x^2/2}$ の積の $-1 \leq x \leq 1$ での積分は消えるので, 上で準備しておいた公式によって次が得られる:

$$\begin{aligned} \int_{-1}^1 e^{-\sqrt{n}x} \left(1 + \frac{x}{\sqrt{n}}\right)^n dx &\sim \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} \left(1 - \frac{x^4}{4n} + \frac{x^6}{18n}\right) dx + O\left(\frac{1}{n^2}\right) \\ &= \sqrt{2\pi} - \frac{3\sqrt{2\pi}}{4n} + \frac{15\sqrt{2\pi}}{18n} + O\left(\frac{1}{n^2}\right) \\ &= \sqrt{2\pi} \left(1 + \frac{1}{12n} + O\left(\frac{1}{n^2}\right)\right). \end{aligned}$$

ゆえに

$$n! = n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n} \left(1 + \frac{1}{12n} + O\left(\frac{1}{n^2}\right)\right) \quad (n \rightarrow \infty).$$

これで第 1 補正項 $1/(12n)$ が得られた²⁸ 第 1 補正項 $1/(12n)$ は, n が大きなとき, $n!$ の $n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ による近似の誤差は n が大きなとき $n!$ の値の $12n$ 分の 1 程度になることを意味している.

²⁸高次の補正項も同様にして得られる.

3.2 ガンマ函数のガンマ函数を用いた近似で補正項を計算する方法

Laplaceの方法による Stirling の公式の証明とその一般化に関しては [Gergő Nemes, Asymptotic expansions for integrals, 2012, M. Sc. Thesis, 40 pages](#) が詳しい. 以下で説明する方法の詳細はこの論文の Example 1.2.1 にある. そこに書いてある方法を使っても, Stirling の公式の補正項 $1/(12n)$ を容易に得ることができる.

次の公式を使うことを考える: 任意の $a > 0$ ($a = \infty$ を含む) に対して,

$$\int_0^a e^{-nt} t^{s-1} dt = \frac{1}{n^s} \int_0^{an} e^{-x} x^{s-1} dx \sim \frac{\Gamma(s)}{n^s} \quad (n \rightarrow \infty).$$

$t = x/n$ と積分変数を置換した. この公式を使えば,

$$\int_0^a e^{-nt} (\alpha_1 t^{s_1-1} + \alpha_2 t^{s_2-1} + \dots) dt = \frac{\alpha_1 \Gamma(s_1)}{n^{s_1}} + \frac{\alpha_2 \Gamma(s_2)}{n^{s_2}} + \dots \quad (n \rightarrow \infty)$$

のような計算が可能になる. これを用いて Stirling の公式の最初の補正項 $1/(12n)$ を得よう.

函数 $f(x)$ を

$$f(x) = x - \log(1+x) \quad (x > -1)$$

と定め, 積分変数を $y = n(1+x)$ と置換することによって,

$$\begin{aligned} n! &= \Gamma(n+1) = \int_0^\infty e^{-y} y^n dy \\ &= \int_{-1}^\infty e^{-n-nx} n^n (1+x)^n dx = n^{n+1} e^{-n} \int_{-1}^\infty e^{-nf(x)} dx. \end{aligned}$$

さらに積分を $x > 0$ と $x < 0$ に分けることによって

$$\frac{n!}{n^{n+1} e^{-n}} = \int_0^\infty e^{-nf(x)} dx + \int_0^1 e^{-nf(-x)} dx.$$

もしも $f(x) = t$ もしくは $f(-x) = t$ と積分変数を置換できれば, 積分の形が上で説明した形になりそうである.

実際にそれが可能なことを確認しよう. $f(x) = x - \log(1+x)$ の導函数は

$$f'(x) = 1 - \frac{1}{1+x} = \frac{x}{1+x}$$

なので $x > 0$ で $f'(x) > 0$ となり, $-1 < x < 0$ で $f'(x) < 0$ となる. $f(x)$ は $x = 0$ で最低値 $f(0) = 0$ を持ち, $x > 0$ で単調増加し, $x < 0$ で単調減少する. ゆえに $x > 0$ と $-1 < x < 0$ のそれぞれで $t = f(x)$ は逆函数 $x = x(t)$ を持つ. $x = x(t)$ の原点近くでの振る舞いを調べるために,

$$x = \alpha t^{1/2} + \beta t + \gamma t^{3/2} + \dots$$

とにおいて

$$t = f(x) = x - \log(1+x) = \frac{x^2}{2} - \frac{x^3}{3} + \frac{x^4}{4} - \dots$$

に代入して²⁹, α, β, γ を求めてみよう. 実際に代入すると,

$$t = \frac{\alpha^2}{2}t + \left(\alpha\beta + \frac{\alpha^3}{3}\right)t^{3/2} + \left(\alpha\gamma + \frac{\beta^2}{2} + \alpha^2\beta + \alpha^4\right)t^2 + \dots$$

両辺を比較して α, β, γ を求めると,

$$\alpha = \sqrt{2}, \quad \beta = \frac{2}{3}, \quad \gamma = \frac{\sqrt{2}}{18}$$

を得る. すなわち

$$x = \sqrt{2}t^{1/2} + \frac{2}{3}t + \frac{\sqrt{2}}{18}t^{3/2} + \dots$$

とおくと $f(x) = t$ となる. $x > 0$ ではこの表示をそのまま用いる. $x < 0$ では $t^{1/2}$ を $-t^{1/2}$ で置き換え, さらに x を $-x$ で置き換えた表示を用いる. すなわち

$$x = \sqrt{2}t^{1/2} - \frac{2}{3}t + \frac{\sqrt{2}}{18}t^{3/2} - \dots$$

とおくと $f(-x) = t$ となる. 以上のそれぞれの場合において, おいて

$$\frac{dx}{dt} = \frac{\sqrt{2}}{2}t^{1/2-1} \pm \frac{2}{3}t^{1-1} + \frac{\sqrt{2}}{12}t^{3/2-1} \pm \dots$$

以上の2つの場合で t の整数次の項には -1 倍の違いがある. 準備が整った.

$f(x) = t$ と積分変数を置換することによって, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\begin{aligned} \int_0^\infty e^{-nf(x)} dx &= \int_0^\infty e^{-nt} \frac{dx}{dt} dt \\ &= \int_0^\infty e^{-nt} \left(\frac{\sqrt{2}}{2}t^{1/2-1} + \frac{2}{3}t^{1-1} + \frac{\sqrt{2}}{12}t^{3/2-1} + \dots \right) dt \\ &= \frac{\sqrt{2}\Gamma(1/2)}{2n^{1/2}} + \frac{2\Gamma(1)}{3} + \frac{\sqrt{2}\Gamma(3/2)}{12n^{3/2}} + \dots \\ &= \frac{\sqrt{2\pi}}{2n^{1/2}} + \frac{2}{3n} + \frac{\sqrt{2\pi}}{24n^{3/2}} + \dots \end{aligned}$$

となる. 最後に $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$, $\Gamma(1) = 1$, $\Gamma(3/2) = (1/2)\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}/2$ を使った. もう一方の積分についても, $f(-x) = t$ と積分変数を置換することによって同様に, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\int_0^1 e^{-nf(-x)} dx = \frac{\sqrt{2\pi}}{2n^{1/2}} - \frac{2}{3n} + \frac{\sqrt{2\pi}}{24n^{3/2}} - \dots$$

となる. 以上の2つを足し合わせると, n の整数乗分の1の項がすべてキャンセルし, 次が得られる:

$$\frac{n!}{n^{n+1}e^{-n}} = \frac{\sqrt{2\pi}}{n^{1/2}} + \frac{\sqrt{2\pi}}{12n^{3/2}} + O\left(\frac{1}{n^{5/2}}\right) \quad (n \rightarrow \infty).$$

これは次のように書き直される:

$$n! = n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n} \left(1 + \frac{1}{12n} + O\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \quad (n \rightarrow \infty).$$

これで第1の補正項 $1/(12n)$ も Laplace の方法で求められることがわかった. 第2の補正項以降も同様にして求められる.

²⁹ $|x| < 1$ における Taylor 展開 $\log(1+x) = x - x^2/2 + x^3/3 - x^4/4 + \dots$ は非常によく使われる.

注意. 以上の計算において“+…”と書いた部分については注意が必要である. そのことは以下の計算例を見ればわかる.

$$\frac{1}{1+t} = 1 - t + t^2 - t^3 + \dots + (-1)^{k-1}t^{k-1} + (-1)^k \frac{t^k}{1+t}$$

なので

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \frac{e^{-nt}}{1+t} dt &= \frac{\Gamma(1)}{n} - \frac{\Gamma(2)}{n^2} + \dots + (-1)^{k-1} \frac{\Gamma(k)}{n^k} + (-1)^k \int_0^\infty \frac{e^{-nt}t^k}{1+t} dt \\ &= \frac{0!}{n} - \frac{1!}{n^2} + \dots + (-1)^{k-1} \frac{(k-1)!}{n^k} + (-1)^k \int_0^\infty \frac{e^{-nt}t^k}{1+t} dt. \end{aligned}$$

上の議論ではこのような和の途中から先を“+…”と略記して来た. すぐ上の式は正しい公式だが,

$$\int_0^\infty \frac{e^{-nt}}{1+t} dt = \sum_{k=1}^{\infty} (-1)^{k-1} \frac{(k-1)!}{n^k}$$

は通常の意味で正しい公式ではない. なぜならば右辺はどんなに大きな n に対しても収束しないからである. “+…”の部分は“無限和”を意味すると解釈するのではなく, “有限和+剰余項”を意味すると解釈しておかなければいけない. \square

4 対数版の易しい Stirling の公式

Stirling の公式は次と同値である:

$$\log n! - (n + 1/2) \log n + n \rightarrow \log \sqrt{2\pi} \quad (n \rightarrow \infty).$$

これより, 次の弱い結果が導かれる:

$$\log n! = n \log n - n + o(n) \quad (n \rightarrow \infty).$$

ここで $o(n)$ は n で割った後に $n \rightarrow \infty$ とすると 0 に収束する量を意味する. これをこの節では対数版の易しい Stirling の公式と呼ぶことにする. この公式であれば以下で説明するように初等的に証明することができる³⁰.

4.1 対数版の易しい Stirling の公式の易しい証明

単調増加関数 $f(x)$ について $f(k) \leq \int_k^{k+1} f(x) dx \leq f(k+1)$ が成立しているので, $f(1) \geq 0$ を満たす単調増加関数 $f(x)$ について,

$$f(1) + f(2) + \dots + f(n-1) \leq \int_1^n f(x) dx \leq f(1) + f(2) + \dots + f(n).$$

ゆえに

$$\int_1^n f(x) dx \leq f(1) + f(2) + \dots + f(n) \leq \int_1^n f(x) dx + f(n).$$

³⁰以下の証明を見ればわかるように $o(n)$ の部分は $O(\log n)$ であることも証明できる. ここで $O(\log n)$ は $\log n$ で割った後に有界になる量を意味している.

これを $f(x) = \log x$ に適用すると

$$\int_1^n \log x \, dx = [x \log x - x]_1^n = n \log n - n + 1, \quad \log 1 + \log 2 + \cdots + \log n = \log n!$$

なので

$$n \log n - n + 1 \leq \log n! \leq n \log n - n + 1 + \log n.$$

すなわち

$$1 \leq \log n! - n \log n + n \leq 1 + \log n.$$

したがって

$$\log n! = n \log n - n + O(\log n) = n \log n - n + o(n) \quad (n \rightarrow \infty).$$

ここで $O(\log n)$ は $\log n$ で割ると有界になるような量を意味している。

4.2 大学入試問題への応用例

対数版の易しい Stirling の公式を使うと, an 個から bn 個取る組み合わせの数 (二項係数) の対数は

$$\begin{aligned} \log \binom{an}{bn} &= \log(an)! - \log(bn)! - \log((a-b)n)! \\ &= an \log a + an \log n - an + o(n) \\ &\quad - bn \log b - bn \log n + bn + o(n) \\ &\quad - (a-b)n \log(a-b) - (a-b)n \log n + (a-b)n + o(n) \\ &= n \log \frac{a^a}{b^b(a-b)^{a-b}} + o(n). \end{aligned}$$

となる. ゆえに

$$\log \binom{an}{bn}^{1/n} \rightarrow \log \frac{a^a}{b^b(a-b)^{a-b}} \quad (n \rightarrow \infty).$$

すなわち

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{an}{bn}^{1/n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{(an)!}{(bn)!((a-b)n)!} \right)^{1/n} = \frac{a^a}{b^b(a-b)^{a-b}}.$$

要するに an 個から bn 個取る組み合わせの数の n 乗根の $n \rightarrow \infty$ での極限は二項係数部分の式の分子分母の $(kn)!$ を k^k で置き換えれば得られる.

この結果を使えば次の東工大の1988年の数学の入試問題を暗算で解くことができる:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{{}^{3n}C_n}{{}^{2n}C_n} \right)^{1/n} \text{ を求めよ.}$$

この極限の値は

$$\frac{3^3/(1^1 2^2)}{2^2/(1^1 1^1)} = \frac{3^3}{2^4} = \frac{27}{16}.$$

入試問題を作った人は, まず Stirling の公式を使うと容易に解ける問題を考え, その後に高校数学の範囲内でも解けることを確認したのだと思われる.

注意. 上で示したことより,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{2n}{n}^{1/n} = \frac{2^2}{1^1 1^1} = 2^2.$$

これは次を意味している ($o(n)$ は n で割ると $n \rightarrow \infty$ で 0 に収束する量):

$$\binom{2n}{n} = 2^{2n} e^{o(n)} \quad (n \rightarrow \infty).$$

Wallis の公式 (第 8.4 節)

$$\binom{2n}{n} \sim \frac{2^{2n}}{\sqrt{\pi n}} \quad (n \rightarrow \infty)$$

はその精密化になっている. □

注意. 東工大では 1968 年にも次の問題を出しているようだ:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sqrt[n]{2n P_n} \text{ を求めよ. (答えは } 2^2 e^{-1} \text{.)}$$

この問題も明らかに元ネタは Stirling の公式である. より一般に次を示せる:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{((an)!)^{1/n}}{n^a} = a^a e^{-a}.$$

なぜならば

$$\begin{aligned} \log \frac{((an)!)^{1/n}}{n^a} &= \frac{1}{n} \log(an)! - a \log n \\ &= \frac{1}{n} (an \log a + an \log n - an + o(n)) - a \log n \\ &= a \log a - a + o(1) \\ &= \log(a^a e^{-a}) + o(1). \end{aligned}$$

やはり Stirling の公式を使えば容易に示せる結果を高校数学の範囲内で解けるように調節して入試問題にしているのだと思われる. □

4.3 対数版の易しい Stirling の公式の改良

少し工夫すると次を示せる. ある定数 c が存在して,

$$\log n! = n \log n + \frac{1}{2} \log n - n + c + o(1) \quad (n \rightarrow \infty).$$

以下ではこの公式を証明しよう³¹.

第 4.1 節で証明した対数版の易しい Stirling の公式と上の公式の違いは $(1/2) \log n$ の項と定数項 c を付け加えて改良しているところである. それらの項を出すアイデアは次の通り. $\int_1^n \log x dx = [x \log x - x]_1^n = n \log n - n + 1$ を $k = 1, 2, 3, \dots, n-1$ に対する長方形 $[k-1/2, k+1/2] \times [0, \log k]$ の面積の総和と長方形 $[n-1/2, n] \times [0, \log n]$ の面積の和

³¹定数 c が $\log \sqrt{2\pi}$ であることは既知であるが, Wallis の公式を使えば $e^c = \sqrt{2\pi}$ であることを示せる.

$\log(n-1)! + (1/2)\log n = \log n! - (1/2)\log n$ で近似すれば, 自然に $(1/2)\log n$ の項が得られる. さらに, それらの長方形の和集合と領域 $\{(x, y) \mid 1 \leq x \leq n, 0 \leq y \leq \log x\}$ の違いを注意深く分析すれば, $\int_1^n \log x dx$ と長方形の面積の総和の差が $n \rightarrow \infty$ である定数に収束することがわかり, 定数項も得られる.

$\log x$ は単調増加関数なので正の実数 α_k, β_k を

$$\alpha_k = \int_k^{k+1/2} \log x dx - \frac{1}{2} \log k, \quad \beta_k = \frac{1}{2} \log k - \int_{k-1/2}^k \log x dx$$

と定めることができる. このとき,

$$\begin{aligned} \log n! - \frac{1}{2} \log n - \int_1^n \log x dx &= \sum_{k=1}^{n-1} \log k + \frac{1}{2} \log n - \int_1^n \log x dx \\ &= -\alpha_1 + \beta_2 - \alpha_2 + \beta_3 - \cdots + \beta_{n-1} - \alpha_{n-1} + \beta_n. \end{aligned}$$

この交代和が $n \rightarrow \infty$ で収束することを示したい.

$\log x$ が上に凸であることより, 数列 $\alpha_1, \beta_2, \alpha_2, \beta_3, \alpha_3, \dots$ が単調減少することがわかり, $\log x$ の導関数が $x \rightarrow \infty$ で 0 に収束することより, その数列は 0 に収束することもわかる. ゆえに上の交代和は $n \rightarrow \infty$ で収束する³². その収束先を a と書き, $c = 1 + a$ とおくと, $n \rightarrow \infty$ のとき

$$\log n! = \frac{1}{2} \log n + \int_1^n \log x dx + a + o(1) = n \log n + \frac{1}{2} \log n - n + c + o(1).$$

$c = \log \sqrt{2\pi}$ であることを Wallis の公式 (第 8.4 節) を使って証明しよう. $n! = n^{n+1/2} e^{-n} e^c e^{o(1)}$ を Wallis の公式

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

に代入すると,

$$\sqrt{\pi} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{2n} n^{2n+1} e^{-2n} e^{2c}}{2^{2n+1/2} n^{2n+1} e^{-2n} e^c} = \frac{e^c}{\sqrt{2}}.$$

ゆえに $e^c = \sqrt{2\pi}$ である.

これで Wallis の公式を使えば, 対数版の易しい Stirling の公式を改良することによって, 通常の Stirling の公式 $n! \sim n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ が得られることがわかった.

5 付録: Fourier の反転公式

厳密な証明をするつもりはないが, Fourier の反転公式の証明の概略について説明しよう. 函数 $f(x)$ に対してその逆 Fourier 変換 $F(p)$ を

$$F(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} f(x) dx$$

と定める. このとき函数 f について適切な条件を仮定しておくと, それに応じた適切な意味で

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} F(p) dp$$

が成立する. これを Fourier の反転公式と呼ぶ.

³²0 以上の実数で構成された 0 に収束する単調減少列 a_n が定める交代級数 $\sum_{k=1}^{\infty} (-1)^{k-1} a_k$ は収束する. (絶対収束するとは限らない.)

5.1 Gauss 分布の場合

$a > 0$ であるとし,

$$f(x) = e^{-x^2/(2a)}$$

とおき, $F(p)$ はその逆 Fourier 変換であるとする. このとき

$$F(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} e^{-x^2/(2a)} dx = e^{-p^2/(2a^{-1})} \sqrt{2a\pi}$$

が容易に得られる³³. この公式で x, a のそれぞれと p, a^{-1} の立場を交換することによって

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} e^{-p^2/(2a^{-1})} dp = e^{-x^2/(2a)} \sqrt{2a^{-1}\pi}$$

が得られる. 以上の2つの結果を合わせると,

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} F(p) dp$$

が得られる. すなわち $f(x) = e^{-x^2/(2a)}$ については Fourier の反転公式が成立している.

一般に $f(x)$ について Fourier の反転公式が成立していれば $f(x)$ を平行移動して得られる関数 $f(x - \mu)$ についても Fourier の反転公式が成立していることが容易に示される. 実際, $F(p)$ を $f(x)$ の逆 Fourier 変換とすると, $f(x - \mu)$ の逆 Fourier 変換は

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} f(x - \mu) dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ip(x'+\mu)} f(x') dx' = e^{ip\mu} F(p)$$

になり,

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} e^{ip\mu} F(p) dp = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ip(x-\mu)} F(p) dp = f(x - \mu).$$

以上によって, $f(x - \mu) = e^{-(x-\mu)^2/(2a)}$ についても Fourier の反転公式が成立することがわかった.

逆 Fourier 変換および Fourier 変換の線形性より, $f(x - \mu) = e^{-(x-\mu)^2/(2a)}$ の形の関数の線形和についても Fourier の反転公式が成立していることがわかる³⁴.

5.2 一般の場合

$a > 0$ に対して関数 $\rho_a(x)$ を

$$\rho_a(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi a}} e^{-x^2/(2a)}$$

と定める. これは $\rho_a(x) > 0$ と $\int_{-\infty}^{\infty} \rho_a(x) dx = 1$ を満たしている. そして前節の結果によって, $\rho_a(x - \mu)$ は Fourier の反転公式を満たしている.

³³Cauchy の積分定理を使う方法, e^{ipx} の Taylor 展開を代入して項別積分する方法, 左辺と右辺が同じ微分方程式を満たしていることを使う方法など複数の方法で容易に計算可能である.

³⁴“任意の関数”はそのような線形和の“極限”で表わされる. したがって, Fourier の反転公式の証明の本質的部分はこれで終了しているとみなせる.

函数 $f(x)$ に対して函数 $f_a(x)$ を ρ_a との畳み込み積によって函数 $f_a(x)$ を定める:

$$f_a(x) = \int_{-\infty}^{\infty} \rho_a(x-y)f(y) dy.$$

このとき $f_a(x)$ については Fourier の反転公式が成立している³⁵. 実際, $f_a(x)$ の逆 Fourier 変換 $F_a(p)$ と書くと,

$$F_a(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} f_a(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} \rho_a(x-y) dx \right) f(y) dy$$

なので

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} F_a(p) dp &= \int_{-\infty}^{\infty} \left(\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} \left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx'} \rho_a(x'-y) dx' \right) dp \right) f(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \rho_a(x-y)f(y) dy = f_a(x). \end{aligned}$$

2つ目の等号で $\rho_a(x-\mu)$ について Fourier の反転公式が成立することを使った. さらに

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} \rho_a(x-y) dx = e^{ipy} e^{-ap^2/2}$$

なので

$$F_a(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ipy} e^{-ap^2/2} f(y) dy = e^{-ap^2/2} F(p)$$

となる³⁶. ゆえに

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} F_a(p) dp = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} e^{-ap^2/2} F(p) dp.$$

したがって

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} e^{-ap^2/2} F(p) dp = \int_{-\infty}^{\infty} \rho_a(x-y)f(y) dy = f_a(x).$$

もしも $F(p)$ が可積分ならば, Lebesgue の収束定理より, 左辺について

$$\lim_{a \rightarrow 0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} e^{-ap^2/2} F(p) dp = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} F(p) dp$$

が言える. あとは, 函数 $f(x)$ について適切な条件を仮定したとき, $a \rightarrow 0$ のとき函数 $f_a(x)$ が適切な意味で函数 $f(x)$ に収束することを示せば, $f(x)$ 自身が適切な意味で Fourier の反転公式を満たすことがわかる³⁷.

たとえば, f は有界かつ点 x で連続だと仮定する. ある $M > 0$ が存在して $|f(y) - f(x)| \leq M$ ($y \in \mathbb{R}$) となる. 任意に $\varepsilon > 0$ を取る. ある $\delta > 0$ が存在して $|y - x| \leq \delta$ な

³⁵ $f_a(x)$ は Fourier の反転公式が成立している函数 $\rho_a(x-\mu)$ の重み $f(\mu)$ での重ね合わせなので, これはほとんど明らかである.

³⁶ これは畳み込み積の逆 Fourier 変換が逆 Fourier 変換の積に等しいことの特な場合にすぎない.

³⁷ $\rho_a(x)$ の $a \rightarrow 0$ の様子のグラフを描けば, $\rho_a(x)$ が Dirac のデルタ函数 (超函数) に“収束”しているように見えることから, これもほとんど明らかだと言える.

らば $|f(y) - f(x)| \leq \varepsilon/2$ となる. 函数 ρ_a の定義より, $a > 0$ を十分小さくすると $\int_{|y-x|>\delta} \rho_a(x-y) dy \leq \varepsilon/(2M)$ となることもわかる. 以上の状況のもとで

$$\begin{aligned} |f_a(x) - f(x)| &= \left| \int_{-\infty}^{\infty} \rho_a(x-y)(f(y) - f(x)) dy \right| \\ &\leq \int_{-\infty}^{\infty} \rho_a(x-y)|f(y) - f(x)| dy \\ &\leq \int_{|y-x|\leq\delta} \rho_a(x-y) \frac{\varepsilon}{2} dy + \int_{|y-x|>\delta} \rho_a(x-y) M dy \\ &\leq \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2M} M = \varepsilon. \end{aligned}$$

これで $\lim_{a \rightarrow 0} f_a(x) = f(x)$ が示された.

筆者は実解析一般については次の教科書をおすすめする.

猪狩惺, 実解析入門, 岩波書店 (1996), xii+324 頁, 定価 3,800 円.

筆者は学生時代に猪狩惺先生の授業で Lebesgue 積分論や Fourier 解析について勉強した. 信じられないほどクリアな講義であり, 数学の分野の中で実解析が最もクリアな分野なのではないかと思えて来るほどだった. 上の教科書が 2016 年 5 月 3 日現在品切れ中であり, プレミア価格のついた中古本しか手に入らないことはとても残念なことである.

5.3 Riemann-Lebesgue の定理

$f(x)$ は \mathbb{R} 上の可積分函数³⁸ であるとする. このとき, その Fourier 変換 $\hat{f}(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} f(x) dx$ は連続函数になり, $|p| \rightarrow \infty$ で 0 に収束する. 特に

$$\lim_{|p| \rightarrow \infty} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} f(x) dx = 0.$$

これは **Riemann-Lebesgue の定理** (リーマン・ルベグの定理) と呼ばれている.

$\hat{f}(p)$ の連続性は Lebesgue の収束定理³⁹ によって示される. 実際, $|e^{ihx} - 1||f(x)| \leq 2|f(x)|$ であつ $|f(x)|$ は可積分なので,

$$|\hat{f}(x+h) - \hat{f}(x)| \leq \int_{\mathbb{R}} |e^{ihx} - 1||f(x)| dx \rightarrow 0 \quad (h \rightarrow 0).$$

³⁸ \mathbb{R} 上の可測函数で $\int_{\mathbb{R}} |f(x)| dx < \infty$ を満たすものを \mathbb{R} 上の可積分函数と呼ぶ. 可測函数の定義を知らない人は以下のように考えてよい. 区間 $I = [a, b]$ に対して I 上で 1 になり I の外で 0 になる函数を 1_I と書く. 数 α_i と区間 I_i たちによって $\sum_{i=1}^n \alpha_i 1_{I_i}$ と表される函数は階段函数と呼ばれる. 階段函数の全体は和とスカラー倍で閉じており, 自然にベクトル空間をなす. 階段函数 $f = \sum_{i=1}^n \alpha_i 1_{I_i}$, $I_i = [a_i, b_i]$, $a_i < b_i$ の積分が $\int_{\mathbb{R}} f(x) dx = \sum_{i=1}^n \alpha_i (b_i - a_i)$ と定義することができる. 階段函数列 $f_n(x)$ は $\int_{\mathbb{R}} |f_m(x) - f_n(x)| dx \rightarrow 0$ ($m, n \rightarrow \infty$) を満たし, ほとんどすべての $x \in \mathbb{R}$ について $f_n(x)$ は収束していると仮定する. (前者の仮定からほとんどいたる所収束する部分列を取れることを示せる.) このとき $f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$ で函数 $f(x)$ が定まる (収束しない x における f の値は任意に決めておく). このとき $|\int_{\mathbb{R}} f_m(x) dx - \int_{\mathbb{R}} f_n(x) dx| \leq \int_{\mathbb{R}} |f_m(x) - f_n(x)| dx \rightarrow 0$ ($m, n \rightarrow \infty$) なので $\int_{\mathbb{R}} f_n(x) dx$ は $n \rightarrow \infty$ で収束する. その収束先の値を $\int_{\mathbb{R}} f(x) dx$ と書く. このような函数 $f(x)$ を可積分函数と呼んでよい. さらにそのとき $|\int_{\mathbb{R}} |f_m(x)| dx - \int_{\mathbb{R}} |f_n(x)| dx| \leq \int_{\mathbb{R}} |f_m(x) - f_n(x)| dx \rightarrow 0$ ($m, n \rightarrow \infty$) でもあるので, $\int_{\mathbb{R}} |f_n(x)| dx$ は有限の値に収束し, $\int_{\mathbb{R}} |f(x)| dx < \infty$ も成立している.

³⁹Lebesgue の収束定理とは次の結果のことである. f_n はほとんどいたる所 f に収束する可積分函数列であり, ある可積分函数 $\varphi \geq 0$ ですべての n について $|f_n| \leq \varphi$ を満たすものが存在するとき, f_n の収束先の f も可積分函数になり, 積分 $\int_{\mathbb{R}} f_n(x) dx$ は $n \rightarrow \infty$ で $\int_{\mathbb{R}} f(x) dx$ に収束する. この定理は非常に便利なので空気のごとく使われる.

これで \hat{f} の連続性が示された.

Riemann-Lebesgue の定理の証明は可積分関数が階段関数列で L^1 近似されることからただちに得られる. 区間 $I = [a, b]$ 上で 1 になり, その外で 0 になる関数を 1_I と書くと,

$$\hat{1}_I(p) = \int_a^b e^{-ipx} dx = \frac{e^{-ipb} - e^{-ipa}}{-ip}$$

なので, $\hat{1}_I(p) \rightarrow 0$ ($|p| \rightarrow \infty$). 一般の可積分関数に関する結果はこれよりしたがう.

5.4 Fourier 変換の部分和の収束

$N > 0$ とする.

\mathbb{R} 上の可積分関数 f の Fourier 変換 $\hat{f}(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipy} f(y) dy$ に対して,

$$s_N(f)(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-N}^N e^{ipx} \hat{f}(p) dp$$

を Fourier 変換の N 部分和と呼ぶ. N 部分和は次のように変形される:

$$\begin{aligned} s_N(f)(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} \left(\frac{1}{2\pi} \int_{-N}^N e^{ip(x-y)} dp \right) f(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{iN(x-y)} - e^{-iN(x-y)}}{2\pi i(x-y)} f(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\sin(N(x-y))}{\pi(x-y)} f(y) dy. \\ &= \int_0^{\infty} \frac{\sin(Ny)}{\pi y} (f(x+y) + f(x-y)) dy \\ &= \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \sin(Ny) \frac{f(x+y) + f(x-y)}{y} dy. \end{aligned}$$

4つ目の等号で y を $x+y$ でおきかえ, $\sin(Ny)/y$ が偶関数であることを使った.

$\delta > 0$ を任意に取る. $y \geq \delta$ で $(f(x+y) + f(x-y))/y$ は可積分である. ゆえに Riemann-Lebesgue の定理より,

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \int_{\delta}^{\infty} \sin(Ny) \frac{f(x+y) + f(x-y)}{y} dy = 0.$$

したがって N 部分和 $s_N(f)(x)$ が $N \rightarrow \infty$ で収束することと,

$$\frac{1}{\pi} \int_0^{\delta} \sin(Ny) \frac{f(x+y) + f(x-y)}{y} dy$$

が $N \rightarrow \infty$ で収束することは同値になり, それらが収束するときそれらの値は一致する. 以上の結果を **Riemann** の局所性定理と呼ぶ.

以上の結果を $f(x) = e^{-x^2/2}$ の場合に適用することによって **Dirichlet** 積分 (ディリクレ積分) の公式

$$\lim_{R \rightarrow \infty} \int_0^R \frac{\sin x}{x} dx = \frac{\pi}{2}$$

を証明できる. $f(x) = e^{-x^2/2}$ とおく. このとき, 第 6 節での計算より, $\widehat{f}(p) = e^{-p^2/2}\sqrt{2\pi}$ でかつ

$$\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f)(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{ipx} \widehat{f}(p) dp = f(x).$$

ゆえに, Riemann の局所性定理を $x = 0$ の場合に適用すると, 任意の $\delta > 0$ について

$$\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f)(0) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{\pi} \int_0^{\delta} \sin(Ny) \frac{2e^{-y^2/2}}{y} dy = e^{-0^2/2} = 1.$$

ゆえに

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \left(\int_0^{\delta} \frac{\sin(Ny)}{y} dy + \int_0^{\delta} \sin(Ny) \frac{e^{-y^2/2} - 1}{y} dy \right) = \frac{\pi}{2}.$$

左辺の后者の積分は Riemann-Lebesgue の定理より $N \rightarrow \infty$ で 0 に収束する. したがって

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \int_0^{\delta} \frac{\sin(Ny)}{y} dy = \frac{\pi}{2}.$$

さらに $y = x/N$ と積分変数を変換することによって,

$$\frac{\pi}{2} = \lim_{N \rightarrow \infty} \int_0^{N\delta} \frac{\sin x}{x} dx = \lim_{R \rightarrow \infty} \int_0^R \frac{\sin x}{x} dx.$$

このように Dirichlet 積分の公式は Riemann の局所性定理と Riemann-Lebesgue の定理と $e^{-x^2/2}$ の Fourier 変換の計算から得られる⁴⁰.

Dirichlet 積分の公式で積分変数 x を $a > 0$ に対する ax で置換し, 両辺を ± 1 倍することによって

$$\lim_{R \rightarrow \infty} \int_0^R \frac{\sin(\pm ax)}{x} dx = \pm \frac{\pi}{2} \quad (a > 0, \text{ 復号同順}).$$

すなわち次が成立している:

$$\lim_{R \rightarrow \infty} \int_0^R \frac{\sin(ax)}{x} dx = \begin{cases} \pi/2 & (a > 0), \\ 0 & (a = 0), \\ -\pi/2 & (a < 0). \end{cases}$$

Dirichlet 積分の公式はこの形で使われることが多い.

\mathbb{R} 上の可積分関数 f と $x \in \mathbb{R}$ に対して, ある $\delta > 0$ が存在して

$$\frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y}$$

が $0 < y < \delta$ で可積分になるならば⁴¹, Fourier 変換の N 部分和の x における値は $f(x)$ に収束する:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f)(x) = f(x).$$

⁴⁰ 複素解析を使った証明もある.

⁴¹ この条件は **Dini** の条件と呼ばれている.

この事実は上で述べたことを合わせると容易に導かれる. Riemann の局所性定理より, 任意の $\delta > 0$ について, $N \rightarrow \infty$ のとき

$$s_N(f)(x) = \frac{1}{\pi} \int_0^\delta \sin(Nx) \frac{f(x+y) + f(x-y)}{y} dy + o(1).$$

Dirichlet 積分の公式の証明より, $N \rightarrow \infty$ のとき

$$f(x) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{2}{\pi} \int_0^\delta \frac{\sin(Ny)}{y} dy f(x) = \frac{2}{\pi} \int_0^\delta \sin(Ny) \frac{f(x)}{y} dy + o(1).$$

ゆえに

$$s_N(f)(x) - f(x) = \frac{2}{\pi} \int_0^\delta \sin(Ny) \frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y} dy + o(1).$$

もしも $[(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)]/y$ が $0 < y < \delta$ で可積分ならば Riemann-Lebesgue の定理より, 右辺は $N \rightarrow \infty$ で 0 に収束する. これを示すべきことが示された.

例 5.1. 可積分函数 f が点 x で微分可能ならば, 十分小さな $\delta > 0$ について,

$[(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)]/y$ は $0 < y < \delta$ で有界になる.

したがって f が微分可能な点 x において, $\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f)(x) = f(x)$ が成立する. \square

例 5.2. 可積分函数 f の値の点 x における左右からの極限

$$f(x-0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} f(x-\varepsilon), \quad f(x+0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} f(x+\varepsilon)$$

が存在し, $f(x) = (f(x+0) + f(x-0))/2$ であると仮定する. さらに点 x における左右の微係数

$$f'(x-0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} \frac{f(x-\varepsilon) - f(x-0)}{-\varepsilon}, \quad f'(x+0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} \frac{f(x+\varepsilon) - f(x+0)}{\varepsilon}$$

が存在すると仮定する. このとき, 十分小さな $\delta > 0$ について,

$$\frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y} = \frac{1}{2} \left[\frac{f(x+y) - f(x+0)}{y} - \frac{f(x-y) - f(x-0)}{-y} \right]$$

は $0 < y < \delta$ で有界になる. したがって

$$\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f)(x) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-N}^N e^{ipx} \hat{f}(p) dp = f(x) = \frac{f(x+0) + f(x-0)}{2}$$

となる. \square

例 5.3. $a > 1$ に対して函数 $f_a(x)$ を次のように定める:

$$f_a(x) = \begin{cases} 1/(2a) & (-a < x < a), \\ 1/(4a) & (x = \pm a), \\ 0 & (x < -a \text{ または } a < x). \end{cases}$$

このとき

$$\widehat{f}_a(p) = \frac{1}{2a} \int_{-a}^a e^{-ipx} dx = \frac{e^{-iap} - e^{iap}}{-2iap} = \frac{\sin(ap)}{ap}.$$

これは偶関数である. ゆえに Fourier 変換の N 部分和は次のようになる:

$$\begin{aligned} s_N(f_a)(x) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-N}^N e^{ixp} \frac{\sin(ap)}{ap} dp = \frac{2}{2\pi a} \int_0^N \cos(xp) \frac{\sin(ap)}{p} dp \\ &= \frac{1}{2\pi a} \int_0^N \frac{\sin((a+x)p) + \sin((a-x)p)}{p} dp \end{aligned}$$

この $N \rightarrow \infty$ での極限は2つの Dirichlet 積分の和の $2\pi a$ 分の1になる. 1つ目の Dirichlet 積分は $x > -a$ のとき $\pi/2$ になり, $x = -a$ のとき 0 になり, $x < -a$ のとき $-\pi/2$ になり, 2つ目の Dirichlet 積分は $x < a$ のとき $\pi/2$ になり, $x = a$ のとき 0 になり, $x > a$ のとき $-\pi/2$ になる. それらの和は $-a < x < a$ のとき π になり, $x = \pm a$ のとき $\pi/2$ になり, $x < -a$ または $a < x$ のとき 0 になる. ゆえに

$$\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f_a) = f_a(x)$$

となることがわかる. □

5.5 Fourier 級数の部分和の収束

以下, f は \mathbb{R} 上の周期 2π を持つ関数であり, $0 \leq x \leq 2\pi$ で可積分であると仮定する. このとき f の Fourier 係数 a_n ($n \in \mathbb{Z}$) が

$$a_n = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} e^{-iny} f(y) dy$$

と定義される. 正の整数 N に対して, 次を f の Fourier 級数の N 部分和と呼ぶ:

$$s_N(f)(x) = \sum_{n=-N}^N a_n e^{inx}.$$

N 部分和は次のように変形される:

$$\begin{aligned} s_N(f)(x) &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \left(\sum_{n=-N}^N e^{in(x-y)} \right) f(y) dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \frac{e^{i(N+1)(x-y)} - e^{-iN(x-y)}}{e^{i(x-y)} - 1} f(y) dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \frac{e^{i(N+1/2)(x-y)} - e^{-i(N+1/2)(x-y)}}{e^{i(x-y)/2} - e^{-i(x-y)/2}} f(y) dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \frac{\sin((N+1/2)(x-y))}{\sin((x-y)/2)} f(y) dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \frac{\sin((N+1/2)y)}{\sin(y/2)} f(x+y) dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^\pi \frac{\sin((N+1/2)y)}{\sin(y/2)} (f(x+y) + f(x-y)) dy \\ &= \frac{1}{\pi} \int_0^\pi \sin((N+1/2)y) \frac{y/2}{\sin(y/2)} \frac{f(x+y) + f(x-y)}{y} dy. \end{aligned}$$

5つ目の等号で y を $x+y$ で置き換え, $\sin(\alpha x)/\sin(\beta x)$ が偶関数であることを使い, さらに6つ目の等号で被積分関数の周期性を使った.

$\lim_{t \rightarrow 0} (t/\sin t) = 1$ に注意すれば, 第5.4節とまったく同様にして, N 部分和の収束に関する類似の結果が得られることがわかる.

Dirichlet 積分の公式の代わりに次の公式を使わなければいけない:

$$\frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \frac{\sin((N+1/2)y)}{\sin(y/2)} dy = s_N(1)(0) = 1.$$

さらに非積分関数の周期性と偶関数性より,

$$\frac{1}{\pi} \int_0^{\pi} \frac{\sin((N+1/2)y)}{\sin(y/2)} dy = 1.$$

$s_N(1)(0) = 1$ の証明は次の通り:

$$s_N(1)(0) = \sum_{n=-N}^N \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} e^{-iny} dy = \sum_{n=-N}^N \delta_{n0} = 1.$$

$e^{-i0y} = 1$ 以外の e^{-iny} の 0 から 2π までの積分が消えることを使った.

上の公式を使うと,

$$f(x) = \frac{1}{\pi} \int_0^{\pi} \frac{\sin((N+1/2)y)}{\sin(y/2)} dy f(x) = \frac{1}{\pi} \int_0^{\pi} \sin((N+1/2)y) \frac{y/2}{\sin(y/2)} \frac{2f(x)}{y} dy.$$

ゆえに上の $s_N(f)(x)$ の表示より,

$$s_N(f)(x) - f(x) = \frac{2}{\pi} \int_0^{\pi} \sin((N+1/2)y) \frac{y/2}{\sin(y/2)} \frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y} dy.$$

右辺の積分の被積分関数の $\sin((N+1/2)y)$ 以外の部分は $\delta \leq y < \pi$ で可積分なので Riemann-Lebesgue の定理より, $\delta > 0$ に対して,

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \int_{\delta}^{\pi} \sin((N+1/2)y) \frac{y/2}{\sin(y/2)} \frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y} dy = 0.$$

ゆえに, $N \rightarrow \infty$ のとき,

$$\begin{aligned} & s_N(f)(x) - f(x) \\ &= \frac{2}{\pi} \int_0^{\delta} \sin((N+1/2)y) \frac{y/2}{\sin(y/2)} \frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y} dy + o(1). \end{aligned}$$

ゆえに $0 < y < \delta$ で

$$\frac{(f(x+y) + f(x-y))/2 - f(x)}{y}$$

が可積分ならば $N \rightarrow \infty$ で $s_N(f)(x) - f(x)$ が 0 に収束し, $\lim_{N \rightarrow \infty} s_N(f)(x) = f(x)$ が成立することがわかる. この条件が成立するための簡単な十分条件の例も第5.4節と同様である.

6 付録: ガウス分布の Fourier 変換

$t > 0$ に対して次の公式が成立している:

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} \frac{e^{-x^2/(2t)}}{\sqrt{2\pi t}} dx = e^{-tp^2/2}. \quad (*)$$

この公式が成立していることを複数の方法で示そう.

6.1 熱方程式を使う方法

函数 $u = u(t, x)$ を次のように定める:

$$u(t, x) = \frac{e^{-x^2/(2t)}}{\sqrt{2\pi t}}.$$

この函数 $u = u(t, x)$ は熱方程式の基本解になっている:

$$u_t = \frac{1}{2}u_{xx}, \quad \lim_{t \rightarrow 0} \int_{-\infty}^{\infty} f(x)u(t, x) dx = f(0).$$

ここで $f(x)$ は有界な連続函数である. $u = u(t, x)$ が熱方程式を満たすことは偏微分の計算で容易に示される. 後者の極限の証明は実質的に第 5.2 節の終わりに書いてある.

ゆえに, $U(t, p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} u(t, x) dx$ とおくと,

$$\frac{\partial}{\partial t} U(t, p) = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} \frac{\partial^2 u(t, x)}{\partial x^2} dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\partial^2 e^{-ipx}}{\partial x^2} u(t, x) dx = -\frac{p^2}{2} U(t, p).$$

2つ目の等号で部分積分を 2 回行なった. さらに

$$\lim_{t \rightarrow 0} U(t, p) = \lim_{t \rightarrow 0} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} u(t, x) dx = e^{-ip \cdot 0} = 1.$$

したがって

$$U(t, p) = e^{-tp^2/2}$$

となることがわかる. これで公式 (*) が示された.

6.2 両辺が同一の常微分方程式を満たしていることを使う方法

前節の記号をそのまま使うと,

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial p} U(t, p) &= \int_{-\infty}^{\infty} (-ix) e^{-ipx} u(t, x) dx = it \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} \frac{\partial}{\partial x} u(t, x) dx \\ &= -it \int_{-\infty}^{\infty} \left(\frac{\partial}{\partial x} e^{-ipx} \right) u(t, x) dx = -it \int_{-\infty}^{\infty} (-ip) e^{-ipx} u(t, x) dx \\ &= -tp U(t, p). \end{aligned}$$

2つ目の等号で $u_x = -(x/t)u$ を使い, 3つ目の等号で部分積分を使った. さらに

$$U(t, 0) = \int_{-\infty}^{\infty} u(t, x) dx = 1$$

となる. これらより $U(t, p) = e^{-tp^2/2}$ となることがわかる. この方針であれば $u(t, x)$ が熱方程式の基本解であることを使わずにすむ.

6.3 項別積分で計算する方法

もしも $t = 1$ の場合の公式 (*)

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} \frac{e^{-x^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dx = e^{-p^2/2} \quad (**)$$

が示されたならば, x, p をそれぞれ $x/\sqrt{t}, \sqrt{t}p$ で置換することによって一般の $t > 0$ に関する公式 (*) が得られる. ゆえに公式 (*) を示すためには公式 (**) を証明すれば十分である.

さらに $\sin(px)$ は奇関数なので $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} \sin(px) dx = 0$ となる. ゆえに

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} \cos(px) dx = e^{-p^2/2} \sqrt{2\pi}$$

を示せば十分である. 左辺の $\cos(px)$ にその Taylor-Maclaurin 展開を代入した後に項別積分することによってこの公式を示そう.

準備. まず $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^{2n} dx$ を計算しよう. 部分積分によって

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^{2n} dx &= \int_{-\infty}^{\infty} (-e^{-x^2/2})' x^{2n-1} dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} (x^{2n-1})' dx = (2n-1) \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^{2n-2} dx. \end{aligned}$$

ゆえに帰納的に $n = 0, 1, 2, \dots$ に対して

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^{2n} dx = (2n-1) \cdots 5 \cdot 3 \cdot 1 \sqrt{2\pi} = \frac{(2n)!}{2^n n!} \sqrt{2\pi}.$$

2つ目の等号は左辺の分子分母に $2n \cdots 4 \cdot 2 = 2^n n!$ をかけることによって得られる.

上で準備した結果を用いると,

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} \cos(px) dx &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} \sum_{n=0}^{\infty} (-1)^n \frac{(px)^{2n}}{(2n)!} dx \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-p^2)^n}{(2n)!} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} x^{2n} dx = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-p^2/2)^n}{n!} \sqrt{2\pi} = e^{-p^2/2} \sqrt{2\pi}. \end{aligned}$$

これで公式 (**) が示された.

6.4 Cauchy の積分定理を使う方法

複素解析を知っている人であれば詳しい説明は必要ないと思うので, 以下の説明では大幅に手抜きをする. Cauchy の積分定理を使うと実数 p に対して

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x+ip)^2/2} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \sqrt{2\pi}$$

となることを示せる. ゆえに

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-ipx} e^{-x^2/2} dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x+ip)^2/2 - p^2/2} dx = e^{-p^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x+ip)^2/2} dx = e^{-p^2/2} \sqrt{2\pi}.$$

これで公式 (**) が示された.

7 付録: Gauss 積分の計算

次の公式の様々な証明の仕方を解説しよう:

$$I := \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}.$$

この公式の面白いところ (不思議なところ) は円周率の気配が見えない積分の値が円周率の平方根になっていることである. 実際の証明では

$$I^2 = \iint_{\mathbb{R}^2} e^{-(x^2+y^2)} dx dy = \pi$$

を示すことになる.

7.1 同一の体積の 2 通りの積分表示を用いた計算

$I^2 = \iint_{\mathbb{R}^2} e^{-(x^2+y^2)} dx dy$ は $z = e^{-(x^2+y^2)}$ の小山状のグラフと平面 $z = 0$ に挟まれた部分の体積を表わしている. その体積は高さ z の断面の面積⁴² $\pi(-\log z)$ を $0 < z \leq 1$ で積分することによっても求められる. ゆえに

$$I^2 = \int_0^1 \pi(-\log z) dz = -\pi[z \log z - z]_0^1 = \pi.$$

おそらくこの方法が最も簡明である.

7.2 極座標変換による計算

$x = r \cos \theta$, $y = r \sin \theta$ と極座標変換すると,

$$I^2 = \iint_{\mathbb{R}^2} e^{-(x^2+y^2)} dx dy = \int_0^{2\pi} d\theta \int_0^{\infty} e^{-r^2} r dr = 2\pi \left[\frac{e^{-r^2}}{-2} \right]_0^{\infty} = \pi.$$

2つ目の等号で極座標変換の Jacobian が r になることを使った. もしくは

$$dx \wedge dy = (\cos \theta dr - r \sin \theta d\theta) \wedge (\sin \theta dr + r \cos \theta d\theta) = r dr \wedge d\theta$$

なので, $K = \{(r, \theta) \mid r > 0, 0 \leq \theta < 2\pi\}$ とおくと,

$$I^2 = \iint_{\mathbb{R}^2} e^{-(x^2+y^2)} dx \wedge dy = \iint_K e^{-r^2} r dr \wedge d\theta = \int_0^{2\pi} d\theta \int_0^{\infty} e^{-r^2} r dr = \pi.$$

⁴² $z = e^{-(x^2+y^2)}$, $r^2 = x^2 + y^2$ とおくと, $\pi r^2 = \pi(-\log z)$ となる.

7.3 Jacobian を使わずにすむ積分変数の変換による計算

以下のように計算すると積分の順序交換と1変数の置換積分のみを使って Gauss 積分を計算できる.

$y = x \tan \theta$ によって y から θ に積分変数を変換すると,

$$dy = \frac{d\theta}{\cos^2 \theta}, \quad x^2 + y^2 = x^2(1 + \tan^2 \theta) = \frac{x^2}{\cos^2 \theta}$$

より,

$$\begin{aligned} I^2 &= 4 \int_0^\infty \left(\int_0^\infty e^{-(x^2+y^2)} dy \right) dx = 4 \int_0^\infty \left(\int_0^{\pi/2} \exp\left(-\frac{x^2}{\cos^2 \theta}\right) \frac{x}{\cos^2 \theta} d\theta \right) dx \\ &= 4 \int_0^{\pi/2} \left(\int_0^\infty \exp\left(-\frac{x^2}{\cos^2 \theta}\right) \frac{x}{\cos^2 \theta} dx \right) d\theta = 4 \int_0^{\pi/2} \left[\frac{\exp\left(-\frac{x^2}{\cos^2 \theta}\right)}{-2} \right]_{x=0}^{x=\infty} d\theta \\ &= 4 \int_0^{\pi/2} \frac{1}{2} d\theta = 4 \frac{1}{2} \frac{\pi}{2} = \pi. \end{aligned}$$

3つ目の等号で積分の順序交換を行なった.

$y = xt$ によって y から t に積分変数を変換することによって本質的に同じ計算を実行することもできる:

$$\begin{aligned} I^2 &= 4 \int_0^\infty \left(\int_0^\infty e^{-(x^2+y^2)} dy \right) dx = 4 \int_0^\infty \left(\int_0^\infty e^{-(1+t^2)x^2} x dt \right) dx \\ &= 4 \int_0^\infty \left(\int_0^\infty e^{-(1+t^2)x^2} x dx \right) dt = 4 \int_0^\infty \left[\frac{e^{-(1+t^2)x^2}}{-2(1+t^2)} \right]_{x=0}^{x=\infty} dt \\ &= 2 \int_0^\infty \frac{dt}{1+t^2} = 2[\arctan t]_0^\infty = 2 \frac{\pi}{2} = \pi. \end{aligned}$$

3つ目の等号で積分の順序交換を行ない, 6つ目の等号で $\arctan t$ の導関数が $1/(1+t^2)$ であることを使った⁴³.

7.4 ガンマ関数とベータ関数の関係を用いた計算

前節では Jacobian が出て来ない1変数の積分の置換積分のみを用いて Gauss 積分を計算する方法を説明した. それと似たような方法によって, ガンマ関数とベータ関数の関係式を1変数の積分の置換積分のみを用いて証明することができて, その関係式の特別な場合として Gauss 積分の値を計算することもできる. この節の内容は前節の内容の一般化であると考えられる. 統計学でよく使われる確率密度関数の記述にはガンマ関数やベータ関数を与える積分の被積分関数が現われる(第9節). だから, 統計学に興味がある読者は Gauss 積分の計算の一般化としてガンマ関数とベータ関数についても学んでおいた方が効率が良いとも考えられる.

⁴³ $t = \tan \theta$ のとき $dt/d\theta = 1 + \tan^2 \theta = 1 + t^2$ なので, $\theta = \arctan t$ の導関数は $d\theta/dt = 1/(1+t^2)$ になる. そのことから, $\arctan t = \int_0^t dt/(1+t^2)$ となることもわかる.

$s, p, q > 0$ (もしくは実部が正の複素数 s, p, q) に対して,

$$\Gamma(s) = \int_0^{\infty} e^{-x} x^{s-1} dx \quad B(p, q) = \int_0^1 x^{p-1} (1-x)^{q-1} dx$$

によってガンマ関数 $\Gamma(s)$ とベータ関数 $B(p, q)$ が定義される⁴⁴.

部分積分によって $\Gamma(s+1) = s\Gamma(s)$ であることがわかり, $\Gamma(1) = 1$ なので, 0 以上の整数 n に対して $\Gamma(n+1) = n!$ となる.

Gauss 積分 I は $\Gamma(1/2)$ に等しい:

$$I = 2 \int_0^{\infty} e^{-x^2} dx = 2 \int_0^{\infty} e^{-t} \frac{t^{-1/2}}{2} dt = \int_0^{\infty} e^{-t} t^{1/2-1} dt = \Gamma(1/2).$$

2つ目の等号で $x = \sqrt{t}$ とおいた. したがって $\Gamma(1/2)^2 = \pi$ を証明できれば Gauss 積分が計算できたことになる.

ベータ関数は以下のような複数の表示を持つ:

$$B(p, q) = 2 \int_0^{\pi/2} \cos^{2p-1} \theta \sin^{2q-1} \theta d\theta = \int_0^{\infty} \frac{t^{p-1} dt}{(1+t)^{p+q}} = \frac{1}{p} \int_0^{\infty} \frac{du}{(1+u^{1/p})^{p+q}}.$$

$x = \cos^2 \theta = t/(1+t)$, $t = u^{1/p}$ と変数変換した. 3つ目の(最後の)表示の $p = 1/2$ の場合の被積分関数が t 分布の確率密度関数の表示で使用され, 2つ目の表示の被積分関数は F 分布の確率密度関数の表示で使用される. $\Gamma(1/2)$ の Gauss 積分による表示の被積分関数は正規分布の確率密度関数の表示で使用され, ガンマ関数の定義式の被積分関数は χ^2 分布の被積分関数の表示で使用される. このようにガンマ関数とベータ関数は実用的によく利用される確率分布を理解するためには必須の教養になっている(第9節).

特に最初の表示より $B(1/2, 1/2) = \pi$ となることがわかる. ゆえに, もしも

$$\Gamma(p)\Gamma(q) = \Gamma(p+q)B(p, q)$$

が示されたならば, $\Gamma(1/2)^2 = B(1/2, 1/2) = \pi$ となることがわかる. したがって Gauss 積分の計算はガンマ関数とベータ関数のあいだの関係式を示すことに帰着される.

ガンマ関数とベータ関数のあいだの関係式は1変数の置換積分と積分順序の交換のみを使って証明可能である. 以下でそのことを簡単に説明しよう. 条件 A に対して, x, y が A をみたすとき値が1になり, それ以外のときに値が0になる x, y の関数を $1_A(x, y)$ と書

⁴⁴他にもたくさんの同値な定義の仕方がある. 以下では解析接続については扱わない.

くことにすると,

$$\begin{aligned}
 \Gamma(p)\Gamma(q) &= \int_0^\infty \left(\int_0^\infty e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dy \right) dx \\
 &= \int_0^\infty \left(\int_x^\infty e^{-z} x^{p-1} (z-x)^{q-1} dz \right) dx \\
 &= \int_0^\infty \left(\int_0^\infty 1_{x<z}(x, z) e^{-z} x^{p-1} (z-x)^{q-1} dz \right) dx \\
 &= \int_0^\infty \left(\int_0^\infty 1_{x<z}(x, z) e^{-z} x^{p-1} (z-x)^{q-1} dx \right) dz \\
 &= \int_0^\infty \left(\int_0^z e^{-z} x^{p-1} (z-x)^{q-1} dx \right) dz \\
 &= \int_0^\infty \left(\int_0^1 e^{-z} (zt)^{p-1} (z-zt)^{q-1} z dt \right) dz \\
 &= \int_0^\infty e^{-z} z^{p+q-1} dz \int_0^1 t^{p-1} (1-t)^{q-1} dt = \Gamma(p+q)B(p, q).
 \end{aligned}$$

2つ目の等号で $y = z - x$ と置換積分し, 4つ目の等号で積分の順序を交換し, 6つ目の等号で $x = zt$ と置換積分した.

7.5 他の方法

他の方法については [Hirokazu Iwasawa, Gaussian Integral Puzzles, The Mathematical Intelligencer, Vol. 31, No. 3, 2009, pp. 38-41](#) および [Steven R. Dunbar, Evaluation of the Gaussian Density Integral, October 22, 2011](#) を参照して欲しい.

8 付録: ガンマ関数

第7.4節でガンマ関数について簡単に解説した. 以下ではそこでは解説できなかったガンマ関数の性質について説明しよう.

8.1 ガンマ関数と正弦関数の関係式

第7.4節で示した $\Gamma(1/2)^2 = B(1/2, 1/2) = \pi$ は次の有名な公式の特別な場合である:

$$\Gamma(s)\Gamma(1-s) = B(s, 1-s) = \frac{\pi}{\sin(\pi s)}.$$

この公式にも複数の証明法がある. 1つ目の方法は $\sin z$ と $\Gamma(s)$ の無限乗積展開

$$\begin{aligned}
 \sin z &= z \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{z^2}{\pi^2 n^2} \right), \quad i.e. \quad \frac{\sin(\pi s)}{\pi} = s \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{s^2}{n^2} \right), \\
 \frac{1}{\Gamma(s)} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{s(s+1) \cdots (s+n)}{n! n^s} = e^{\gamma s} s \prod_{n=1}^{\infty} \left[\left(1 + \frac{s}{n} \right) e^{-s/n} \right]
 \end{aligned}$$

を使う方法である⁴⁵. ここで γ は Euler 定数

$$\gamma = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{1} + \frac{1}{2} + \cdots + \frac{1}{n} - \log n \right)$$

である. これらの公式を認めると,

$$\frac{1}{\Gamma(s)\Gamma(1-s)} = \frac{1}{\Gamma(s)(-s)\Gamma(-s)} = \frac{s(-s)}{-s} \prod_{n=1}^{\infty} \left[\left(1 + \frac{s}{n}\right) \left(1 - \frac{s}{n}\right) \right] = \frac{\sin(\pi s)}{\pi}.$$

2つ目の方法は次の定積分を複素解析を用いて計算することである:

$$\Gamma(s)\Gamma(1-s) = B(s, 1-s) = \int_0^{\infty} \frac{t^{s-1}}{1+t} dt.$$

$0 < s < 1$ であると仮定し, $0 < \varepsilon < 1 < R$ に対して定まる次の積分経路を C と書く: まず ε から R までまっすぐに進む. 次に複素平面上の原点を中心とする半径 R の円周上を反時計回りで1周する. そして R から ε までまっすぐに進む. 最後に複素平面上の原点を中心とする半径 ε の円周上を時計回りで1周する. このとき $\int_C z^{s-1} dz/(1+z)$ は $z^{s-1} dz/(1+z)$ の $z = -1$ での留数の $2\pi i$ 倍に等しい:

$$\int_C \frac{z^{s-1} dz}{1+z} = -2\pi i e^{\pi i s}.$$

$\varepsilon \rightarrow 0, R \rightarrow \infty$ の極限を考えることによつて $\int_C z^{s-1} dz/(1+z)$ は $\int_0^{\infty} t^{s-1} dt/(1+t)$ からそれ自身の $e^{2\pi i s}$ 倍⁴⁶ を引いた結果に等しいこともわかる:

$$\int_C \frac{z^{s-1} dz}{1+z} = (1 - e^{2\pi i s}) \int_0^{\infty} \frac{t^{s-1} dt}{1+t}.$$

以上の2つの結果を比較することによつて

$$B(s, 1-s) = \int_0^{\infty} \frac{t^{s-1} dt}{1+t} = \frac{-2\pi i e^{\pi i s}}{1 - e^{2\pi i s}} = \frac{2\pi i}{e^{\pi i s} - e^{-\pi i s}} = \frac{\pi}{\sin(\pi s)}.$$

この積分は $t = u^{1/s}$ とおくことによつて $s^{-1} \int_0^{\infty} du/(1+u^{1/s})$ に変形できる. ゆえに, 次の公式も得られたことになる:

$$B(1+s, 1-s) = sB(s, 1-s) = \int_0^{\infty} \frac{du}{1+u^{1/s}} = \frac{\pi s}{\sin(\pi s)}.$$

この公式を直接示すこともできる. $R > 1$ であるとし, 複素平面上を原点から R までまっすぐ進み, 次に時計回りに角度 $2\pi s$ だけ回転して $Re^{2\pi i s}$ まで進み, そこから原点までまっすぐに戻る経路を C と書くと, $\int_C dz/(1+z^{1/s})$ は $dz/(1+z^{1/s})$ の $z = e^{\pi i s}$ における留数 $-se^{\pi i s}$ の $2\pi i$ 倍に等しく, $R \rightarrow \infty$ の極限で $\int_C dz/(1+z^{1/s})$ は $\int_0^{\infty} du/(1+u^{1/s})$ からそれ自身の $e^{2\pi i s}$ 倍を引いたものに等しい⁴⁷. ゆえに

$$\int_0^{\infty} \frac{du}{1+u^{1/s}} = \frac{-2\pi i s e^{\pi i s}}{1 - e^{2\pi i s}} = \frac{2\pi i s}{e^{\pi i s} - e^{-\pi i s}} = \frac{\pi s}{\sin(\pi s)}.$$

⁴⁵ $\Gamma(s)\Gamma(1-s) = \pi/\sin(\pi s)$ を先に証明しておいて (たとえば複素解析を使えば容易に示せる), ガンマ関数の無限乗積展開から $\sin z$ の無限乗積展開を導出することもできる.

⁴⁶ z^s の値は原点の周囲を反時計回りに1周すると $e^{2\pi i s}$ 倍になる.

⁴⁷ $z^{1/s}$ は z を $e^{2\pi i s}$ 倍しても不変だが, dz は $e^{2\pi i s}$ 倍になる.

定積分を計算した結果に円周率倍がよく現われるのは極の周囲を1周する積分が留数の $2\pi i$ 倍になるからである.

複素解析と初等函数とガンマ函数の解説については、高木貞治『解析概論』(岩波書店)の第5章(201–267頁)をおすすめする. 複素函数論の一般論だけではなく、具体的な函数の性質の詳しい解説も含めて67頁におさまっているのは驚異的だと思う.

8.2 ガンマ函数の無限乗積展開

函数 $f(s)$ ($s > 0$) は以下の3つの条件を満たしていると仮定する:

- 正值性: $f(s) > 0$ ($s > 0$),
- 函数等式: $f(s+1) = sf(s)$ ($s > 0$),
- 対数凸性: $\log f(s)$ は $s > 0$ の下に凸な函数である.

この3つの条件を満たす函数は次の表示を持つ:

$$f(s) = f(1) \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n! n^s}{s(s+1) \cdots (s+n)} \quad (s > 0). \quad (*)$$

特に $\Gamma(s)$ が上の3つの条件と $\Gamma(1) = 1$ を満たしていることから、Gaussの公式

$$\Gamma(s) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n! n^s}{s(s+1) \cdots (s+n)}$$

が成立しており、上の3つの条件を満たしている函数は $\Gamma(s)$ の定数倍になることもわかる. 以上で述べたことを証明しよう.

まず、(*)の極限の分子分母をひっくり返して得られる極限

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{s(s+1) \cdots (s+n)}{n! n^s}$$

が常に収束することを示そう.

$$\begin{aligned} & \frac{s(s+1) \cdots (s+n)}{n! n^s} \\ &= s \left(1 + \frac{s}{1}\right) \left(1 + \frac{s}{2}\right) \cdots \left(1 + \frac{s}{n}\right) e^{-s \log n} \\ &= s \left(1 + \frac{s}{1}\right) e^{-s} \left(1 + \frac{s}{2}\right) e^{-\frac{s}{2}} \cdots \left(1 + \frac{s}{n}\right) e^{-\frac{s}{n}} e^{s(1 + \frac{1}{2} + \cdots + \frac{1}{n} - \log n)} \end{aligned}$$

$1 + \frac{1}{2} + \cdots + \frac{1}{n} - \log n$ は $n \rightarrow \infty$ で Euler 定数 γ に収束する⁴⁸. ゆえに $\prod_{k=1}^n (1 + s/k) e^{-s/k}$ が $n \rightarrow \infty$ で収束することを示せばよい. z の複素正則函数 $(1+z)e^{-z} - 1$ は原点 $z=0$ で2位の零点を持つので、 $(1+z)e^{-z} = 1 + O(z^2)$ ($z \rightarrow 0$) となる. ゆえに $(1+s/k)e^{-s/k} = 1 + O(s^2/k^2)$ ($k \rightarrow \infty$). これより無限積 $\prod_{k=1}^{\infty} (1 + s/k) e^{-s/k}$ が収束することがわかる. まとめ:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{s(s+1) \cdots (s+n)}{n! n^s} = e^{\gamma s} s \prod_{n=1}^{\infty} \left[\left(1 + \frac{s}{n}\right) e^{-s/n} \right]$$

⁴⁸ $1/x$ は単調減少函数なので、 $1 + 1/2 + \cdots + 1/n - \log n \geq \int_1^{n+1} dx/x - \log n = \log(n+1) - \log n \geq 0$ かつ $1/(n+1) \leq \int_n^{n+1} dx/x = \log(n+1) - \log n$ なので、 $1 + 1/2 + \cdots + 1/n - \log n$ は有界かつ単調減少する. ゆえに収束する.

は常に収束する⁴⁹. 右辺の無限積が $1/\Gamma(s)$ に等しいという公式

$$\frac{1}{\Gamma(s)} = e^{\gamma s} \prod_{n=1}^{\infty} \left[\left(1 + \frac{s}{n}\right) e^{-s/n} \right]$$

を **Weierstrass** の公式と呼ぶ. 右辺の無限積は任意の $s \in \mathbb{C}$ に対して収束する.

以上によって収束が示された極限の逆数を $F(s)$ と書くことにする:

$$F(s) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n! n^s}{s(s+1) \cdots (s+n)}.$$

このとき

$$F(s+1) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{ns}{s+1+n} \frac{n! n^s}{s(s+1) \cdots (s+n)} = sF(s), \quad F(1) = \frac{n! n}{(n+1)!} = 1.$$

ゆえに目標である (*) の公式 $f(s) = f(1)F(s)$ ($s > 0$) を示すためには, $0 < s < 1$ のとき $f(s) = f(1)F(s)$ となることを示せば十分である.

次に, $f(s)$ の正值性と対数凸性を用いて, 2以上の整数 n と $0 < s < 1$ について, $f(n+s)$ の大きさを $f(n-1), f(n), f(n+1)$ を用いて上下から評価する不等式

$$\left(\frac{f(n)}{f(n-1)} \right)^s f(n) \leq f(n+s) \leq \left(\frac{f(n+1)}{f(n)} \right)^s f(n) \quad (0 < s < 1) \quad (\#)$$

を示そう. 一般に下に凸な函数 $g(s)$ は $a < b < c$ に対して

$$\frac{g(b) - g(a)}{b - a} \leq \frac{g(c) - g(a)}{c - a} \leq \frac{g(c) - g(b)}{c - b}$$

を満たしている⁵⁰. これの左半分を $g(s) = \log f(s)$, $(a, b, c) = (n, n+s, n+1)$ に適用すると,

$$\frac{\log f(n+s) - \log f(n)}{s} \leq \log f(n) - \log f(n+1).$$

右半分を $(a, b, c) = (n-1, n, n+s)$ に適用すると,

$$\log f(n) - \log f(n-1) \leq \frac{\log f(n+s) - \log f(n)}{s}.$$

以上の2つの不等式を整理し直すと $f(n+s)$ の評価 (#) が得られる.

$f(n+s)$ の評価 (#) に f の函数等式を適用しよう. f の函数等式より

$$\frac{f(n+1)}{f(n)} = n, \quad f(s+n) = (s+n-1) \cdots (s+1) s f(s), \quad f(n) = (n-1)! f(1)$$

などが成立している. (#) の左半分で n を $n+1$ に置き換えると,

$$n^s n! f(1) \leq (n+s)(n-1+s) \cdots s f(s), \quad \therefore \frac{f(0) n! n^s}{s(s+1) \cdots (s+n)} \leq f(s).$$

⁴⁹この極限を $1/\Gamma(s)$ の定義とすることもできる. この方法であれば最初から $1/\Gamma(s)$ が複素平面全体で定義されており, $\Gamma(s)$ の極が $s = 0, -1, -2, \dots$ のみにあることも自明になる.

⁵⁰図を描けば直観的に明らかだろう.

(#) の右半分より,

$$f(s) \leq \frac{f(1)(n-1)!n^s}{s(s+1)\cdots(s+n-1)} = \frac{n+s}{n} \frac{f(1)n!n^s}{s(s+1)\cdots(s+n)}.$$

以上をまとめると

$$\frac{f(1)n!n^s}{s(s+1)\cdots(s+n)} \leq f(s) \leq \frac{n+s}{n} \frac{f(1)n!n^s}{s(s+1)\cdots(s+n)}.$$

これより, 示したかった (*) が得られる.

ガンマ関数が3つの条件(正値性, 函数等式, 対数凸性)を満たしていることを証明しよう. 正値性は定義 $\Gamma(s) = \int_0^\infty e^{-x} x^{s-1} dx$ より明らかであり, 函数等式は部分積分によって容易に証明される. 対数凸性を示すためには $g(s) = \log \Gamma(s)$ とおくとき, $g''(s) \geq 0$ を示せば十分である. より一般に次のように定義される函数 $f(s)$ に対して $g(s) = \log f(s)$ とおくと $g''(s) \geq 0$ となることを示そう:

$$f(s) = \int_a^b e^{s\phi(x)+\psi(x)} dx.$$

ここで $\phi(x), \psi(x)$ は実数値函数であり, s に関する積分記号化の微分が可能だと仮定しておく. $(a, b) = (0, \infty)$, $\phi(x) = \log x$, $\psi(x) = -x - \log x$ のとき $f(s) = \Gamma(s)$ となる⁵¹. このとき, $g(s) = \log f(s)$ とおくと

$$g'' = \frac{d}{ds} \frac{f'}{f} = \frac{ff'' - f'^2}{f^2}.$$

ゆえに $ff'' - f'^2 \leq 0$ を示せばよい. $f(s)$ の定義より,

$$\begin{aligned} f(s)\lambda^2 + 2f'(s)\lambda + f''(s) &= \int_a^b e^{s\phi(x)+\psi(x)} (\lambda^2 + 2\phi(x)\lambda + \phi(x)^2) dx \\ &= \int_a^b e^{s\phi(x)+\psi(x)} (\lambda + \phi(x))^2 dx \geq 0. \end{aligned}$$

ゆえに $ff'' - f'^2 \leq 0$ となる. 特に $\Gamma(s)$ も対数凸である.

これでガンマ関数の Gauss の公式と無限乗積展開も証明されたことになる.

補足. 以上で説明したガンマ関数に関する Gauss の公式の証明はガンマ関数そのものではなく, 正値対数凸でガンマ関数と同じ函数等式を満たす函数に対して証明されたのであった. 積分で定義されたガンマ関数に関する Gauss の公式を以下のようにして直接的に証明することもできる. 函数 $n^s B(s, n+1)$ について,

$$n^s B(s, n+1) = \frac{n^s \Gamma(s) \Gamma(n+1)}{\Gamma(s+n+1)} = \frac{n^s n!}{s(s+1)\cdots(s+n)}$$

でかつ

$$n^s B(s, n+1) = n^s \int_0^1 x^{s-1} (1-x)^n dx = \int_0^n t^{s-1} \left(1 - \frac{t}{n}\right)^n dt$$

⁵¹ $(a, b) = (0, 1)$, $\psi(x) = \log x$, $\phi(x) = t \log(1-x)$ のとき $f(s) = B(s, t)$ となる. $B(s, t)$ も s の函数として対数凸になる. ゆえに $F(s) = \Gamma(s+t)B(s, t)$ も s の函数として対数凸になる. $F(s+1) = sF(s)$, $F(1) = \Gamma(t)$ なので $F(s) = \Gamma(s)\Gamma(t)$ であることがわかる. このようにガンマ関数の特徴付けによってガンマ関数とベータ関数の関係式を証明することもできる.

2つ目の等号で $x = t/n$ とおいた. ゆえに, $n \rightarrow \infty$ のとき,

$$\frac{n^n n!}{s(s+1)\cdots(s+n)} = \int_0^n t^{s-1} \left(1 - \frac{t}{n}\right)^n dt \longrightarrow \int_0^\infty t^{s-1} e^{-t} dt = \Gamma(s).$$

最後のステップを別の方法で証明することもできる. 評価 (#) を $f(s) = \Gamma(s)$ の場合に適用すると, $0 < s < 1$ のとき

$$\Gamma(s+n+1) \sim n^s \Gamma(n+1) \quad (n \rightarrow \infty).$$

ガンマ函数の函数等式より, これは任意の $s > 0$ で成立している. ゆえに

$$\frac{n^n n!}{s(s+1)\cdots(s+n)} = \frac{n^s \Gamma(s) \Gamma(n+1)}{\Gamma(s+n+1)} \longrightarrow \Gamma(s) \quad (n \rightarrow \infty).$$

このように, ガンマ函数の正值性, 対数凸性, 函数等式による特徴付けを經由せずに, 直接的にガンマ函数に関する Gauss の公式を (したがって無限乗積展開も) 得ることは易しい. 以上によって次の公式も証明されたことになる:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} n^s B(s, n+1) = \Gamma(s).$$

まとめ:

$$\Gamma(s) = \lim_{n \rightarrow \infty} n^s B(s, n+1) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^n n!}{s(s+1)\cdots(s+n)} = \frac{1}{e^{\gamma s}} \prod_{n=1}^{\infty} \left[\left(1 + \frac{s}{n}\right) e^{-s/n} \right]^{-1}.$$

ここで γ は Euler 定数である.

8.3 正弦函数の無限乗積展開

ガンマ函数の無限乗積展開の応用として $\sin z$ の無限乗積展開を証明しよう. 積分の順序交換を用いて証明されるガンマ函数とベータ函数の関係と複素解析を用いて証明されるベータ函数と正弦函数の関係より

$$\Gamma(s)\Gamma(1-s) = B(s, 1-s) = \frac{\pi}{\sin(\pi s)}.$$

一方, ガンマ函数の無限乗積展開より,

$$\frac{1}{\Gamma(s)\Gamma(1-s)} = \frac{1}{\Gamma(s)(-s)\Gamma(-s)} = s \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{s^2}{n^2}\right).$$

以上を比較すると,

$$\sin(\pi s) = \pi s \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{s^2}{n^2}\right), \quad \therefore \sin z = z \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{z^2}{\pi^2 n^2}\right).$$

このように, $\sin(\pi s) = \pi/(\Gamma(s)(-s)\Gamma(-s))$ なのでガンマ函数の無限乗積展開⁵²から正弦函数の無限乗積展開が得られるのである.

⁵²直接証明すれば易しい.

正弦関数の無限乗積展開を直接示すためには, $\sin z$ の対数微分 $\cot z$ の部分分数展開

$$\cot z = \frac{1}{z} + \sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{1}{z - n\pi} + \frac{1}{z + n\pi} \right)$$

を複素解析を用いて証明し, 項別に積分すればよい. 詳しくは高木貞治『解析概論』の235頁を見よ.

以下では, 複素解析ではなく, Fourier 級数の理論を使って正弦関数の無限乗積展開を直接に得る方法を紹介しておこう⁵³.

まず x の関数 $\cos(tx)$ の $-\pi \leq x \leq \pi$ での値の Fourier 級数展開を求め, そこから $\cot(\pi t)$ の部分分数展開が得られることを示そう⁵⁴. e^{itx} の Fourier 係数は

$$\begin{aligned} a_n &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} e^{-inx} e^{itx} dx = \frac{1}{2\pi} \left[\frac{e^{-inx} e^{itx}}{i(t-n)} \right]_{x=-\pi}^{x=\pi} \\ &= \frac{(-1)^n (e^{i\pi t} - e^{-i\pi t})}{2\pi i(t-n)} = (-1)^n \frac{\sin(\pi t)}{\pi} \frac{1}{t-n} \end{aligned}$$

なので, e^{itx} の Fourier 級数展開は

$$\begin{aligned} e^{itx} &= \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=-N}^N a_n e^{inx} = \frac{\sin(\pi t)}{\pi} \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=-N}^N \frac{(-1)^n e^{inx}}{t-n} \\ &= \frac{\sin(\pi t)}{\pi} \left[\frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} (-1)^n \left(\frac{e^{inx}}{t-n} + \frac{e^{-inx}}{t+n} \right) \right] \\ &= \frac{\sin(\pi t)}{\pi} \left[\frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} (-1)^n \left(\frac{2t \cos(nx)}{t^2 - n^2} + i \frac{2n \sin(nx)}{t^2 - n^2} \right) \right] \end{aligned}$$

になる. ゆえに $\cos(tx)$ の Fourier 級数展開は

$$\cos(tx) = \frac{\sin(\pi t)}{\pi} \left[\frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} (-1)^n \frac{2t \cos(nx)}{t^2 - n^2} \right]$$

になる. したがって,

$$\pi \cot(tx) = \frac{\pi \cos(\pi t)}{\sin(\pi t)} = \frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} (-1)^n \frac{2t \cos(nx)}{t^2 - n^2}$$

両辺の $x \rightarrow \pi$ での極限を取ることによって,

$$\pi \cot(\pi t) = \frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{2t}{t^2 - n^2} = \frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{1}{t-n} + \frac{1}{t+n} \right)$$

を得る⁵⁵. $\sin(\pi t)$ の対数微分は $\pi \cot(\pi t)$ に等しいので,

$$\frac{d}{dt} \log \frac{\sin(\pi t)}{\pi t} = \sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{1}{t-n} + \frac{1}{t+n} \right) = \sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{-1/n}{1-t/n} + \frac{1/n}{1+t/n} \right).$$

⁵³以下では厳密な議論はしないが, Fourier 級数の収束については第 5.5 節を参照せよ.

⁵⁴ x の偶関数 $\cos(tx)$ の $-\pi \leq x \leq \pi$ での値を周期 2π で \mathbb{R} 全体に拡張して得られる連続周期関数 $f_t(x)$ の Fourier 級数を考える. $\cos(tx)$ の $0 \leq x < 2\pi$ での値を周期 2π で拡張するのではないことに注意せよ.

⁵⁵ $\coth z = -i \cot(-iz)$ より, $\coth(\pi t) = -i\pi \cot(-\pi it) = \frac{1}{t} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{2t}{t^2 + n^2}$.

両辺を $t = 0$ から $t = s$ まで積分すると,

$$\log \frac{\sin(\pi s)}{\pi s} = \sum_{n=1}^{\infty} \left(\log \left(1 - \frac{s}{n} \right) + \log \left(1 + \frac{s}{n} \right) \right) = \log \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{s^2}{n^2} \right)$$

したがって, 次が得られる⁵⁶

$$\sin(\pi s) = \pi s \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{s^2}{n^2} \right).$$

\sin の無限乗積展開とガンマ函数の無限乗積展開の公式を認めて使うことを許せば, $1/(\Gamma(s)\Gamma(1-s))$ と $\sin(\pi s)$ を比較することによって

$$\Gamma(s)\Gamma(1-s) = \frac{\pi}{\sin(\pi s)}$$

を示せる. さらに $\Gamma(p)\Gamma(q) = \Gamma(p+q)B(p,q)$ を 1 変数の積分の置換積分と積分の順序交換のみを用いて容易に証明できることを使えば, 次の公式も得られる:

$$\frac{\pi}{\sin(\pi s)} = B(s, 1-s) = \int_0^1 x^s(1-x)^{1-s} dx = \int_0^{\infty} \frac{t^{s-1} dt}{1+t} = \frac{1}{s} \int_0^{\infty} \frac{du}{1+u^{1/s}}.$$

これらの公式はどれか一つを証明できれば他も芋づる式に得られるようになっている.

8.4 Wallis の公式

次の公式は Wallis の公式と呼ばれている:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{2n}(n!)^2}{(2n)!\sqrt{n}} = \sqrt{\pi}, \quad \text{i.e.} \quad \binom{2n}{n} \sim \frac{2^{2n}}{\sqrt{\pi n}}.$$

Wallis の公式の面白いところは円周率の平方根が整数の比の極限で表わされているところである. Wallis の公式はガンマ函数に関する Gauss の公式に $s = 1/2$ を代入すれば得られる:

$$\begin{aligned} \sqrt{\pi} &= \Gamma(1/2) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^{1/2}n!}{(1/2)(1/2+1)\cdots(1/2+n)} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{n+1}n^{1/2}n!}{1 \cdot 3 \cdots (2n+1)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{n+1}n^{1/2}n!}{1 \cdot 3 \cdots (2n+1)} \frac{2^n n!}{2 \cdot 4 \cdots (2n)} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{2n+1}n^{1/2}(n!)^2}{(2n+1)!} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{2n}(n!)^2}{(2n)!} \frac{2n^{1/2}}{2n+1} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{2n}(n!)^2}{(2n)!\sqrt{n}}. \end{aligned}$$

次の公式も Wallis の公式と呼ばれている:

$$\prod_{n=1}^{\infty} \frac{2n \cdot 2n}{(2n-1)(2n+1)} = \frac{\pi}{2}.$$

⁵⁶ $\sinh z = i \sin(-iz)$ より, $\sinh(\pi s) = \pi s \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 + \frac{s^2}{n^2} \right)$.

この公式は次の公式で $s = 1/2$ とおけば得られる:

$$\sin(\pi s) = \frac{\pi}{\Gamma(s)\Gamma(1-s)} = \pi s \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{s^2}{n^2}\right).$$

実際,

$$1 = \sin\left(\frac{\pi}{2}\right) = \frac{\pi}{2} \prod_{n=1}^{\infty} \left(1 - \frac{1}{(2n)^2}\right) = \frac{\pi}{2} \prod_{n=1}^{\infty} \frac{(2n-1)(2n+1)}{2n \cdot 2n}.$$

8.5 Stirling-Binet の公式 (1)

以下の解説はほぼ E. T. Whittaker and G. N. Watson, A course of modern analysis (1927) からの引き写しである. この本は様々な古典的な公式が大量に載っている非常に楽しい本である.

ガンマ関数の対数微分をディガンマ関数 (digamma 関数) と呼び, $\psi(s)$ と表わす:

$$\psi(s) = \frac{d}{ds} \log \Gamma(s) = \frac{\Gamma'(s)}{\Gamma(s)}.$$

さらにディガンマ関数の導関数 $\psi'(s)$ をトリガンマ関数 (trigamma 関数) と呼ぶ.

ガンマ関数の無限乗積展開 (Weierstrass の公式) より,

$$\log \Gamma(s) = -\gamma s - \log s - \sum_{n=1}^{\infty} \left[\log \left(1 + \frac{s}{n}\right) - \frac{s}{n} \right].$$

ここで γ は Euler 定数である. 両辺を項別微分することによって次を得る:

$$\psi(s) = \frac{d}{ds} \log \Gamma(s) = -\gamma - \frac{1}{s} - \sum_{n=1}^{\infty} \left[\frac{1}{n+s} - \frac{1}{n} \right].$$

さらにもう一度項別微分すると

$$\psi'(s) = \frac{1}{s^2} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{(n+s)^2} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n+s)^2}.$$

このようにして, ガンマ関数の無限乗積展開から, ディガンマ関数とトリガンマ関数の部分分数展開が得られる.

以下の目標はディガンマ関数に関する公式を経由して, $\log \Gamma(s)$ に関する Stirling-Binet の公式を示すことである. 長くて地道な計算になるが, 内容的にはディガンマ関数の部分分数展開からディガンマ関数の積分表示式を得て, それを積分して $\log \Gamma(z)$ の表示を得るだけの単純な計算である.

まず, Euler 定数の積分表示式

$$\gamma = \int_0^{\infty} \left(\frac{e^{-t}}{1-e^{-t}} - \frac{e^{-t}}{t} \right) dt$$

を示そう. Euler 定数の定義に $1/k = \int_0^1 x^{k-1} dx$ と $\log n = \int_1^n du/u$ を代入すると,

$$\begin{aligned}
 \gamma &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\sum_{k=1}^n \frac{1}{k} - \log n \right] = \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\sum_{k=1}^n \int_0^1 x^{k-1} dx - \int_1^n \frac{du}{u} \right] \\
 &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\int_0^1 \frac{1-x^n}{1-x} dx - \int_1^n \frac{du}{u} \right] = \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\int_0^1 \frac{1-(1-y)^n}{y} dy - \int_1^n \frac{du}{u} \right] \\
 &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\int_0^1 \frac{1-(1-u/n)^n}{u} du - \int_1^n \frac{du}{u} \right] \\
 &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\int_0^1 \frac{1-(1-u/n)^n}{u} du - \int_1^n \frac{(1-u/n)^n}{u} du \right] \\
 &= \int_0^1 \frac{1-e^{-u}}{u} du - \int_1^\infty \frac{e^{-u}}{u} du \\
 &= \lim_{\delta \searrow 0} \left[\int_\delta^1 \frac{du}{u} - \int_\delta^\infty \frac{e^{-u}}{u} du \right] = \lim_{\delta \searrow 0} \left[\int_\Delta^1 \frac{du}{u} - \int_\Delta^\delta \frac{du}{u} - \int_\delta^\infty \frac{e^{-u}}{u} du \right] \\
 &= \lim_{\delta \searrow 0} \left[\int_\Delta^1 \frac{du}{u} - \int_\delta^\infty \frac{e^{-u}}{u} du \right] = \lim_{\delta \searrow 0} \left[\int_\delta^\infty \frac{e^{-t}}{1-e^{-t}} dt - \int_\delta^\infty \frac{e^{-t}}{t} dt \right] \\
 &= \lim_{\delta \searrow 0} \int_\delta^\infty \left(\frac{e^{-t}}{1-e^{-t}} - \frac{e^{-t}}{t} \right) dt \\
 &= \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{1-e^{-t}} - \frac{e^{-t}}{t} \right) dt.
 \end{aligned}$$

1つ目の等号は Euler 定数の定義であり, 2つ目の等号で積分の代入を行ない, 3つ目の等号で等比数列の和 $1+x+\dots+x^{n-1} = (1-x^n)/(1-x)$ を使った. さらに4つ目の等号で積分変数の変換 $y=1-x$ を行ない, 5つ目の等号でさらに $y=t/n$ とおき, 6つ目の等号で0から1までの積分と1から ∞ までの積分を分けた. 6つ目の等号の右辺は $n \rightarrow \infty$ の極限が取れる形式になっていることに注意せよ. 9つ目の等号で $0 < \Delta = 1 - e^{-\delta} < \delta$ とおいた. 10個目の等号で $\delta \searrow 0$ のとき $\int_\Delta^\delta du/u = \log(\delta/(1-e^{-\delta})) \rightarrow 0$ となることを使った. 11個目の等号で1つ目の積分で $u=1-e^{-t}$ とおき, 2つ目の積分で $u=t$ とおいた.

次に, Euler 定数の積分表示式に似ているディガンマ関数の積分表示式

$$\psi(s) = \frac{d}{ds} \log \Gamma(s) = \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{t} - \frac{e^{-st}}{1-e^{-t}} \right) dt.$$

を示そう (Gauss によるディガンマ関数の無限積分表示). ディガンマ関数の部分分数展開で, 上で証明した Euler 定数の積分表示とよく使われる公式

$$\frac{1}{c^s} = \frac{1}{\Gamma(s)} \int_0^\infty e^{-ct} t^{s-1} dt \quad (\operatorname{Re} c > 0) \quad (\S)$$

の $s = 1$ の場合を $c = s, s + n, n$ に適用した結果を使うと,

$$\begin{aligned}
 \psi(s) &= \frac{d}{ds} \log \Gamma(s) \\
 &= - \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{1 - e^{-t}} - \frac{e^{-t}}{t} \right) dt - \int_0^\infty e^{-st} dt + \sum_{n=1}^\infty \int_0^\infty (e^{-nt} - e^{-(n+s)t}) dt \\
 &= \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{t} - \frac{e^{-t}}{1 - e^{-t}} \right) dt + \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty \frac{e^{-t} - e^{-nt} - e^{-st} + e^{-(s+n)t}}{1 - e^{-t}} dt \\
 &= \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{t} - \frac{e^{-st}}{1 - e^{-t}} \right) dt - \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty \frac{1 - e^{-st}}{1 - e^{-t}} e^{-nt} dt \\
 &= \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{t} - \frac{e^{-st}}{1 - e^{-t}} \right) dt
 \end{aligned}$$

3つ目の等号で

$$\begin{aligned}
 e^{-t} + e^{-2t} + \dots + e^{-(n-1)t} &= \frac{e^{-t} - e^{-nt}}{1 - e^{-t}}, \\
 e^{-st} + e^{-(s+1)t} + e^{-(s+2)t} + \dots + e^{-(s+n-1)t} &= \frac{e^{-st} - e^{-(s+n)t}}{1 - e^{-t}}
 \end{aligned}$$

を使った. これでディガンマ函数の積分表示式が証明された.

以下の目標はディガンマ函数に関する公式を積分して $\log \Gamma(z)$ に関する公式を得ることである.

ここで公式

$$\int_0^\infty \frac{e^{-t} - e^{-zt}}{t} dt = \log z \quad (*)$$

を示しておこう. 左辺を $f(z)$ と書くと, $f(1) = 0$ であつ, $f'(z) = \int_0^\infty e^{-zt} dt = 1/z$ なので $f(z) = \log z$ となる.

上で証明したディガンマ函数の積分表示式で $s = z + 1$ とおいて, 被積分函数の2つ目の項の分子分母に e^t をかけると:

$$\psi(z + 1) = \frac{d}{dz} \log \Gamma(z + 1) = \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t}}{t} - \frac{e^{-zt}}{e^t - 1} \right) dt.$$

これにすぐ上の段落で証明した公式を適用すると,

$$\psi(z + 1) = \log z + \int_0^\infty \left(\frac{e^{-zt}}{t} - \frac{e^{-zt}}{e^t - 1} \right) dt = \log z - \int_0^\infty \left(-\frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) e^{-zt} dt.$$

一時的に $f(t) = 1/(e^t - 1)$ とおくと $f(-t) = -f(t) - 1$ より $1/2 + f(t)$ は奇函数になる. さらに $1/2 - 1/t + f(t)$ は $t = 0$ で正則になり,

$$\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} = \frac{t}{12} - \frac{t^3}{720} + \frac{t^5}{30240} + O(t^7) \quad (*)$$

となることもわかる. 左辺の函数の $1/t$ 倍は $0 < t < \infty$ で有界である. 上の $\psi(z + 1)$ の表示の積分の括弧の中がこれになるようにするために,

$$\int_0^\infty \frac{1}{2} e^{-zt} dt = \frac{1}{2z}$$

を使うと

$$\psi(z+1) = \frac{d \log \Gamma(z+1)}{dz} = \log z + \frac{1}{2z} - \int_0^\infty \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) e^{-zt} dt.$$

$\log \Gamma(2) = \log 1 = 0$ なので, この式を 1 から z まで積分すると,

$$\log \Gamma(z+1) = z \log z - z + 1 + \frac{1}{2} \log z + \int_0^\infty \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) \frac{e^{-zt} - e^{-t}}{t} dt.$$

$\log \Gamma(z+1) = \log z + \log \Gamma(z)$ より,

$$\log \Gamma(z) = z \log z - z + 1 - \frac{1}{2} \log z + \int_0^\infty \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) \frac{e^{-zt} - e^{-t}}{t} dt.$$

右辺の積分を評価するために

$$I(z) = \int_0^\infty \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) e^{-zt} \frac{dt}{t}$$

とおく. $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$ より,

$$\log \sqrt{\pi} = \frac{1}{2} + I\left(\frac{1}{2}\right) - I(1).$$

一方, $I(1)$ の定義式で t を $t/2$ で置き換えると,

$$I(1) = \int_0^\infty \left(\frac{1}{2} - \frac{2}{t} + \frac{1}{e^{t/2} - 1} \right) e^{-t/2} \frac{dt}{t}$$

なので

$$I\left(\frac{1}{2}\right) - I(1) = \int_0^\infty \left(\frac{1}{t} - \frac{e^{t/2}}{e^t - 1} \right) e^{-t/2} \frac{dt}{t} = \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t/2}}{t} - \frac{1}{e^t - 1} \right) \frac{dt}{t}$$

であるから, 今度は $I(1)$ の定義式の方を使うと,

$$\begin{aligned} I\left(\frac{1}{2}\right) &= \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t/2}}{t} - \frac{1}{e^t - 1} + \frac{e^{-t}}{2} - \frac{e^{-t}}{t} + \frac{e^{-t}}{e^t - 1} \right) \frac{dt}{t} \\ &= \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t/2} - e^{-t}}{t} - \frac{e^{-t}}{2} \right) \frac{dt}{t} = \int_0^\infty \left(\frac{e^{-t/2} - e^{-t}}{t^2} - \frac{e^{-t}}{2t} \right) dt. \end{aligned}$$

ここで

$$\begin{aligned} -\frac{d}{dt} \frac{e^{-t/2} - e^{-t}}{t} &= \frac{e^{-t/2} - e^{-t}}{t^2} + \frac{e^{-t/2}/2 - e^{-t}}{t}, \\ -\frac{e^{-t/2}/2 - e^{-t}}{t} - \frac{e^{-t}}{2t} &= -\frac{1}{2} \frac{e^{-t/2} - e^{-t}}{t} \end{aligned}$$

に注意すれば $I(1/2)$ の計算は (*) に帰着できることがわかる:

$$I\left(\frac{1}{2}\right) = -\left[\frac{e^{-t/2} - e^{-t}}{t} \right]_{t=0}^{t=\infty} + \frac{1}{2} \int_0^\infty \frac{e^{-t} - e^{-t/2}}{t} dt = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \log \frac{1}{2} = \frac{1}{2} - \log \sqrt{2}.$$

したがって,

$$-I(1) = -\frac{1}{2} - I\left(\frac{1}{2}\right) + \log \sqrt{\pi}. = -1 + \log \sqrt{2\pi}.$$

以上をまとめると,

$$\log \Gamma(z) = z \log z - z + 1 - \frac{1}{2} \log z + I(z) - I(1) = z \log z - z + \log \sqrt{\frac{2\pi}{z}} + I(z).$$

$\log \Gamma(z+1) = \log z + \log \Gamma(z)$ より,

$$\log \Gamma(z+1) = z \log z - z + \log \sqrt{2\pi z} + I(z).$$

$I(z)$ の定義式を再掲すると

$$I(z) = \int_0^{\infty} \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) e^{-zt} \frac{dt}{t}.$$

この積分の被積分函数の括弧の内側の $1/t$ 倍は $0 < t < \infty$ で有界である. ゆえにある正の実数 M が存在して $\operatorname{Re} z > 0$ において $I(z)$ は上から次のように評価される:

$$|I(z)| \leq M \int_0^{\infty} e^{-(\operatorname{Re} z)t} dt = \frac{M}{\operatorname{Re} z}.$$

これは $z > 0$ に対して,

$$\log \Gamma(z+1) = z \log z - z + \log \sqrt{2\pi z} + O\left(\frac{1}{z}\right) \quad (z \rightarrow \infty).$$

これで Stirling の公式

$$\Gamma(z+1) = z^z e^{-z} \sqrt{2\pi z} (1 + O(1/z)) \quad (z \rightarrow \infty)$$

が再証明された. より精密には (#) と (\$) より,

$$\begin{aligned} I(z) &= \int_0^{\infty} e^{-zt} \left(\frac{1}{12} - \frac{t^2}{720} + \frac{t^4}{30240} + O(t^6) \right) dt \\ &= \frac{\Gamma(1)}{12z} - \frac{\Gamma(3)}{720z^3} + \frac{\Gamma(5)}{30240z^5} + O\left(\frac{1}{z^7}\right) \\ &= \frac{1}{12z} - \frac{1}{360z^3} + \frac{1}{1260z^5} + O\left(\frac{1}{z^7}\right) \quad (z \rightarrow \infty). \end{aligned}$$

すなわち

$$\Gamma(z+1) = z^z e^{-z} \sqrt{2\pi z} \exp\left(\frac{1}{12z} - \frac{1}{360z^3} + \frac{1}{1260z^5} + O\left(\frac{1}{z^7}\right)\right) \quad (z \rightarrow \infty).$$

特に

$$\Gamma(z+1) = z^z e^{-z} \sqrt{2\pi z} \left(1 + \frac{1}{12z} + O\left(\frac{1}{z^2}\right)\right) \quad (z \rightarrow \infty)$$

と第1補正項 $1/(12n)$ も得られた.

8.6 Stirling-Binet の公式 (2)

前節の結果は以下のようにまとめられる:

$$\begin{aligned}\log \Gamma(z+1) &= z \log z - z + \log \sqrt{2\pi z} + I(z), \\ I(z) &= \int_0^\infty \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} \right) e^{-zt} \frac{dt}{t}, \\ \frac{1}{2} - \frac{1}{t} + \frac{1}{e^t - 1} &= \frac{t}{12} - \frac{t^3}{720} + \frac{t^5}{30240} + O(t^7).\end{aligned}$$

この公式は E. T. Whittaker and G. N. Watson, A course of modern analysis (1927) の 12・31 節で “Binet’s first expression for $\log \Gamma(z)$ in terms of an infinite integral” と呼ばれている。以下では 12・32 節に書いてある “Binet’s second expression” を紹介しよう。すなわち,

$$I(z) = 2 \int_0^\infty \frac{\arctan(t/z)}{e^{2\pi t} - 1} dt$$

という公式の証明を目指そう。

書きかけ

9 付録: 様々な確率分布について

9.1 正規分布

次の確率密度関数で定義される確率分布を平均 μ , 分散 σ の正規分布と呼ぶ:

$$f_{\mu,\sigma}(x) dx = \frac{e^{-(x-\mu)^2/(2\sigma^2)}}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} dx.$$

平均 0, 分散 1 の正規分布を標準正規分布と呼ぶ。

再生性 独立な確率変数 X, Y がそれぞれ平均 μ_X, μ_Y , 分散 σ_X^2, σ_Y^2 の正規分布にしたがうとき, $X + Y$ は平均 $\mu_X + \mu_Y$, 分散 $\sigma_X^2 + \sigma_Y^2$ の正規分布にしたがう。

9.2 ガンマ分布とカイ 2 乗分布

次の確率密度関数で定義される確率分布を shape $\alpha > 0$, scale $\tau > 0$ のガンマ分布と呼ぶ:

$$f_{\alpha,\tau}(x) dx = \frac{e^{-x/\tau} x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)\tau^\alpha} dx = \frac{e^{-x/\tau} (x/\tau)^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \frac{dx}{x} \quad (x > 0).$$

平均は $x = \alpha\tau$, 分散は $\alpha\tau^2$ であり, $\alpha \geq 0$ のとき最頻値は $x = (\alpha - 1)\tau$ になる。

特性函数 ガンマ分布の特性函数は次の形になる:

$$\varphi_{\tau,\alpha}(t) = \frac{1}{\tau^\alpha \Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{itx} e^{-x/\tau} x^{\alpha-1} dx = (1 - i\tau t)^{-\alpha}.$$

証明するためには $\varphi'_{\tau,\alpha}(t) = i\alpha\tau(1 - i\tau t)^{-1}\varphi_{\tau,\alpha}(t)$ を示せば十分である. そのことは以下のようにして示される:

$$\begin{aligned} \tau^\alpha \Gamma(\alpha) \varphi'_{\tau,\alpha}(t) &= \int_0^\infty i e^{itx} e^{-x/\tau} x^\alpha dx = \frac{i}{it - \tau^{-1}} \int_0^\infty \frac{\partial}{\partial x} (e^{itx} e^{-x/\tau}) x^\alpha dx \\ &= \frac{-i\tau}{1 - i\tau t} \int_0^\infty \frac{\partial}{\partial x} (e^{itx} e^{-x/\tau}) x^\alpha dx = \frac{i\tau}{1 - i\tau t} \int_0^\infty e^{itx} e^{-x/\tau} \frac{\partial}{\partial x} x^\alpha dx \\ &= \frac{i\alpha\tau}{1 - i\tau t} \int_0^\infty e^{itx} e^{-x/\tau} x^{\alpha-1} dx = \frac{i\alpha\tau}{1 - i\tau t} \tau^\alpha \Gamma(\alpha) \varphi_{\tau,\alpha}(t). \end{aligned}$$

1つめの等号で積分記号化での微分を行い, 4つめの等号で部分積分を使った.

特性函数の形から次の再生性がただちに導かれる.

再生性 独立な確率変数 X, Y がそれぞれ shape α_X, α_Y , scale τ, τ のガンマ分布にしたがうとき, $X + Y$ は shape $\alpha_X + \alpha_Y$, scale τ のガンマ分布にしたがう.

カイ 2 乗分布 カイ 2 乗分布 (χ^2 分布) はガンマ分布の特別な場合である. すなわち, shape $n/2$, scale 2 のガンマ分布を自由度 n のカイ 2 乗分布 (χ^2 分布) と呼ぶ:

$$f_{2,n/2}(x) dx = \frac{e^{-x/2} x^{n/2-1}}{2^{n/2} \Gamma(n/2)} dx = \frac{e^{-x/2} (x/2)^{n/2} dx}{\Gamma(n/2) x}.$$

カイ 2 乗分布は自由度 n について再生性を持つ.

定理 9.1 (標準正規分布からカイ 2 乗分布が得られること). 確率変数 X_1, X_2, \dots は独立同分布の確率変数列であり, 各々は標準正規分布にしたがうと仮定する. このとき $Y = X_1^2 + \dots + X_n^2$ は自由度 n のカイ 2 乗分布にしたがう.

証明. 次を示せば十分である:

$$E[f(Y)] = \text{const.} \int_0^\infty f(y) e^{-y/2} y^{n/2-1} dy.$$

これを示そう.

$$\begin{aligned} E[f(Y)] &= E[f(X_1^2 + \dots + X_n^2)] \\ &= \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} \int \dots \int_{\mathbb{R}^n} f(x_1^2 + \dots + x_n^2) e^{-(x_1^2 + \dots + x_n^2)/2} dx_1 \dots dx_n \\ &= \frac{A_{n-1}}{(2\pi)^{n/2}} \int_0^\infty f(r^2) e^{-r^2/2} r^{n-1} dr \\ &= \frac{A_{n-1}}{2(2\pi)^{n/2}} \int_0^\infty f(y) e^{-y/2} y^{(n-1)/2} y^{-1/2} dy \\ &= \frac{A_{n-1}}{2(2\pi)^{n/2}} \int_0^\infty f(y) e^{-y/2} y^{n/2-1} dy. \end{aligned}$$

3つめの等号で $r = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$ とおき, \mathbb{R}^n における微小体積要素が $n-1$ 次元単位球面上の微小面積と $r^{n-1} dr$ の積になることを使い, $n-1$ 次元単位球面の面積を A_{n-1} と書いた. 4つめの等号で $r = y^{1/2}$, $dr = (1/2)y^{-1/2} dy$ とおいた. \square

注意 9.2. 以上の計算によって, $n - 1$ 次元単位球面の面積 A_{n-1} に関して,

$$A_{n-1} = \frac{2\pi^{n/2}}{\Gamma(n/2)}$$

が成立することも示されたことになる. これは第 9.9 節での計算結果と一致している. \square

9.3 多項分布と Pearson のカイ 2 乗統計量と多次元正規分布

$K = (K_1, \dots, K_r)$ は多項分布に従う離散型ベクトル値確率変数であるとする. すなわち, $p_i > 0$, $\sum_{i=1}^r p_i = 1$ であるとし, 実数 k_1, \dots, k_r に対して, $K = (k_1, \dots, k_r)$ となる確率は, k_i がすべて非負の整数で $\sum_{i=1}^r k_i = n$ のとき

$$P(K = (k_1, \dots, k_r)) = \frac{n!}{k_1! \cdots k_r!} p_1^{k_1} \cdots p_r^{k_r}$$

であり, それ以外のとき 0 であるとする.

例 9.3 (サイコロ). 1 から 6 までの目が同じ確率で出るサイコロを n 回ふったときに i の目が出た回数を K_i と表わすと, $K = (K_1, \dots, K_6)$ は $r = 6$, $p_i = 1/6$ の多項分布にしたがう. 一般の多項分布も同様に理解できる⁵⁷. \square

確率の総和が 1 になることは多項定理

$$\sum_{k_1 + \cdots + k_r = m} \frac{m!}{k_1! \cdots k_r!} x_1^{k_1} \cdots x_r^{k_r} = (x_1 + \cdots + x_r)^m$$

を使えば確認できる. 多項定理は二項定理と同様の考え方で証明される. もしくは二項定理を用いた m に関する帰納法で証明される.

K_i の平均は $\mu_i = np_i$ になる:

$$\mu_i = E[K_i] = \sum_{k_1 + \cdots + k_r = n} \frac{n!}{k_1! \cdots k_r!} p_1^{k_1} \cdots p_r^{k_r} k_i = np_i (p_1 + \cdots + p_r)^{n-1} = np_i.$$

3 つ目の等号で多項定理を使った.

K_i の分散は $\sigma_i^2 = np_i(1 - p_i)$ になる:

$$\begin{aligned} E[K_i(K_i - 1)] &= \sum_{k_1 + \cdots + k_r = n} \frac{n!}{k_1! \cdots k_r!} p_1^{k_1} \cdots p_r^{k_r} k_i(k_i - 1) \\ &= n(n-1)p_i^2 (p_1 + \cdots + p_r)^{n-2} = n(n-1)p_i^2, \\ \sigma_i^2 &= E[K_i^2] - \mu_i^2 = E[K_i(K_i - 1)] + \mu_i - \mu_i^2 \\ &= n(n-1)p_i^2 + np_i - n^2p_i^2 = np_i(1 - p_i). \end{aligned}$$

2 つ目の等号で多項定理を使った.

⁵⁷ 確率変数の話はサイコロをふる話だと思っていると理解し易いと思う. 確率変数はプログラミングにおける「乱数」のことだともよい. 様々な分布を持つ確率変数を考えることは様々な「乱数」を考えることと同じだともよい.

$i \neq j$ のとき K_i と K_j の共分散は $\sigma_{ij} = \sigma_{ji} = -np_i p_j$ になる:

$$\begin{aligned}\sigma_{ij} &= E[K_i K_j] - \mu_i \mu_j = \sum_{k_1 + \dots + k_r = n} \frac{n!}{k_1! \dots k_r!} p_1^{k_1} \dots p_r^{k_r} k_i k_j - \mu_i \mu_j \\ &= n(n-1)p_i p_j - n^2 p_i p_j = -np_i p_j.\end{aligned}$$

3つ目の等号で多項定理を使った.

したがってベクトル値確率変数 $X = (X_1, \dots, X_r)$ を

$$X_i = \frac{K_i - np_i}{\sqrt{np_i}}$$

と定めると, X_i の平均は 0 になり, 分散は

$$p_{ii} = \frac{np_i(1-p_i)}{np_i} = 1 - p_i = 1 - \sqrt{p_i} \sqrt{p_i}$$

になり, $i \neq j$ のとき X_i と X_j の共分散は

$$p_{ij} = p_{ji} = \frac{-np_i p_j}{n\sqrt{p_i} \sqrt{p_j}} = -\sqrt{p_i} \sqrt{p_j}$$

になる. すなわち $X = (X_1, \dots, X_r)$ の分散共分散行列 $P = [p_{ij}]$ は

$$P = E + aa^T, \quad a = \begin{bmatrix} \sqrt{p_1} \\ \vdots \\ \sqrt{p_r} \end{bmatrix}$$

の形になる. ここで E は単位行列であり, a^T は列ベクトル a の転置である. $\sum_{i=1}^r p_i = 1$ より, a は単位ベクトルになる. 列ベクトル $v \in \mathbb{R}^r$ に対して,

$$Pv = v - \langle a, v \rangle a$$

は v の a の直交補空間への直交射影になる ($r = 3$ の場合の図を描いてみよ). ここで Euclid 内積を $\langle \cdot, \cdot \rangle$ と書いた. P が単位ベクトル a の直交補空間への直交射影を表現する行列であることから, $P^2 = P$ となり, P のランクが $r - 1$ になることがわかる⁵⁸.

定義 9.4 (Pearson のカイ 2 乗統計量). 多項分布にしたがう確率変数 $K = (K_1, \dots, K_r)$ から定まる次の確率変数を **Pearson のカイ 2 乗統計量** と呼ぶ:

$$Y = \sum_{i=1}^r X_i^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(K_i - np_i)^2}{np_i}$$

これとカイ 2 乗分布は異なる. しかし次の定理が成立している. □

定理 9.5. Pearson のカイ 2 乗統計量は $n \rightarrow \infty$ で自由度 $r - 1$ のカイ 2 乗分布にしたがう確率変数に (弱) 収束する⁵⁹.

⁵⁸この結果は Pearson のカイ 2 乗統計量が $n \rightarrow \infty$ でカイ 2 乗分布にしたがう確率変数に (弱) 収束することを示すためにキーになる.

⁵⁹この結果はよく使われている Pearson のカイ 2 乗検定の基礎になっている. このノートにこの節を追加しようと思った動機は, 入門的な統計学の教科書には「 n が大きくなると, どうして Pearson のカイ 2 乗統計量をカイ 2 乗分布で近似してよいのか」に関する説明がないように見えたからである.

証明. 多次元版の中心極限定理⁶⁰より, $X = (X_1, \dots, X_r)$ は平均 0, 分散共分散行列が P の多次元正規分布に (弱) 収束する. したがって, $X = (X_1, \dots, X_r)$ が平均 0, 分散共分散行列 P を持つ多次元正規分布にしたがうとき,

$$Y = \sum_{i=1}^r X_i^2$$

が自由度 $r - 1$ のカイ 2 乗分布にしたがうことを示せばよい. そのことを示すためには次の一般的な補題を示せば十分である. \square

補題 9.6. ベクトル値確率変数 $X = (X_1, \dots, X_r)$ が平均 0, 分散共分散行列 P を持つ多次元正規分布にしたがうとき, $P^2 = P$ かつ P のランクが s ならば, $Y = \sum_{i=1}^r X_i^2$ は自由度 s のカイ 2 乗分布にしたがう.

証明. 一般に分散共分散行列 P は実対称行列になる. $P^2 = P$ ならば P の固有値は 0 と 1 になり, 固有値 1 の重複度と P のランクは一致する. ゆえにある直交行列 U が存在して,

$$U^T P U = U^{-1} P U = \underbrace{\text{diag}(1, \dots, 1, 0, \dots, 0)}_s.$$

P, U の (i, j) 成分をそれぞれ p_{ij}, u_{ij} と書き,

$$Z_i = \sum_{j=1}^r u_{ji} X_j$$

とおく. このとき, $X = (X_1, \dots, X_r)$ から $Z = (Z_1, \dots, Z_r)$ への変換は直交変換なので

$$Y = \sum_{i=1}^r X_i^2 = \sum_{i=1}^r Z_i^2$$

が成立し, 直交行列 U の取り方より,

$$E[Z_i Z_l] = \sum_{j,k=1}^r u_{ji} E[X_j X_k] u_{kl} = \sum_{j,k=1}^r u_{ji} p_{jk} u_{kl} = \begin{cases} 1 & (1 \leq i = l \leq s), \\ 0 & (\text{その他の場合}). \end{cases}$$

後者の公式より, Z_1, \dots, Z_s は独立同分布で各々が標準正規分布にしたがい, Z_{s+1}, \dots, Z_r は 0 に台を持つデルタ分布にしたがうこと (確率 1 で $Z_{s+1} = \dots = Z_r = 0$ となること) がわかる. ゆえに定理 9.1 より

$$\sum_{i=1}^r Z_i^2 = Z_1^2 + \dots + Z_s^2 \quad (\text{almost sure})$$

は自由度 s のカイ 2 乗分布にしたがう. これで示すべきことが示された. \square

⁶⁰多次元版中心極限定理も 1 次元版中心極限定理と同様の方法で証明される. すなわち特性関数の $n \rightarrow \infty$ が正規分布の特性関数に収束することを示せばよい.

注意 9.7 (多次元正規分布). 非負の固有値を持つ r 次の実対称行列 A に対して, \mathbb{R}^r 値の確率変数 $X = (X_1, \dots, X_r)$ が平均 0, 分散共分散行列 A の多次元正規分布にしたがうとは, その特性関数が次の形になることであると定義できる:

$$E[e^{i\langle t, X \rangle}] = \exp\left(-\frac{1}{2}\langle t, At \rangle\right) \quad (t \in \mathbb{R}^r). \quad (*)$$

ここで $\langle \cdot, \cdot \rangle$ は \mathbb{R}^r の標準 Euclid 内積である. このスタイルであれば分散共分散行列 A が可逆でなくても多次元正規分布が定義される.

最も極端な場合として $A = 0$ のとき X は $(0, \dots, 0)$ に台を持つデルタ分布にしたがう.

$\sigma_1 > 0, \dots, \sigma_s > 0, A = \text{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_s^2, 0, \dots, 0)$ のとき, X_1, \dots, X_r は独立であり, $i = 1, \dots, s$ に対する X_i は平均 0, 分散 σ_i^2 の正規分布にしたがい, $i = s + 1, \dots, r$ に対する X_i は 0 に台を持つデルタ分布にしたがう.

一般の場合は直交変換によってそのような場合に帰着する. 特に任意の非負実対称行列 A を分散共分散行列に持つ多次元正規分布が存在することがわかる.

A が可逆ならば, \mathbb{R}^r 上の有界連続関数 $f(x)$ について,

$$E[f(X)] = \frac{1}{\sqrt{\det(2\pi A)}} \int_{\mathbb{R}^r} f(x) \exp\left(-\frac{1}{2}\langle x, A^{-1}x \rangle\right) dx$$

となる. ここで dx は \mathbb{R}^r 上の Lebesgue 測度である. このとき (*) が成立することは A を直交行列で対角化することによって示される. \square

9.4 第二種ベータ分布と t 分布

次の確率密度関数で定義される確率分布をパラメーター $\alpha, \beta > 0$ を持つ第二種ベータ分布 (Beta distribution of the second kind もしくは Beta prime distribution) と呼ぶ:

$$\tilde{f}_{\alpha, \beta}(x) dx = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{x^{\alpha-1}}{(1+x)^{\alpha+\beta}} dx \quad (x > 0).$$

$\beta > 1$ ならば平均は $\alpha/(\beta-1)$ になり, $\beta > 2$ ならば分散は $(\alpha(\alpha+\beta-1))/((\beta-2)(\beta-1)^2)$ になる.

第2種ベータ分布の確率密度関数に $x = t^2/\gamma$ ($\gamma > 0$) を代入して, 確率分布を $-\infty < t < \infty$ に拡張すると, 確率密度関数は次の形になる:

$$\tilde{f}_{\alpha, \beta}\left(\frac{t^2}{\gamma}\right) \frac{t}{\gamma} dt = \frac{1}{\gamma^\alpha B(\alpha, \beta)} \frac{t^{2\alpha-1}}{(1+t^2/\gamma)^{\alpha+\beta}} dt$$

$n > 0$ に対して, $\alpha = 1/2, \beta = n/2, \gamma = n$ のとき, この確率密度関数で定義される確率分布を自由度 n の t 分布と呼ぶ. すなわち, 自由度 n の t 分布とは次の確率密度関数で定義される確率分布のことである:

$$\tilde{g}_n(t) dt = c_n \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-(n+1)/2} dt.$$

ここで

$$c_n = \frac{1}{n^{1/2} B(1/2, n/2)} = \frac{\Gamma((n+1)/2)}{\sqrt{n\pi} \Gamma(n/2)}.$$

自由度 n の t 分布の平均と分散をそれぞれ μ_n, σ_n^2 と書くと、

$$\mu_n = 0 \quad (n > 1), \quad \sigma_n^2 = \frac{n}{n-2} \quad (n > 2).$$

になる。自由度無限大の極限で t 分布は標準正規分布に収束する。自由度 1 の t 分布は **Cauchy** 分布とも呼ばれており、平均も有限の分散も持たない確率分布の典型例になっている。自由度 2 の t 分布は平均 0 を持つが、分散は無限大になる。

定理 9.8 (標準正規分布とカイ 2 乗分布から t 分布が得られること). Z, Y は独立な確率変数であり、 Z は標準正規分布にしたがい、 Y は自由度 n のカイ 2 乗分布にしたがうと仮定する。このとき

$$T = \frac{Z}{\sqrt{Y/n}}$$

は自由度 n の t 分布にしたがう。

証明. 次を示せば十分である:

$$E[f(T)] = \text{const.} \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-(n+1)/2} dt.$$

これを示そう。 $a_n = 1/(\sqrt{2\pi} 2^{n/2} \Gamma(n/2))$ とおくと、

$$\begin{aligned} E[f(T)] &= E\left[f\left(\frac{Z}{\sqrt{Y/n}}\right)\right] = a_n \int_0^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} f\left(\frac{z}{\sqrt{y/n}}\right) e^{-z^2/2} e^{-y/2} y^{n/2-1} dz\right) dy \\ &= a_n \int_0^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} f\left(\frac{z}{\sqrt{y/n}}\right) e^{-(y+z^2)/2} y^{n/2-1} dz\right) dy \\ &= \frac{a_n}{\sqrt{n}} \int_0^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-(1+t^2/n)y/2} y^{(n+1)/2-1} dt\right) dy \\ &= \frac{a_n}{\sqrt{n}} \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \left(\int_0^{\infty} e^{-(1+t^2/n)y/2} y^{(n+1)/2-1} dy\right) dt \\ &= \frac{2^{(n+1)/2} \Gamma((n+1)/2) a_n}{\sqrt{n}} \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-(n+1)/2} dt. \end{aligned}$$

ここで、2つめの等号は標準正規分布とカイ 2 乗分布の定義から得られる。4つめの等号では $z = t\sqrt{y/n}$ とおいた ($z^2 = yt^2/n, dz = y^{1/2} dt/\sqrt{n}$)。6つめの等号で次の公式を使った:

$$\int_0^{\infty} e^{-\alpha y} y^{s-1} dy = \int_0^{\infty} e^{-x} \left(\frac{x}{\alpha}\right)^{s-1} \frac{dx}{\alpha} = \alpha^{-s} \Gamma(s) \quad (\alpha, s > 0).$$

証明のためには必要な計算であるが、さらに、

$$\frac{2^{(n+1)/2} \Gamma((n+1)/2) a_n}{\sqrt{n}} = \frac{2^{(n+1)/2} \Gamma((n+1)/2)}{\sqrt{n} \sqrt{2\pi} 2^{n/2} \Gamma(n/2)} = \frac{\Gamma((n+1)/2)}{\sqrt{n\pi} \Gamma(n/2)} = c_n.$$

これで確認すべきことがすべて確認された。 □

定理 9.9 (正規分布から t 分布が得られること). X_1, X_2, \dots が独立同分布な確率変数列であり, 各々が平均 μ , 分散 σ^2 の正規分布にしたがうとき,

$$M_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k, \quad U_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - M_n)^2, \quad T_n = \frac{M_n - \mu}{U_n/\sqrt{n}} \quad (*)$$

とおくと, M_n と U_n は独立になり, M_n は平均 μ , 分散 σ^2/n の正規分布にしたがう, $(n-1)U_n^2/\sigma^2$ は自由度 $n-1$ のカイ 2 乗分布にしたがう, T_n は自由度 $n-1$ の t 分布にしたがう. ($U_n \geq 0$ と仮定した.) \square

注意 9.10 (T_n の出处). 上の定理の設定のもとで, $E[M_n] = \mu$, $E[U_n^2] = \sigma^2$ となる. μ , σ^2 はそれぞれ母集団平均 (population mean), 母集団分散 (population variant) と呼ばれ, M_n , U_n^2 はそれぞれ標本平均 (sample mean), 不偏分散 (unbiased variant) と呼ばれている. 正規分布の再生性より, M_n は平均 μ , 分散 σ^2/n の正規分布にしたがう. ゆえに

$$T_n = \frac{M_n - \mu}{U_n/\sqrt{n}}$$

に類似の確率変数

$$Z_n = \frac{M_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

は標準正規分布にしたがう. 上で述べたことは, Z_n の分母の母集団標準偏差 σ を経験的に得られた不偏標準偏差 U_n で置き換えると, 標準正規分布ではなく, 自由度 $n-1$ の t 分布にしたがうようになるということである.

母集団分散 σ^2 がわかっている場合には標準正規分布になる Z_n を使えるが, そうでない場合には Z_n を使えない. そこで母集団の分散 σ^2 の代わりに経験的に得られた不偏分散 U_n^2 を代用すると, 確率分布は正規分布よりも裾野が太い t 分布になってしまうのである. \square

注意 9.11 (自由度の大きな t 分布が標準正規分布で近似されること). $n \rightarrow \infty$ で

$$\left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-(n+1)/2} = \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-1/2} \left(1 - \frac{t^2}{n} + O\left(\frac{1}{n^2}\right)\right)^{n/2} \rightarrow e^{-t^2/2}$$

となるので, 自由度無限大の極限で t 分布の確率密度関数は標準正規分布の確率密度関数に収束する. 自由度が大きな t 分布は標準正規分布で近似される. \square

定理 9.9 の証明. 必要ならば X_k を $X_k - \mu$ で置き換えることによって, $\mu = 0$ であると仮定できる. 以下では $\mu = 0$ の場合のみを扱う.

まず, X_1, X_2, \dots は独立同分布な確率変数列であり, 各々が平均 0 と有限の分散 σ^2 を持つと仮定し, 正規分布であると仮定せずにどの程度のことを言えるかを調べよう. (*) のように M_n, U_n を定める. ($U_n \geq 0$ としておく.)

$Y_n = \sqrt{n} M_n = (X_1 + \dots + X_n)/\sqrt{n}$ とおく. 正規直交座標系 (X_1, \dots, X_n) を Y_n を含む別の正規直交座標系 (Y_1, \dots, Y_n) に座標変換できる⁶¹. このとき多項式の計算として

$$\sum_{k=1}^n X_k^2 = \sum_{k=1}^n Y_k^2$$

⁶¹ Y_n に対応する単位ベクトル $(1, 1, \dots, 1)/\sqrt{n}$ を含む正規直交系を作り, その正規直交系に対応する座標系を取ればよい. (Y_1, \dots, Y_{n-1}) は Y_n に対応する単位ベクトルの直交補空間上の正規直交座標系になる. Y_k の具体的な取り方の例については第 9.5 節を参照せよ.

が成立している⁶²ので,

$$\begin{aligned}\sum_{k=1}^n (X_k - M_n)^2 &= \sum_{k=1}^n (X_k^2 - 2M_n X_k + M_n^2) = \sum_{k=1}^n X_k^2 - 2M_n \sum_{k=1}^n X_k + nM_n^2 \\ &= \sum_{k=1}^n X_k^2 - nM_n^2 = \sum_{k=1}^n Y_k^2 - Y_n^2 = \sum_{k=1}^{n-1} Y_k^2.\end{aligned}$$

さらに, 座標変換の仕方より $E[Y_k^2] = \sigma^2$ となるので,

$$E\left[\sum_{k=1}^n (X_k - M_n)^2\right] = E\left[\sum_{k=1}^{n-1} Y_k^2\right] = (n-1)\sigma^2$$

となることもわかる⁶³. これより $E[U_n^2] = \sigma^2$ となることもわかる. 以上の結果は X_k が正規分布でなくても成立している.

以下では, X_k たちが平均 0, 分散 σ^2 の正規分布にしたがうと仮定しよう.

このとき正規分布の確率密度関数の形より, Y_k たちも独立同分布になり, 各々が平均 0, 分散 σ^2 の正規分布にしたがう. ゆえに

$$U_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - M_n)^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^{n-1} Y_k^2, \quad M_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k = \frac{1}{\sqrt{n}} Y_n$$

は独立になり, 定理 9.1 より,

$$\frac{n-1}{\sigma^2} U_n^2 = \sum_{k=1}^{n-1} Y_k^2$$

は自由度 $n-1$ のカイ 2 乗分布になる. したがって定理 9.8 より

$$\frac{\frac{M_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{(n-1)U_n^2/\sigma^2}{n-1}}} = \frac{M_n - \mu}{U_n/\sqrt{n}}$$

が自由度 $n-1$ の t 分布にしたがうことがわかる. □

定理 9.12 (正規分布から t 分布が得られること (定理 9.9) の一般化). 確率変数たち $X_{s,k}$ ($s = 1, \dots, r, k = 1, \dots, n_s$) は独立であり, 各 s ごとに $X_{s,k}$ たちは平均 μ_s , 分散 σ_s^2 の正規分布にしたがっていると仮定する. このとき

$$\begin{aligned}M_s &= \frac{1}{n_s} \sum_{k=1}^{n_s} X_{s,k}, & U_s^2 &= \frac{1}{n_s - 1} \sum_{k=1}^{n_s} (X_{s,k} - M_s)^2, \\ Z &= \frac{\sum_{s=1}^r (M_s - \mu_s)}{\sqrt{\sum_{s=1}^r \frac{\sigma_s^2}{n_s}}}, & Y &= \sum_{s=1}^r \frac{n_s - 1}{\sigma_s^2} U_s^2 = \sum_{s=1}^r \frac{1}{\sigma_s^2} \sum_{k=1}^{n_s} (X_{s,k} - M_s)^2, \\ n &= \sum_{s=1}^r n_s, & T &= \frac{Z}{\sqrt{Y/(n-r)}}\end{aligned}$$

⁶²直交変換でノルムの 2 乗が保たれる.

⁶³ Y_k を使わない直接的計算でこの結果を確認することも容易である.

とおくと, T は自由度 $n-r$ の t 分布にしたがう⁶⁴.

証明. 定理 9.9 の証明より, M_s と U_s^2 は独立になり, M_s は平均 μ_s , 分散 σ_s^2/n_s の正規分布にしたがい, $(n_s-1)U_s^2/\sigma_s^2$ は自由度 n_s-1 のカイ 2 乗分布にしたがうことがわかる. 特に Z と Y は独立になる. 正規分布の再生性より, $\sum_{s=1}^{n_s}(M_s - \mu_s)$ は平均 0, 分散 $\sum_{s=1}^r(\sigma_s^2/n_s)$ の正規分布にしたがうので, Z は標準正規分布にしたがう. カイ 2 乗分布の再生性より, Y は自由度 $n-r$ のカイ 2 乗分布にしたがう. ゆえに, 定理 9.8 より, T は自由度 $n-r$ の t 分布にしたがう. \square

上の定理を $s=2$, $\mu_1 = \mu$, $\mu_2 = -\mu$, $\sigma_1 = \sigma_2$ の場合に適用することによって次の系がただちに得られる.

系 9.13. 確率変数 $X_{s,k}$ ($s=1, 2, k=1, \dots, n_s$) たちは独立同分布であり, 平均 μ , 分散 σ の正規分布にしたがっているとす. このとき

$$M_s = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n_s} X_{s,k}, \quad Y' = \sum_{s=1}^2 \sum_{k=1}^{n_s} (X_{s,k} - M_s)^2,$$

$$T = \frac{M_1 - M_2}{\sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \sqrt{\frac{Y'}{n_1 + n_2 - 2}}}$$

とおくと, T は自由度 $n_1 + n_2 - 2$ の t 分布にしたがう⁶⁵. \square

9.5 不偏分散の直交変換による取り扱いについて

X_1, X_2, \dots は独立同分布な確率変数列であり, それぞれの平均は 0 で分散は σ^2 であると仮定する⁶⁶. このときサイズ n の標本 X_1, \dots, X_n の標本平均 \bar{X}_n と不偏分散 U_n^2 が

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k, \quad U_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2$$

と定義される. さらに次が成立していることに注意せよ:

$$\sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2 = \sum_{k=1}^n X_k^2 - n\bar{X}_n^2.$$

確率変数 Y_1, \dots, Y_n を次のように定義する:

$$Y_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n X_k = \sqrt{n} \bar{X}_n,$$

$$Y_k = \frac{1}{\sqrt{k(k+1)}} \left(\sum_{j=1}^k X_j - kX_{k+1} \right) \quad (k=1, 2, \dots, n-1).$$

⁶⁴もしも $\sigma_1^2 = \dots = \sigma_r^2 = \sigma^2$ ならば T の定義中の分子分母の σ がキャンセルし, Z は母集団分散 σ^2 の情報抜きに計算できる量になることに注意せよ.

⁶⁵この結果は分散が等しい正規分布にしたがう 2 つのサンプルの平均が等しいと言えるどうかの検定に使われる.

⁶⁶平均が $\mu \neq 0$ の場合には X_k を $X_k - \mu$ で置き換えて考えれば同様である.

$n \times n$ 行列 $A = [a_{ij}]$ を

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 0 & -2 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -3 & \ddots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 1 & 1 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & -(n-1) & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{6} \\ 1/\sqrt{12} \\ \vdots \\ 1/\sqrt{n(n+1)} \\ \sqrt{n} \end{bmatrix}$$

と定めると, Y_j たちの定義は

$$Y_j = \sum_{i=1}^n a_{ij} X_i$$

と書ける. さらに行列 A は直交行列であることもわかる⁶⁷. ゆえに $\sum_{i=1}^n a_{ki} a_{li} = \delta_{kl}$ が成立するので

$$\sum_{i=1}^n Y_i^2 = \sum_{i,k,l} a_{ki} a_{li} X_k X_l = \sum_{k,l} \delta_{kl} X_k X_l = \sum_{k=1}^n X_k^2.$$

さらに, $E[X_i X_j] = \sigma^2 \delta_{ij}$ も使うと,

$$E[Y_k Y_l] = \sum_{j,j} a_{ki} a_{lj} E[X_i X_j] = \sigma^2 \sum_{i,j} a_{ki} a_{lj} \delta_{ij} = \sigma^2 \sum_{i=1}^n a_{ki} a_{li} = \sigma^2 \delta_{kl}.$$

以上の公式を使うと,

$$\sum_{k=1}^n X_k^2 - n\bar{X}_n^2 = \sum_{k=1}^n Y_k - Y_n^2 = \sum_{k=1}^{n-1} Y_k.$$

ゆえに

$$U_n^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{k=1}^n X_k^2 - n\bar{X}_n^2 \right) = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^{n-1} Y_k^2.$$

不偏分散が $n-1$ 個の和の $n-1$ の分の 1 の形で書けた. さらに

$$E[U_n^2] = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^{n-1} E[Y_k^2] = \frac{1}{n-1} (n-1) \sigma^2 = \sigma^2.$$

もしも X_k たちが独立で平均 0, 分散 σ^2 の正規分布にしたがっているならば, Y_k たちも独立で平均 0, 分散 σ^2 の正規分布にしたがうことも容易に確かめられる. この場合には $\bar{X}_n = Y_n/\sqrt{n}$ は平均 0, 分散 σ^2/n の正規分布にしたがい, $(n-1)U_n^2/\sigma^2 = \sum_{k=1}^{n-1} Y_k^2/\sigma^2$ は自由度 $n-1$ のカイ二乗分布にしたがい, それらは独立になる.

⁶⁷ AA が単位行列になることを直接確認できる. まず行列 A の定義式の左側の行列の列ベクトルたちが互いに直交することを確認せよ.

9.6 第一種および第二種ベータ分布と F 分布

次の確率密度関数で定義される確率分布をパラメーター $\alpha, \beta > 0$ を持つ第一種ベータ分布 (Beta distribution of the first kind もしくは単にベータ分布) と呼ぶ:

$$f_{\alpha, \beta}(x) dx = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx \quad (0 < x < 1).$$

平均は $x = \alpha/(\alpha + \beta)$, 分散は $(\alpha\beta)/((\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1))$ になり, $\alpha, \beta > 1$ のとき最頻値は $x = (\alpha - 1)/(\alpha + \beta - 2)$ になる.

第一種ベータ分布の確率密度関数で x に $x/(1+x)$ ($x > 0$) を代入すると

$$f_{\alpha, \beta} \left(\frac{x}{1+x} \right) \frac{dx}{(1+x)^2} = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{x^{\alpha-1}}{(1+x)^{\alpha+\beta}} dx \quad (x > 0)$$

となる. これは第二種ベータ分布の確率密度関数である. 整理の途中で $1 - x/(1+x) = 1/(1+x)$ を使った.

さらに, $m, n > 0$ とし, 第二種ベータ分布の確率密度関数の x に mx/n ($x > 0$) を代入すると, 上と同様にして,

$$f_{\alpha, \beta} \left(\frac{mx/n}{1+mx/n} \right) \frac{(m/n) dx}{(1+mx/n)^2} = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{(mx/n)^\alpha}{(1+mx/n)^{\alpha+\beta}} \frac{dx}{x} \quad (x > 0)$$

となる. これは, $\alpha = m/2, \beta = n/2$ のとき, 次の形になる:

$$g_{m, n}(x) dx = \frac{1}{B(m/2, n/2)} \frac{(mx/n)^{m/2}}{(1+mx/n)^{(m+n)/2}} \frac{dx}{x} \quad (x > 0).$$

この確率密度関数で定義される確率分布をパラメーター m, n の F 分布と呼ぶ. パラメーター m, n の F 分布の平均と分散をそれぞれ $\mu_{m, n}, \sigma_{m, n}^2$ と書くと,

$$\mu_{m, n} = \frac{n}{n-2} \quad (n > 2), \quad \sigma_{m, n}^2 = \frac{2n^2(m+n-2)}{m(n-2)^2(n-4)} \quad (n > 4)$$

になる.

X がパラメーター m, n の F 分布にしたがうならば, $(mX/n)/(1+mX/n)$ はパラメーター $m/2, n/2$ の第一種ベータ分布にしたがう, mX/n はパラメーター $m/2, n/2$ の第二種ベータ分布にしたがう.

定理 9.14 (カイ 2 上分布から F 分布が得られること). 独立な確率変数 Y, Z がそれぞれ自由度 m, n のカイ 2 乗分布にしたがうとき,

$$X = \frac{Y/m}{Z/n}$$

はパラメーター m, n の F 分布にしたがう. したがって, Y_k, Z_l が独立同分布な確率変数であり, 各々が標準正規分布にしたがうとき,

$$X = \frac{(\sum_{k=1}^m Y_k^2)/m}{(\sum_{l=1}^n Z_l^2)/n}$$

はパラメーター m, n の F 分布にしたがう.

証明. 後半の主張は前半の主張と定理 9.1 から得られる. 前半の主張を示すためには

$$E[f(X)] = \text{const.} \int_0^\infty f(x) \frac{(mx/n)^{m/2}}{(1+mx/n)^{(m+n)/2}} \frac{dx}{x}$$

を示せばよい. $a = [2^{(m+n)/2}\Gamma(m/2)\Gamma(n/2)]^{-1}$ とおくと,

$$\begin{aligned} E[f(X)] &= E\left[f\left(\frac{Y/m}{Z/n}\right)\right] = a \int_0^\infty \left(\int_0^\infty f\left(\frac{y/m}{z/n}\right) e^{-(y+z)/2} y^{m/2-1} z^{n/2-1} dy\right) dz \\ &= a \int_0^\infty \left(\int_0^\infty f(x) e^{-(1+mx/n)z/2} \left(\frac{m}{n}xz\right)^{m/2-1} z^{n/2-1} \frac{m}{n}z dx\right) dz \\ &= a \int_0^\infty f(x) \left(\left(\frac{mx}{n}\right)^{m/2} \int_0^\infty e^{-(1+mx/n)z/2} z^{(m+n)/2-1} dz\right) \frac{dx}{x} \\ &= 2^{(m+n)/2}\Gamma\left(\frac{m+n}{2}\right) a \int_0^\infty f(x) \left(\frac{mx}{n}\right)^{m/2} \left(1+\frac{mx}{n}\right)^{-(m+n)/2} \frac{dx}{x} \end{aligned}$$

3つめの等号で $y/m = (z/n)x$ とおいた ($y = (mx/n)z$, $dy = (m/n)z dx$). 5つめの等号で次の一般的な公式を使った:

$$\int_0^\infty e^{-\alpha z} z^{s-1} dz = \int_0^\infty e^{-t} \left(\frac{t}{\alpha}\right)^{s-1} \frac{dt}{\alpha} = \alpha^{-s}\Gamma(s) \quad (\alpha, s > 0).$$

これで示すべきことは示された. さらに

$$2^{(m+n)/2}\Gamma\left(\frac{m+n}{2}\right) a = \frac{2^{(m+n)/2}\Gamma((m+n)/2)}{2^{(m+n)/2}\Gamma(m/2)\Gamma(n/2)} = \frac{1}{B(m/2, n/2)}.$$

これで確認すべきことがすべて確認された. \square

第二種ベータ分布の確率密度関数に $x = t^2/n$, $\alpha = 1/2$, $\beta = n/2$ を代入したものは自由度 n の t 分布の確率密度関数になるのであった. このことから確率変数 T が自由度 n の t 分布にしたがうとき, T^2 はパラメーター $1, n$ の F 分布にしたがい, T^{-2} はパラメーター $n, 1$ の F 分布にしたがうことがわかる. この意味で T 分布は本質的に片方の自由度が 1 の場合の F 分布であることがわかる.

このことは以下のように直接的な計算によっても確かめられる. F 分布の確率密度関数は次のように書き直される:

$$g_{m,n}(x) dx = \frac{(m/n)^{m/2}}{B(m/2, n/2)} \frac{x^{m/2-1}}{(1+mx/n)^{(m+n)/2}} dx.$$

$m = 1$ を代入すると,

$$g_{1,n}(x) dx = \frac{1}{\sqrt{n} B(1/2, n/2)} \frac{x^{-1/2}}{(1+x/n)^{(n+1)/2}} dx.$$

さらに $x = t^2$ を代入して, 分布を $-\infty < t < \infty$ に拡張したものの確率密度関数は

$$g_{1,n}(t^2)t dt = \frac{1}{\sqrt{n} B(1/2, n/2)} \frac{dt}{(1+t^2/n)^{(n+1)/2}}$$

になる. これは t 分布の確率密度関数 $\tilde{g}_n(t) dt$ に一致する.

9.7 ガンマ分布と第一種と第二種のベータ分布の関係

ガンマ関数とベータ関数の関係式

$$\Gamma(p)\Gamma(q) = \Gamma(p+q)B(p, q)$$

を二通りの経路で証明してみよう. ここで

$$\Gamma(s) = \int_0^\infty e^{-x} x^{s-1} dx, \quad B(p, q) = \int_0^1 t^{p-1} (1-t)^{q-1} dt = \int_0^\infty \frac{u^{\alpha-1} du}{(1+u)^{\alpha+\beta}}.$$

ベータ関数 $B(p, q)$ の前者の表示の被積分関数は本質的に第一種ベータ分布の確率密度関数であり, 後者の表示の被積分関数は本質的に第二種ベータ分布の確率密度関数である.

第一種ベータ分布と関係する表示を先に出す方法 $x = zt, y = z(1-t)$ と変数変換すると

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \int_0^\infty f(x, y) e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dx dy \\ = \int_0^1 dt \int_0^\infty dz f(zt, z(1-t)) e^{-z} z^{p+q-1} t^{p-1} (1-t)^{q-1}. \end{aligned}$$

ゆえに, もしも $f(x, y) = f(x/y)$ が成立しているならば

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \int_0^\infty f\left(\frac{x}{y}\right) e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dx dy \\ = \int_0^1 dt \int_0^\infty dz f\left(\frac{t}{1-t}\right) e^{-z} z^{p+q-1} t^{p-1} (1-t)^{q-1} \\ = \Gamma(p+q) \int_0^1 f\left(\frac{t}{1-t}\right) t^{p-1} (1-t)^{q-1} dt. \end{aligned}$$

この表示は定数倍を除いて第一種ベータ分布における $f(t/(1-t))$ の期待値に一致する. 特に $f(x/y) = 1$ のとき $\Gamma(p)\Gamma(q) = \Gamma(p+q)B(p, q)$ となることがわかる. さらに $t/(1-t) = u$ すなわち $t = u/(1+u)$ とおくと

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \int_0^\infty f\left(\frac{x}{y}\right) e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dx dy \\ = \Gamma(p+q) \int_0^\infty f(u) \left(\frac{u}{1+u}\right)^{p-1} \left(\frac{1}{1+u}\right)^{q-1} \frac{du}{(1+u)^2} \\ = \Gamma(p+q) \int_0^\infty f(u) \frac{u^{p-1} du}{(1+u)^{p+q}} \end{aligned}$$

この表示は定数倍を除いて第二種ベータ分布における $f(u)$ の期待値に一致する. F 分布は第二種ベータ分布のスケール変換なので, これはスケール変換の違いを除いて, F 分布における期待値に一致しているとみなすこともできる.

第二種ベータ分布と関係する表示を先に出す方法 $x = uy$ によつて x から u に積分変数を変換すると,

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \int_0^\infty f(x, y) e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dx dy \\ = \int_0^\infty du \int_0^\infty dy f(uy, y) e^{-(1+u)y} y^{p+q-1} u^{\alpha-1}. \end{aligned}$$

さらに $(1+u)y = z$ すなわち $y = z/(1+u)$ によって y から z に積分変数を変換すると,

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \int_0^\infty f(x,y) e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dx dy \\ = \int_0^\infty du \int_0^\infty dz f\left(\frac{uz}{1+u}, \frac{z}{1+u}\right) e^{-z} z^{p+q-1} \frac{u^{p-1} du}{(1+u)^{p+q}}. \end{aligned}$$

ここで $f(x,y) = f(x/y)$ と仮定すると,

$$\int_0^\infty \int_0^\infty f\left(\frac{x}{y}\right) e^{-(x+y)} x^{p-1} y^{q-1} dx dy = \Gamma(p+q) \int_0^\infty f(u) \frac{u^{p-1} du}{(1+u)^{p+q}}.$$

上で述べた理由によって, これはスケール変換の違いを除いて, F 分布における f の期待値に一致しているとみなすこともできる.

以上の計算によって, ガンマ分布にしたがう独立な確率変数の比は第二種ベータ分布にしたがうことがわかる. そして正規分布にしたがう独立な確率変数の和はガンマ分布にしたがう. これらのシンプルな事実を合わせると, 正規分布とカイ2乗分布, t 分布, F 分布の関係が自然に得られる.

以上で使った積分変数たちのあいだには以下の関係がある:

$$x : y = t : (1-t) = u : 1$$

x, y はガンマ分布の積分変数, t は第一種ベータ分布の積分変数, u は第二種ベータ分布の確率変数である⁶⁸.

さらにガンマ関数の積分表示の積分変数の x をそれぞれ x^2 に置き換えた式

$$\Gamma(s) = 2 \int_{0^\infty} e^{-x^2} x^{2s-1} dx$$

から出発して, $x = r \cos \theta, y = r \sin \theta$ もしくは $y = x \tan \theta$ と積分変数を変換する経路で計算することによって三角関数を用いた積分表示との関係も明瞭になる.

極座標変換の場合 $x = r \cos \theta, y = r \sin \theta$ によって積分変数を極座標変換すると,

$$\begin{aligned} 4 \int_0^\infty \int_0^\infty g(x,y) e^{-(x^2+y^2)} x^{2p-1} y^{2q-1} dx dy \\ = 4 \int_0^{\pi/2} d\theta \int_0^\infty dr g(r \cos \theta, r \sin \theta) e^{-r^2} r^{2(p+q)-1} (\cos \theta)^{2p-1} (\sin \theta)^{2q-1} \end{aligned}$$

ゆえに $g(x,y) = g(y/x)$ のとき

$$\begin{aligned} 4 \int_0^\infty \int_0^\infty g\left(\frac{y}{x}\right) e^{-(x^2+y^2)} x^{2p-1} y^{2q-1} dx dy \\ = \Gamma(p+q) \cdot 2 \int_0^{\pi/2} g(\tan \theta) (\cos \theta)^{2p-1} (\sin \theta)^{2q-1} d\theta. \end{aligned}$$

特に $g(y/x) = 1$ のときより

$$B(p,q) = 2 \int_0^{\pi/2} (\cos \theta)^{2p-1} (\sin \theta)^{2q-1} d\theta$$

となることがわかる.

⁶⁸筆者は以上の事実に気付いてから, ベータ関数の二種類の表示を平等に扱いたくなつた (2016年7月1日).

正接を使う座標変換の場合 $y = x \tan \theta$ によって y から θ に積分変数を変換すると,

$$\begin{aligned} & 4 \int_0^\infty \int_0^\infty g(x, y) e^{-(x^2+y^2)} x^{2p-1} y^{2q-1} dx dy \\ &= 4 \int_0^{\pi/2} d\theta \int_0^\infty dx g(x, x \tan \theta) e^{-(1+\tan^2 \theta)x^2} x^{2(p+q)-1} (\tan \theta)^{2q-1} (1 + \tan^2 \theta). \end{aligned}$$

さらに $x = r/\sqrt{1 + \tan^2 \theta}$ で x から r に積分変数を変換すると,

$$\begin{aligned} & 4 \int_0^\infty \int_0^\infty g(x, y) e^{-(x^2+y^2)} x^{2p-1} y^{2q-1} dx dy \\ &= 4 \int_0^{\pi/2} d\theta \int_0^\infty dr g\left(\frac{r}{\sqrt{1 + \tan^2 \theta}}, \frac{r \tan \theta}{\sqrt{1 + \tan^2 \theta}}\right) e^{-r^2} r^{2(p+q)-1} \frac{(\tan \theta)^{2q-1}}{(1 + \tan^2 \theta)^{p+q-1}} \end{aligned}$$

ゆえに $g(x, y) = g(y/x)$ のとき

$$\begin{aligned} & 4 \int_0^\infty \int_0^\infty g\left(\frac{y}{x}\right) e^{-(x^2+y^2)} x^{2p-1} y^{2q-1} dx dy \\ &= \Gamma(p+q) \cdot 2 \int_0^{\pi/2} g(\tan \theta) \frac{(\tan \theta)^{2q-1}}{(1 + \tan^2 \theta)^{p+q-1}} d\theta. \end{aligned}$$

以上の結果は上で求めた極座標変換の場合の公式と同じものである。なぜならば

$$\frac{(\tan \theta)^{2q-1}}{(1 + \tan^2 \theta)^{p+q-1}} = (\cos \theta)^{2p-1} (\sin \theta)^{2q-1}.$$

この公式は左辺に $\tan \theta = \sin \theta / \cos \theta$ を代入しても示せるし、右辺に

$$\cos^2 \theta = \frac{1}{1 + \tan^2 \theta}, \quad \sin^2 \theta = \frac{\tan^2 \theta}{1 + \tan^2 \theta}$$

を代入しても示せる。後者の公式は上の方で説明した $t = u/(1+u)$ に対応している。積分変数たちのあいだには以下の関係がある:

$$x : y = \cos \theta : \sin \theta = 1 : \tan \theta.$$

この関係は, x, y の立場を交換すると⁶⁹, ちょうど上で説明した $x : y = t : (1-t) = u : 1$ に対応している ($t = \sin^2 \theta$, $1-t = \cos^2 \theta$, $u = \tan^2 \theta$).

9.8 $n-1$ 次元球面上の一様分布と Maxwell-Boltzmann 則 (1)

X_i 達は独立な標準正規分布であるとし, $R_n = \sqrt{X_1^2 + \dots + X_n^2}$, $Z_i^{(n)} = X_i/R_n$ とおく. このとき $(Z_1^{(n)}, \dots, Z_n^{(n)})$ は $n-1$ 次元単位球面上の一様分布になる⁷⁰. 確率変数 $Z_i^{(n)}$ の確率密度関数は

$$\begin{aligned} g_n(z) dz &= c_n^{-1} (1-z^2)^{(n-3)/2} dz \quad (-1 < z < 1), \\ c_n &= \int_{-1}^1 (1-z^2)^{(n-3)/2} dz = B\left(\frac{1}{2}, \frac{n-1}{2}\right) = 2^{n-2} B\left(\frac{n-1}{2}, \frac{n-1}{2}\right) \end{aligned}$$

⁶⁹上の方でも $f(x, y) = f(y/x)$ と仮定しておくべきだったかもしれない.

⁷⁰この方法を使えば標準正規分布する乱数から球面上一様分布する乱数が得られる.

になる. 以下, これを示そう.

$n - 2$ 次元単位球面 $S^{n-2} = \{(x_2, \dots, x_n) \mid x_2^2 + \dots + x_n^2 = 1\}$ の面積要素を $d\omega'$ と書き, $r' = \sqrt{x_2^2 + \dots + x_n^2}$ と置き, x_2, \dots, x_n から r' と $n - 2$ 次元単位球面上の座標の組に変数変換すると, 半径 r' の $n - 2$ 次元球面の面積は r'^{n-2} に比例するので,

$$dx_1 \wedge dx_2 \wedge \dots \wedge dx_n = r'^{n-2} dx_1 \wedge dr' \wedge d\omega'.$$

さらに, r' から $r = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$ に変数変換すると, $r' = \sqrt{r^2 - x_1^2}$, $\partial r' / \partial r = r / r'$ なので,

$$dx_1 \wedge dx_2 \wedge \dots \wedge dx_n = r(r^2 - x_1^2)^{(n-3)/2} dx_1 \wedge dr \wedge d\omega'.$$

最後に x_1 から $z = x_1 / r$ に変数変換すると,

$$dx_1 \wedge dx_2 \wedge \dots \wedge dx_n = r^{n-1} (1 - z^2)^{(n-3)/2} dz \wedge dr \wedge d\omega'.$$

したがって, \mathbb{R}^n 上の球対称な確率密度関数 $\rho(r)$ に対して,

$$\int_{\mathbb{R}^n} g(z) \rho(r) dx_1 \dots dx_n = \int_{-1}^1 g(z) (1 - z^2)^{(n-3)/2} dz \int_0^\infty r^{n-1} \rho(r) dr \int_{S^{n-2}} d\omega'.$$

後ろの2つの積分の積を c_n^{-1} と書くと,

$$c_n = \int_{-1}^1 (1 - z^2)^{(n-3)/2} dz$$

c_n を2通りの方法で計算しよう. 1つ目は $z = t^{1/2}$, $dz = t^{-1/2} dt / 2$ と変数変換する方法である:

$$c_n = 2 \int_0^1 (1 - z^2)^{(n-3)/2} dz = \int_0^1 t^{-1/2} (1 - t)^{(n-3)/2} dt = B\left(\frac{1}{2}, \frac{n-1}{2}\right).$$

2つ目は $(1 - z^2) = (1 + z)(1 - z)$ と因数分解し, $z = 2t - 1$, $dz = 2 dt$ と変数変換する方法である:

$$c_n = \int_0^1 2^{(n-3)/2} t^{(n-3)/2} 2^{(n-3)/2} (1 - t)^{(n-3)/2} 2 dt = 2^{n-2} B\left(\frac{n-1}{2}, \frac{n-1}{2}\right).$$

これで示すべきことがすべて示された.

副産物として, ガンマ関数の duplication formula も得られていることを注意しておこう. $(n - 1) / 2$ を任意の正の実数 s に置き換えても c_n の二通りの表示は成立している:

$$\int_{-1}^1 (1 - z^2)^{s-1} dz = B(1/2, s) = 2^{2s-1} B(s, s).$$

ベータ関数にガンマ関数を代入すると

$$\frac{\Gamma(1/2)\Gamma(s)}{\Gamma(s + 1/2)} = \frac{2^{2s-1}\Gamma(s)^2}{\Gamma(2s)}.$$

すなわち, $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$ より,

$$\Gamma(2s) = \frac{2^{2s-1}}{\sqrt{\pi}} \Gamma(s)\Gamma(s + 1/2).$$

この公式は (Legendre's) duplication formula と呼ばれている⁷¹.

$Z_i^{(n)}$ の確率密度関数の例⁷²:

- $g_2(z) dz = \frac{1}{\pi} \frac{dz}{\sqrt{1-z^2}} \quad (-1 < z < 1).$ 平均 0, 分散 1/2.

$z = \sin \theta$ を代入すると, $\frac{1}{\pi} d\theta \quad (-\pi/2 \leq \theta \leq \pi/2)$ と一様分布になる (当たり前). ゆえに累積分布関数は $1/2 + \theta/\pi = 1/2 + (\arcsin z)/\pi \quad (-1 \leq z \leq 1)$ になる. 逆正弦関数が出て来るのでこの分布は逆正弦分布と呼ばれる⁷³.

- $g_3(z) dz = \frac{1}{2} dz \quad (-1 \leq z \leq 1).$ 平均 0, 分散 1/3.

2次元球面上の一様分布の原点を通る直線上への射影は一様分布になる.

- $g_4(z) dz = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-z^2} dz \quad (-1 \leq z \leq 1).$ 平均 0, 分散 1/4.

この分布は半円分布と呼ばれる⁷⁴.

$z = -\cos \theta$ を代入すると, \sin^2 型分布 $\frac{2}{\pi} \sin^2 \theta d\theta \quad (0 \leq \theta \leq \pi)$ になる⁷⁵.

⁷¹Legendre's duplication formula は任意の正の整数 n に対する次の Gauss's multiplication theorem に一般化される:

$$\Gamma(ns) = \frac{n^{ns-1/2}}{(2\pi)^{(n-1)/2}} \Gamma(s)\Gamma(s+1/n)\Gamma(s+2/n)\cdots\Gamma(s+(n-1)/n).$$

たとえば $\Gamma(3s) = 3^{3s-1/2}\Gamma(s)\Gamma(s+1/3)\Gamma(s+2/3)/(2\pi)$.

⁷²これらは本質的に第一種ベータ分布の特別な場合である.

⁷³ギャンブルをやり続けるとき, トータルで勝ち越している状態の時間の長さの総和から負け越している状態の時間の長さの総和を引いた結果の確率分布は適当に規格化すると逆正弦分布に近付くことが知られている. これは逆正弦法則と呼ばれている. 逆正弦分布の確率密度関数は両端に近付くほど大きくなり, 真ん中の 0 付近は小さくなる. ゆえに, 逆正弦法則は勝ち越している時間と負け越している時間の差の絶対値は 0 付近に留まらずに大きくなる傾向が強いということを意味している. ギャンブル好きならばこの事実を経験的によく知っているはずである. 単なる偶然で, 勝ち続けたり, 負け続けたりすることの方が多い.

⁷⁴半円分布は行列模型における固有値の分布密度に関する Wigner の半円則に現われる. N 次実対称行列に値を持つ確率変数 M の確率密度関数は $\prod_i e^{-M_{ii}^2/2} dM_{ii} \prod_{i < j} e^{-M_{ij}^2/2} dM_{ij}$ に比例していると仮定し, ランダムな実対称行列 M の固有値の確率分布を考える. そのとき, スケール変換によって分散が 1/4 になるように規格化すると, その確率分布は $N \rightarrow \infty$ で分散 1/4 の半円分布に収束するというのが Wigner の半円則である.

半円分布は量子中心極限定理における収束先として現われる典型的な確率分布である. たとえば, 尾畑伸明, 量子確率論とその応用, 無限次元解析特論 (名城大学, 2013.10) に解説がある.

⁷⁵佐藤・Tate 予想にこの型の分布が登場する. 佐藤・Tate 予想とは「有理数体上定義された虚数乗法を持たない楕円曲線の素数位数 p の有限体上での有理点の個数から $p+1$ を引いて $2\sqrt{p}$ で割って得られる数値の分布が \sin^2 型分布になる」という内容の 1960 年代に独立に発見された予想である. 現在では完全に解決されているらしい. R=T の最近の発展についての勉強会 (2008) の報告集にまとまった解説がある.

佐藤幹夫氏の側がどのように「佐藤 \sin^2 予想」を発見したかについては, 難波莞爾, Dedekind η 関数と佐藤 \sin^2 -予想, 第 16 回数学史シンポジウム, 津田塾大学 (2005) に詳しい. 当時まだ大学院生だった難波莞爾さんがコンピューターで遊んでいることを佐藤先生らにビアガーデンで話したときについて「少し意味のある計算をやってみませんか, という事になった. それで, 楕円母数形式, 志村・谷山…などの概念や文字列と遭遇することになったのである」と書いてある. その「少し意味のある計算」の積み重ねによって「佐藤 \sin^2 予想」が発見された.

$SU(2)$ 上の一様分布 (Haar 測度) から誘導される $SU(2)$ の共役類全体の空間上の分布は \sin^2 型分布になる. その理由は以下の通り. $A \in SU(2)$ の共役類は $-1 \leq \text{tr}(A)/2 \leq 1$ で一意に特徴付けられる. (一般に $GL_r(\mathbb{C})$ のコンパクト Lie 部分群の元の共役類はその特性多項式 (すなわち固有値たち) で一意に特徴づけられる.) $A \in SU(2)$ に $\text{tr}(A)/2$ を対応させる写像は, $SU = S^3 \subset \mathbb{R}^4$ という同一視のもとで, S^3 から \mathbb{R}^4 の 1 次元部分空間への射影に一致している. このことから $SU(2)$ 上の一様分布がその共役類全体の空間上に誘導する分布は確率密度関数は \sin^2 型分布になることがわかる.

佐藤・Tate 予想は「有理数体上の虚数乗法を持たない楕円曲線から各素数 p ごとに得られる $SU(2)$ の

$n \geq 4$ のとき $g_n(z)$ はグラフが釣鐘型の函数になる. 平均はどれも 0 で分散は以下で示すように $1/n$ になる.

$Z_i^{(n)}$ の平均は 0 である. さらにベータ函数とガンマ函数の関係およびガンマ函数の函数等式より $c_n/c_{n+2} = (n-1)/n = 1 - 1/n$ となるのがわかる. そのことを使くと, $Z_i^{(n)}$ の分散が $1/n$ になることを示せる:

$$c_n^{-1} \int_{-1}^1 z^2 (1-z^2)^{(n-3)/2} dz = c_n^{-1} (c_n - c_{n+2}) = 1 - \frac{c_n}{c_{n+1}} = \frac{1}{n}.$$

ここで z^2 に $1 - (1 - z^2)$ を代入する計算を行った.

$Y_i^{(n)} = \sqrt{n} Z_i^{(n)}$ は平均 0, 分散 1 の確率変数になり, その確率密度函数は

$$g_n \left(\frac{y}{\sqrt{n}} \right) \frac{dy}{\sqrt{n}} = \frac{1}{\sqrt{n} c_n} \left(1 - \frac{y^2}{n} \right)^{(n-3)/2} dy$$

になる. $n \rightarrow \infty$ のとき, $\nu = (n-1)/2$ とおくと,

$$\begin{aligned} \left(1 - \frac{y^2}{n} \right)^{(n-3)/2} &= \left(1 - \frac{y^2}{n} \right)^{-3/2} \left(1 - \frac{y^2/2}{n/2} \right)^{n/2} \rightarrow e^{-y^2/2} \\ \sqrt{n} c_n &= \sqrt{2\nu+1} 2^{2\nu-1} B(\nu, \nu) \sim \sqrt{2\nu} 2^{2\nu-1} \frac{2}{\nu} \frac{\sqrt{\pi\nu}}{2^{2\nu}} = \sqrt{2\pi} \end{aligned}$$

となる⁷⁶. 途中の計算で Wallis の公式より

$$B(\nu, \nu) = \frac{\Gamma(\nu)^2}{\Gamma(2\nu)} = \frac{2\nu \Gamma(\nu+1)^2}{\nu^2 \Gamma(2\nu+1)} = \frac{2}{\nu} \binom{2\nu}{\nu}^{-1} \sim \frac{2}{\nu} \frac{\sqrt{\pi\nu}}{2^{2\nu}}$$

となることを使った⁷⁷. したがって, $Y_i^{(n)}$ は $n \rightarrow \infty$ の極限で標準正規分布にしたがう確率変数に収束する:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{n}} g_n \left(\frac{y}{\sqrt{n}} \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(1 - y^2/n)^{(n-3)/2}}{\sqrt{n} 2^{n-2} B(\frac{n-1}{2}, \frac{n-1}{2})} = \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}}.$$

以上をまとめると, 実数 y の有界連続函数 $g(y)$ について,

$$C_n^{-1} \int_{\sqrt{n} S^{n-1}} g(y_i) d\omega_n \rightarrow \int_{\mathbb{R}} g(y) \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dy \quad (n \rightarrow \infty).$$

ここで, $\sqrt{n} S^{n-1} = \{(y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n \mid y_1^2 + \dots + y_n^2 = n\}$ は半径 \sqrt{n} の $n-1$ 次元球面であり, C_n はその球面の表面積であり, $d\omega_n$ はその球面上の面積要素である. この結果は物理的には **Maxwell-Boltzmann 則** としてよく知られている.

共役類達が 3 次元球面 $S^3 = SU(2)$ 上の一様分布から誘導される分布にしたがっている」という話である
とみなせる.

⁷⁶ $\sqrt{n} c_n = \int_{-1}^1 (1 - y^2/n)^{(n-3)/2} dy$ なので, 前者の $\lim_{n \rightarrow \infty} (1 - y^2/n)^{(n-3)/2} = e^{-y^2/2}$ から後者の $\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt{n} c_n = \sqrt{2\pi}$ を導くこともできる. 実際, そうした方が簡単だろう.

⁷⁷ 以上の計算を逆にたどることによって, 逆に Wallis の公式を証明することもできる.

9.9 $n-1$ 次元球面上の一様分布と Maxwell-Boltzmann 則 (2)

前節では半径 \sqrt{n} の $n-1$ 次元球面上の一様分布の x_i 軸への射影の極限が標準正規分布になることを証明した。

同様の方法で, 半径 \sqrt{n} の $n-1$ 次元球面上の一様分布の m 次元部分空間への射影が m 次元の標準正規分布に収束することも示せる. 以下でその筋道を簡単に説明しておく.

前節の記号をそのまま引き継ぐ.

$n-m-1$ 次元単位球面 $S^{n-m-1} = \{(x_{m+1}, \dots, x_n) \mid x_{m+1}^2 + \dots + x_n^2 = 1\}$ の面積要素を $d\omega'$ と書き, $r' = \sqrt{x_{m+1}^2 + \dots + x_n^2}$ と置き, x_{m+1}, \dots, x_n から r' と $n-m-1$ 次元単位球面上の座標の組に変数変換すると

$$dx_1 \wedge \dots \wedge dx_n = r'^{n-m-1} dx_1 \wedge \dots \wedge dx_m \wedge dr' \wedge d\omega'.$$

さらに, r' から $r = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$ に変数変換すると, $r' = \sqrt{r^2 - x_1^2 - \dots - x_m^2}$ かつ $\partial r' / \partial r = r / r'^{-1}$ なので,

$$dx_1 \wedge \dots \wedge dx_n = r(r^2 - x_1^2)^{(n-m-2)/2} dx_1 \wedge \dots \wedge dx_m \wedge dr \wedge d\omega'.$$

最後に x_i ($i = 1, \dots, m$) から $z_i = x_i / r$ ($i = 1, \dots, m$) に変数変換すると,

$$dx_1 \wedge \dots \wedge dx_n = r^{n-1} (1 - z_1^2 - \dots - z_m^2)^{(n-m-2)/2} dz \wedge dr \wedge d\omega'.$$

したがって, 球対称な確率密度関数 $\rho(r)$ に対して,

$$\begin{aligned} & \int_{\mathbb{R}^n} g(z_1, \dots, z_m) \rho(r) dx_1 \cdots dx_n \\ &= c_m^{(n)-1} \int_{z_1^2 + \dots + z_m^2 < 1} g(z_1, \dots, z_m) (1 - z_1^2 - \dots - z_m^2)^{(n-m-2)/2} dz_1 \cdots dz_m. \quad (*) \end{aligned}$$

ここで

$$c_m^{(n)-1} = \int_0^\infty r^{n-1} \rho(r) dr \int_{S^{n-m-1}} d\omega'$$

である. もっとも極端な場合として $m = 0$ の場合を考えると $c_0^{(n)} = 1$ となる. このことより, $\rho(r) = e^{-r^2/2} / (2\pi)^{n/2}$ とすることによって, $n-1$ 次元単位球面の面積は

$$\int_{S^{n-1}} d\omega = (2\pi)^{n/2} \left(\int_0^\infty r^{n-1} e^{-r^2/2} dr \right)^{-1} = \frac{2^{n/2} \pi^{n/2}}{2^{n/2-1} \Gamma(n/2)} = \frac{2\pi^{n/2}}{\Gamma(n/2)} = \frac{n\pi^{n/2}}{\Gamma(n/2 + 1)}$$

と計算される ($d\omega$ は $n-1$ 次元単位球面 S^{n-1} の面積要素). 次の公式を使った:

$$\int_0^\infty r^{s-1} e^{-r^2/2} dr = \int_0^\infty e^{-t} (2t)^{(s-2)/2} dt = 2^{s/2-1} \Gamma(s/2).$$

積分変数を $r^2/2 = t$, $r dr = dt$, $r^{s-1} dr = r^{s-2} r dr$ と変換すればこの公式が得られる. 以上より, $\int_0^\infty r^{n-1} \rho(r) dr$ は常に $n-1$ 次元単位球面の面積の逆数になることもわかる. したがって,

$$c_m^{(n)} = \frac{\int_{S^{n-1}} d\omega}{\int_{S^{n-m-1}} d\omega'} = \frac{(n-1 \text{次元単位球面の面積})}{(n-m-1 \text{次元単位球面の面積})}.$$

これが定数 $c_m^{(n)}$ の幾何学的意味である.

定数 $c_m^{(n)}$ は以下のように計算される⁷⁸:

$$\begin{aligned} c_m^{(n)} &= \int_{z_1^2 + \dots + z_m^2 < 1} (1 - z_1^2 - \dots - z_m^2)^{(n-m-2)/2} dz_1 \dots dz_m. \\ &= \int_{t_i > 0, \sum_{i=1}^m t_i < 1} t_1^{-1/2} \dots t_m^{-1/2} (1 - t_1 - \dots - t_m)^{(n-m-2)/2} dt_1 \dots dt_m \\ &= \frac{\Gamma(1/2)^m \Gamma((n-m)/2)}{\Gamma(n/2)}. \end{aligned}$$

2つ目の等号で $z_i = \sqrt{t_i}$ と変数変換し, 最後の等号で次の公式を使った: $p_i > 0$ に対して,

$$\frac{\Gamma(p_1) \dots \Gamma(p_{m+1})}{\Gamma(p_1 + \dots + p_{m+1})} = \int_{t_i > 0, \sum_{i=1}^m t_i < 1} t_1^{p_1-1} \dots t_m^{p_m-1} (1 - t_1 - \dots - t_m)^{p_{m+1}-1} dt_1 \dots dt_m.$$

証明の方法はガンマ函数とベータ函数の関係とまったく同様である. もしくは右辺を $B(p_1, \dots, p_{m+1})$ と書くと,

$$B(p_1, \dots, p_{m+1}) = B(p_1, \dots, p_{m-1}, p_m + p_{m+1}) B(p_m, p_{m+1}) \quad (\text{B})$$

が成立することから, 帰納法で証明することもできる. 実際, $t_m = (1 - t_1 - \dots - t_{m-1})u$ によって t_m から u に変数変換すると

$$\begin{aligned} &B(p_1, \dots, p_m, p_{m+1}) \\ &= \int_{t_i > 0, \sum_{i=1}^{m-1} t_i < 1} dt_1 \dots dt_{m-1} \int_{-1}^1 du \\ &\quad t_1^{p_1-1} \dots t_{m-1}^{p_{m-1}-1} (1 - t_1 - \dots - t_{m-1})^{p_m+p_{m+1}-1} u^{p_m-1} (1-u)^{p_{m+1}-1}. \end{aligned}$$

これより上の公式 (B) が成立することがわかる.

公式 (*) より, ベクトル値確率変数 $(Z_1^{(n)}, \dots, Z_m^{(n)})$ の確率密度函数は

$$g_n(z_1, \dots, z_m) dz_1 \dots dz_m = c_m^{(n)-1} (1 - z_1^2 - \dots - z_m^2)^{(n-m-2)/2} dz_1 \dots dz_m$$

である.

これより, $\sigma > 0$ に対して, $(Y_1^{(n)}, \dots, Y_m^{(n)}) = \sqrt{n} \sigma (Z_1^{(n)}, \dots, Z_m^{(n)})$ の確率密度函数は

$$\left(1 - \frac{1}{n\sigma^2} \sum_{i=1}^m y_i^2 \right)^{(n-m-2)/2} dy_1 \dots dy_m$$

の定数倍になる⁷⁹. そして,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{1}{n\sigma^2} \sum_{i=1}^m y_i^2 \right)^{\frac{n-m-2}{2}} = \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m y_i^2 \right)$$

⁷⁸ $n = m + 2$ のとき $c_m^{(m+2)} = \pi^{m/2} / \Gamma(m/2 + 1)$ は m 次元単位球体の体積に等しい.

⁷⁹ $Y_i^{(n)}$ たちは独立ではないことに注意せよ.

なので $(Y_1^{(n)}, \dots, Y_m^{(n)})$ は $n \rightarrow \infty$ で m 次元の正規分布にしたがうベクトル値確率変数に収束する⁸⁰. すなわち,

$$\begin{aligned} & \frac{1}{C_n(\sqrt{n}\sigma)} \int_{\sqrt{n}\sigma S^{n-1}} g(y_1, \dots, y_m) d\omega_n \\ & \rightarrow \frac{1}{(2\sigma^2)^{m/2}} \int_{\mathbb{R}^m} g(y_1, \dots, y_m) \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m y_i^2\right) dy_1 \cdots dy_m. \end{aligned}$$

ここで, $\sqrt{n}\sigma S^{n-1} = \{(y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n \mid y_1^2 + \cdots + y_n^2 = n\sigma^2\}$ は半径 $\sqrt{n}\sigma$ の $n-1$ 次元球面であり, $C_n(\sqrt{n}\sigma)$ はその球面の表面積であり, $d\omega_n$ はその球面上の面積要素である. これは物理的には Maxwell-Boltzmann 則としてよく知られており, 分散 σ^2 は絶対温度の Boltzmann 定数倍 kT だと解釈される.

9.10 二項分布と第一種ベータ分布

$0 < p < 1$ とする. n は非負の整数であるとする. 離散型確率変数 $B_{p,n}$ がパラメーター n と p の二項分布にしたがうとは

$$P(B_{p,n} = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \quad (k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

が成立することであると定める. 平均と分散はそれぞれ np と $np(1-p)$ になり, 特性関数は $E[e^{itB_{p,n}}] = (pe^{it} + q)^n$ となる. 二項分布はパラメーター n に関して再生性を持つ. ゆえに中心極限定理より, p を一定のまま n を大きくすると, $(B_{p,n} - np)/\sqrt{np(1-p)}$ は標準正規分布にしたがう確率変数で近似される.

二項分布と第一種ベータ分布の関係は以下の通り.

$\Gamma(s+1) = s!$, $\binom{s}{t} = s!/(t!(s-t)!)$ と書くことにすると

$$\frac{1}{B(\alpha, \beta)} = \frac{(\alpha + \beta - 1)!}{(\alpha - 1)!(\beta - 1)!} = (\alpha + \beta - 1) \binom{\alpha + \beta - 2}{\alpha - 1}$$

なので, パラメーター $\alpha, \beta > 0$ を持つ第一種ベータ分布の確率密度関数は

$$f_{\alpha, \beta}(p) dp = (\alpha + \beta - 1) \binom{\alpha + \beta - 2}{\alpha - 1} p^{\alpha-1} (1-p)^{\beta-1} dp \quad (0 < p < 1)$$

と表される. 平均は $\alpha/(\alpha + \beta)$, 分散は $(\alpha\beta)/((\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1))$ になり, $\alpha, \beta > 1$ のとき最頻値は $p = (\alpha - 1)/(\alpha + \beta - 2)$ になるのであった.

ゆえに $\alpha + \beta - 2 = n$, $\alpha - 1 = k$ のとき, 第一種ベータ分布の確率密度関数は

$$f_{k+1, n-k+1}(p) dp = (n+1) \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} dp \quad (0 < p < 1)$$

となり, 平均値は $p = (k+1)/(n+2)$, 分散は $((k+1)(n-k+1))/((n+2)^2(n+2))$, 最頻値は $p = k/n$ になる⁸¹.

以上の結果から, A が B と n 回対戦して k 回勝ったとき, A が B に勝つ確率はパラメーターが $\alpha = k+1$, $\beta = n-k+1$ の第一種ベータ分布にしたがっているとみなすと便利なのがわかる⁸².

⁸⁰ $Y_i^{(n)}$ 達は有限な n で独立ではないが, $n \rightarrow \infty$ の極限で独立な標準正規分布に収束する.

⁸¹ $k \sim np$ ($n \rightarrow \infty$, p は一定) ならば, $n \rightarrow \infty$ で平均値と最頻値は p に収束し, 分散は 0 に収束する.

⁸²共役事前分布の話.

9.11 Poisson 分布とガンマ分布

離散型確率変数 $N_{\lambda T}$ がパラメーター $\lambda T > 0$ の Poisson 分布にしたがうとは

$$P(N_{\lambda T} = k) = \frac{e^{-\lambda T} (\lambda T)^k}{k!} \quad (k = 0, 1, 2, 3, \dots)$$

が成立することであると定める。平均と分散はどちらも λT になる。 T は測定する時間の長さを、 λ は単位時間あたりにまれな事象が起こる回数の期待値を意味している。特性関数は $E[e^{itN_{\lambda T}}] = e^{\lambda T(e^{it}-1)}$ となる。 Poisson 分布は λT について再生性を持つ。 ゆえに中心極限定理より、 λT を大きくすると、 $(N_{\lambda T} - \lambda T)/\sqrt{\lambda T}$ は標準正規分布にしたがう確率変数で近似される。

Poisson 分布とガンマ分布の関係は以下の通り。

次の確率密度関数で定義される確率分布を shape $\alpha = k + 1 > 0$, scale $\tau = 1/T$ のガンマ分布と呼ぶのであった:

$$f_{k+1,1/T}(\lambda) d\lambda = \frac{e^{-\lambda T} (\lambda T)^k}{k!} d\lambda \quad (\lambda > 0).$$

平均は $\lambda = (k + 1)/T$, 分散は $(k + 1)/T^2$ になり、最頻値は $\lambda = k/T$ になる⁸³。

このことから、 T 単位時間の観測でまれな事象が k 回起こったならば、単位時間あたりにまれな事象が起こる回数の平均値 λ の推定値が shape $\alpha = k + 1$, scale $\tau = 1/T$ のガンマ分布にしたがっているとみなすことが十分に合理的なことがわかる。

9.12 基本的な数学用語の大雑把な説明

確率変数にその期待値 (平均) を対応させる汎関数 $E[\]$ は以下を満たしている⁸⁴:

- $E[\alpha X + \beta Y] = \alpha E[X] + \beta E[Y]$ (線形性).
- $f \geq 0$ ならば $E[f(X)] \geq 0$ (単調性).
- $E[1] = 1$ (規格化条件).

たったこれだけの性質だけからかなりのことが言える。

確率変数 X の平均値 (期待値) が存在するとは $E[|X|] < \infty$ となることである。そのとき $\mu_X = E[X]$ を X の平均値もしくは期待値と呼ぶ。 X の平均値 μ_X が存在するとき、 $(X - \mu_X)^2$ の平均値を X の分散と呼び、 σ_X^2 と表わし、分散の平方根 σ_X を標準偏差と呼ぶ。分散と標準偏差は無限大になることがありえる。

もしも $E[|X|^r] < \infty$ ならば X の r 次のモーメントが存在すると言い、 $E[X^r]$ を X の r 次のモーメントと言う。 X の 1 次のモーメントは X の平均 $\mu_X = E[X]$ であり、2 次のモーメントについて $E[X^2] = \sigma_X^2 + \mu_X^2$ なので $\sigma_X^2 = E[X^2] - E[X]^2$ となる。

⁸³ $k \sim \lambda T$ ($T \rightarrow \infty$, λ は一定) ならば $T \rightarrow \infty$ で平均と最頻値は λ に収束し、分散は 0 に収束する。

⁸⁴ 確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の可測関数 X を確率変数と呼ぶ。可積分関数 X に $\int_{\Omega} X(x) \mu(dx)$ を対応させる汎関数を期待値汎関数と呼び $E[\]$ と表わす。

確率変数 X に対して $\varphi_X(t) = E[e^{itX}]$ を X の特性関数と呼ぶ. 特性関数は t について一様連続関数になる. 特性関数が等しい確率変数は確率分布を持つ⁸⁵. 確率変数 X, Y が同じ確率分布を持つとき, $X \sim Y$ と書くことにする.

X の r 次以下のモーメントがすべて存在するとき, 特性関数 $\varphi_X(t)$ は $t=0$ で r 回微分可能になり, $\varphi_X^{(k)}(0) = E[X^k]$ ($k=0, 1, \dots, r$) となる.

X と Y は平均値と有限の分散を持つ確率変数であるとする. このとき Cauchy-Schwarz の不等式より, $E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] \leq \sigma_X \sigma_Y$ となるので, $\sigma_{XY} = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$ が well-defined になり, $|E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]| \leq \sigma_X \sigma_Y$ となる. σ_{XY} を X と Y の共分散と呼ぶ. $\rho_{XY} = \sigma_{XY}/(\sigma_X \sigma_Y)$ を X と Y の相関係数と呼ぶ. 相関係数の絶対値は 1 以下になる.

共分散は線形代数での「ベクトルの内積」に対応し, 相関係数は「ベクトルのあいだの角度を θ と書くときの $\cos \theta$ 」に対応している. 確率変数 X を平均が 0 になるように値を平行移動した $X - \mu_X$ はベクトルの類似物であり, $E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$ が内積の類似物であることを理解できれば, 線形代数学で学んだことがすべて役に立つ.

確率変数たち X_i が独立であるとは, i_1, \dots, i_r が互いに異なるとき,

$$E[f_1(X_{i_1}) \cdots f_r(X_{i_r})] = E[f_1(X_{i_1})] \cdots E[f_r(X_{i_r})]$$

が成立することである (f_k たちは有界な連続関数). X と Y が独立ならば X と Y の共分散と相関係数は 0 になるが, 逆は成立しない.

D_α はパラメーター $\alpha > 0$ を持つ確率変数であるとし, $X \sim D_\alpha, Y \sim D_\beta$ であり, X, Y は独立であるとする. このとき, もしも $X + Y \sim D_{\alpha+\beta}$ が成立するとき, D_α の確率分布は再生性を持つと言う.

確率変数 X_1, \dots, X_r が独立であるとき, $\varphi_{X_1+\dots+X_r} = \prod_{i=1}^r \varphi_{X_i}$ が成立する. ゆえに, $\varphi_{D_\alpha} = \phi^\alpha$ が成立することと, D_α の確率分布は再生性を持つことは同値である.

10 付録: 簡単な Tauber 型定理とその応用

10.1 不定積分の Tauber 型定理

定理 10.1. $f(t)$ は $t > 0$ で定義された正值関数でかつ単調減少または単調増加⁸⁶していると仮定し, $\alpha, a > 0$ であるとする. このとき

$$\int_0^x f(t) dt \sim ax^\alpha \quad (x \rightarrow \infty)$$

ならば⁸⁷,

$$f(x) \sim a\alpha x^{\alpha-1} \quad (x \rightarrow \infty)$$

⁸⁵ 確率変数とは確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の実数値可測関数 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ のことである. \mathbb{R} の Borel 部分集合 A に対して $\mu_X(A) = \mu(X^{-1}(A))$ と定めることによって, \mathbb{R} 上の確率測度 μ_X が定まる. μ_X を確率変数 X の確率分布と呼ぶ. もしも μ_X が Lebesgue 測度の関数 $f(x)$ 倍と表示されるとき, $f(x)$ を確率変数 X の確率密度関数と呼ぶ. \mathbb{R} 上の可測関数 $g(x)$ に対して X と g の合成を $g(X)$ と書く. $g(X)$ も確率変数になる. $g(x)$ が有界連続関数のとき, $g(X)$ の期待値は $E[g(X)] = \int_{\mathbb{R}} g(x) \mu_X(dx)$ と表わされる. X の確率密度関数 $f(x)$ が存在するならば $E[g(X)] = \int_{\mathbb{R}} g(x) f(x) dx$.

⁸⁶ $x \leq x'$ ならば $f(x) \geq f(x')$ が成立することを「単調減少」と呼んでいる. 字義通りに解釈できるようにするためには「非増加関数」と呼ぶべきかもしれないが, 慣習に合わせてこのように呼んでいる. 「単調増加」についても不等式の無きを逆にするだけでまったく同様である.

⁸⁷ $F(x) \sim G(x)$ ($x \rightarrow \infty$) は $\lim_{x \rightarrow \infty} (F(x)/G(x)) = 1$ を意味する

が成立する。(この結論の式は前提の式の両辺を形式的に x で微分した形をしている.)

証明. まず, f が単調減少である場合を扱う. f が単調減少函数であることより, 任意の $c > 1$ に対して,

$$\frac{\int_0^{cx} f(t) dt - \int_0^x f(t) dt}{cx - x} \leq f(x) \leq \frac{\int_0^x f(t) dt - \int_0^{c^{-1}x} f(t) dt}{x - c^{-1}x}. \quad (1)$$

これの全体を $ax^{\alpha-1}$ で割ると,

$$\frac{\frac{\int_0^{cx} f(t) dt}{ax^\alpha} - \frac{\int_0^x f(t) dt}{ax^\alpha}}{c-1} \leq \frac{f(x)}{ax^{\alpha-1}} \leq \frac{\frac{\int_0^x f(t) dt}{ax^\alpha} - \frac{\int_0^{c^{-1}x} f(t) dt}{ax^\alpha}}{1-c^{-1}}. \quad (2)$$

ゆえに $x \rightarrow \infty$ とすることによって⁸⁸,

$$\frac{c^\alpha - 1}{c - 1} \leq \liminf_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{ax^{\alpha-1}} \leq \limsup_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{ax^{\alpha-1}} \leq \frac{1 - c^{-\alpha}}{1 - c^{-1}}. \quad (3)$$

さらに $c \searrow 1$ とすることによって

$$\alpha \leq \liminf_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{ax^{\alpha-1}} \leq \limsup_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{ax^{\alpha-1}} \leq \alpha.$$

を得る. ゆえに

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{ax^{\alpha-1}} = \alpha, \quad \text{つまり} \quad f(x) \sim a\alpha x^{\alpha-1} \quad (x \rightarrow \infty).$$

これで f が単調減少の場合に示すべきことが示された.

次に f が単調増加の場合を扱おう. f が単調増加の場合には (1), (2) で不等号の向きを逆にした結果が得られる. ゆえに, (3) で \liminf と \limsup を交換して, 不等号の向きを逆にした結果が得られる. そのことに注意すれば, f が単調増加の場合に示すべき結果が同様に得られることがわかる. \square

数列 a_n に対して $f(n) = a_n$ を満たす函数 $f(t)$ を適切に定めることによって次の結果が得られる.

系 10.2. a_1, a_2, a_3, \dots は正値数列で単調減少または単調増加しているとし, $a, \alpha > 0$ であるとする. このとき

$$\sum_{k=1}^n a_k \sim an^\alpha \quad (n \rightarrow \infty)$$

ならば

$$a_n \sim a\alpha n^{\alpha-1} \quad (n \rightarrow \infty)$$

が成立する. \square

⁸⁸ $\int_0^{cx} f(t) dt \sim ac^\alpha x^\alpha$ ($x \rightarrow \infty$) を用いる.

10.2 Laplace 変換の Tauber 型定理

Stone-Weierstrass の多項式近似定理⁸⁹を用いてまず次を示そう.

補題 10.3. $\phi(y)$ は閉区間 $[0, 1]$ 上の非負値可積分函数であるとし, $g(y)$ は閉区間 $[0, 1]$ 上の函数で一点 $c \in (0, 1)$ でのみ不連続で他の点では連続であるものであるとし, 極限 $g(c \pm 0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} g(c \pm \varepsilon)$ が存在すると仮定する. このとき, 任意の $\varepsilon > 0$ に対して, 多項式函数 $P(y), Q(y)$ で

$$\begin{aligned} P(y) &\leq g(y) \leq Q(y) \quad (0 \leq y \leq 1), \\ \int_0^1 g(y)\phi(y) dy - \varepsilon &\leq \int_0^1 P(y)\phi(y) dy \leq \int_0^1 g(y)\phi(y) dy, \\ \int_0^1 g(y)\phi(y) dy &\leq \int_0^1 Q(y)\phi(y) dy \leq \int_0^1 g(y)\phi(y) dy + \varepsilon \end{aligned}$$

を満たすものが存在する.

証明. 条件を満たす多項式函数 $Q(y)$ の存在のみを示せばよい. ($g(y)$ の代わりに $-g(y)$ を考えれば $P(y)$ の存在も示される.) さらに $g(c-0) \leq g(c+0)$ と仮定してよい. ($g(c-0) \geq g(c+0)$ ならば $g(y)$ の代わりに $g(1-y)$ を考えればよい.)

$\phi(y)$ は非負値可積分函数なので $N = \int_0^1 |\phi(y)| dy = \int_0^1 \phi(y) dy$ とおくと, $N < \infty$ となる. $g(y)$ は $[0, 1]$ 上有界なので, ある $M > 0$ で $|g(y)| \leq M$ ($0 \leq y \leq 1$) をみたすものが取れる.

任意に $\varepsilon > 0$ を取る.

c 未満の $\delta > 0$ に対して, $g(y)$ を近似する連続函数 $g_\delta(y)$ を次のように定める:

$$g_\delta(y) = \begin{cases} g(y) & (0 \leq y \leq c - \delta), \\ \max\{a(y - c) + g(c + 0), g(y)\} & (c - \delta \leq y \leq c), \\ g(y) & (c \leq y \leq 1). \end{cases}$$

ここで $a = (g(c + 0) - g(c - \delta))/\delta$ であり, $a(y - c) + g(c + 0) = a(y - (c - \delta)) + g(c - \delta)$ であることに注意せよ. 定義より

$$-M \leq g(y) \leq g_\delta(y) \leq M \quad (0 \leq y \leq 1)$$

となっている. $|g_\delta(y)\phi(y)| \leq M|\phi(y)|$ ($0 \leq y \leq 1$) かつ $\lim_{\delta \searrow 0} g_\delta(y)\phi(y) = g(y)\phi(y)$ ($y \neq c$) なので Lebesgue の収束定理より,

$$\lim_{\delta \searrow 0} \int_0^1 g_\delta(y)\phi(y) dy = \int_0^1 g(y)\phi(y) dy.$$

このことを使って, $\delta > 0$ を十分小さくして

$$\int_0^1 g(y)\phi(y) dy \leq \int_0^1 g_\delta(y)\phi(y) dy \leq \int_0^1 g(y)\phi(y) dy + \frac{\varepsilon}{3}$$

となるようにしておく.

⁸⁹閉区間上の任意の連続函数が多項式函数で一様近似されるという定理.

Stone-Weierstrass の多項式近似定理より, ある多項式函数 $Q(y)$ で

$$\left| Q(y) - g_\delta(y) - \frac{\varepsilon}{3N} \right| \leq \frac{\varepsilon}{3N} \quad (0 \leq y \leq 1)$$

を満たすものが存在する.

このとき $g(y) \leq g_\delta(y) \leq Q(y)$ ($0 \leq y \leq 1$) が成立しており,

$$\begin{aligned} & \int_0^1 Q(y)\phi(y) dy \\ & \leq \int_0^1 \left| Q(y) - g_\delta(y) - \frac{\varepsilon}{3N} \right| \phi(y) dy + \int_0^1 g_\delta(y)\phi(y) dy + \int_0^1 \frac{\varepsilon}{3N} \phi(y) dy \\ & \leq \frac{\varepsilon}{3N} \int_0^1 \phi(y) dy + \int_0^1 g(y)\phi(y) dy + \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3N} \int_0^1 \phi(y) dy \\ & = \frac{\varepsilon}{3N} N + \int_0^1 g(y)\phi(y) dy + \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3N} N \\ & = \int_0^1 g(y)\phi(y) dy + \varepsilon. \end{aligned}$$

これで示すべきことが示された. □

定理 10.4. $f(t)$ は $t > 0$ で定義された非負値可測函数であるとし, $a, \alpha > 0$ であると仮定する. このとき

$$\int_0^\infty e^{-xt} f(t) dt \sim \frac{a}{x^\alpha} \quad (x \searrow 0)$$

ならば

$$\int_0^{1/x} f(t) dt \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha + 1)} \quad (x \searrow 0).$$

が成立する. (ガンマ函数が出て来る理由は以下の証明を見ればわかる.)

証明. $F(x) = \int_0^\infty e^{-xt} f(t) dt$ とおくと, 仮定 $F(x) \sim a/x^\alpha$ ($x \searrow 0$) より, $k = 0, 1, 2, \dots$ に対して,

$$\begin{aligned} F((k+1)x) &= \int_0^\infty e^{-xt} (e^{-xt})^k f(t) dt \\ &\sim \frac{a}{(k+1)^\alpha x^\alpha} = \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{-t} (e^{-t})^k t^{\alpha-1} dt \quad (x \searrow 0). \end{aligned}$$

ここで次の公式を使った:

$$\frac{1}{c^\alpha} = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{-ct} t^{\alpha-1} dt \quad (c > 0).$$

したがって任意の多項式函数 $p(y)$ について

$$\int_0^\infty e^{-xt} p(e^{-xt}) f(t) dt \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{-t} p(e^{-t}) t^{\alpha-1} dt \quad (x \searrow 0).$$

閉区間 $[0, 1]$ 上の可積分函数 $\phi(y)$ を

$$\phi(y) = (-\log y)^{\alpha-1} \quad (0 < y \leq 1), \quad \phi(0) = 0$$

と定め⁹⁰, $y = e^{-1}$ にのみ不連続点を持つ $[0, 1]$ 上の函数 $g(y)$ を

$$g(y) = \begin{cases} 0 & (0 \leq y < e^{-1}) \\ y^{-1} & (e^{-1} \leq y \leq 1) \end{cases}$$

と定める. 補題 10.3 より, 任意の $\varepsilon > 0$ に対して, ある多項式函数 $P(y), Q(y)$ で

$$\begin{aligned} P(y) &\leq g(y) \leq Q(y) \quad (0 \leq y \leq 1), \\ \int_0^1 g(y)\phi(y) dy - \varepsilon &\leq \int_0^1 P(y)\phi(y) dy \leq \int_0^1 g(y)\phi(y) dy, \\ \int_0^1 g(y)\phi(y) dy &\leq \int_0^1 Q(y)\phi(y) dy \leq \int_0^1 g(y)\phi(y) dy + \varepsilon \end{aligned}$$

を満たすものが存在する. このとき $y = e^{-t}$ とおくと,

$$\begin{aligned} \int_0^\infty e^{-t}g(e^{-t})t^{\alpha-1} dy - \varepsilon &\leq \int_0^\infty e^{-t}P(e^{-t})t^{\alpha-1} dy \leq \int_0^\infty e^{-t}g(e^{-t})t^{\alpha-1} dy, \\ \int_0^\infty e^{-t}g(e^{-t})t^{\alpha-1} dy &\leq \int_0^\infty e^{-t}Q(e^{-t})t^{\alpha-1} dy \leq \int_0^\infty e^{-t}g(e^{-t})t^{\alpha-1} dy + \varepsilon. \end{aligned}$$

一方, $f(t) \geq 0$ であることより⁹¹,

$$\int_0^\infty e^{-xt}P(e^{-xt})f(t) dt \leq \int_0^\infty e^{-xt}g(e^{-xt})f(t) dt \leq \int_0^\infty e^{-xt}Q(e^{-xt})f(t) dt$$

なので, これの全体を $a/(x^\alpha\Gamma(\alpha+1))$ で割って, $x \searrow 0$ の極限を取ると,

$$\begin{aligned} \int_0^\infty e^{-t}P(e^{-t})t^{\alpha-1} dt &\leq \liminf_{x \searrow 0} \frac{x^\alpha\Gamma(\alpha+1)}{a} \int_0^\infty e^{-xt}g(e^{-xt})f(t) dt \\ &\leq \limsup_{x \searrow 0} \frac{x^\alpha\Gamma(\alpha+1)}{a} \int_0^\infty e^{-xt}g(e^{-xt})f(t) dt \leq \int_0^\infty e^{-t}Q(e^{-t})t^{\alpha-1} dt \end{aligned}$$

以上の2つの段落の結果を合わせ, $\varepsilon > 0$ をいくらでも小さくできることに注意すれば次が成立することがわかる:

$$\lim_{x \searrow 0} \frac{x^\alpha\Gamma(\alpha+1)}{a} \int_0^\infty e^{-xt}g(e^{-xt})f(t) dt = \int_0^\infty e^{-t}g(e^{-t})t^{\alpha-1} dt.$$

すなわち次が得られた⁹²:

$$\int_0^\infty e^{-xt}g(e^{-xt})f(t) dt \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{-t}g(e^{-t})t^{\alpha-1} dt \quad (x \searrow 0).$$

$e^{-1} \leq e^{-xt}$ と $t \leq 1/x$ は同値であり, $t \leq 1/x$ のとき $e^{-xt}g(e^{-xt}) = 1$ となり, $t > 1/x$ のとき $g(e^{-xt}) = 0$ なので, すぐ上の式は次のように書き直される:

$$\int_0^{1/x} f(t) dt \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^1 t^{\alpha-1} dt = \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\alpha\Gamma(\alpha)} = \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha+1)} \quad (x \searrow 0).$$

これで示すべきことがすべて示された. □

⁹⁰ $\int_0^1 \phi(y) dy = \int_0^1 (-\log y)^{\alpha-1} dy$ で $y = e^{-t}$ とおくと, $\int_0^1 \phi(y) dy = \int_0^\infty e^{-t}t^{\alpha-1} dt = \Gamma(\alpha)$ となる. このことから $\phi(y) = (-\log y)^{\alpha-1}$ は $\alpha > 0$ のとき $[0, 1]$ で可積分であることがわかる.

⁹¹ ここで $f(t)$ の非負性を使っている.

⁹² 以上の Stone-Weierstrass の多項式近似定理を使う鮮やかな方法は Jovan Karamata による.

上の定理と前節の訂正を合わせることによって次の結果が得られる.

系 10.5. $f(t)$ は $t > 0$ で定義された正值函数で単調減少または単調増加しているとし, $\alpha, a > 0$ であるとする. このとき

$$\int_0^{\infty} e^{-xt} f(t) dt \sim \frac{a}{x^\alpha} \quad (x \searrow 0)$$

ならば,

$$\int_0^t f(t') dt' \sim \frac{at^\alpha}{\Gamma(\alpha+1)}, \quad f(t) \sim \frac{at^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} \quad (x \rightarrow \infty)$$

が成立する. □

数列 a_n に対して $f(n) = a_n$ を満たす函数 $f(t)$ を適切に定義することによって近似したり, Stieltjes 積分版の定理を証明し直したり, さらに $y = e^{-x}$ と置いて $x \searrow 0$ の極限を $y \nearrow 1$ の極限に書き直すことによって, もしくは直接証明し直すことによって以下の結果が得られる. ($1 - e^{-x} \sim x$ ($x \searrow 0$)) であることに注意せよ.)

系 10.6. a_0, a_1, a_2, \dots は非負値数列であるとし, $\alpha, a > 0$ であるとする. このとき

$$\lim_{y \nearrow 1} (1-y)^\alpha \sum_{n=0}^{\infty} a_n y^n = a$$

ならば

$$\sum_{k=0}^n a_k \sim \frac{an^\alpha}{\Gamma(\alpha+1)} \quad (n \rightarrow \infty)$$

が成立する. (ガンマ函数が出て来る理由は以下の証明を見ればわかる.) □

証明. 直接証明し直しておこう. $x > 0$ とし, $y = e^{-x}$ とおくと, $1 - y \sim x$ ($x \searrow 0$) なので,

$$F(x) := \sum_{n=0}^{\infty} e^{-nx} a_n \sim \frac{a}{x^\alpha} \quad (x \searrow 0).$$

ゆえに任意の $k = 0, 1, 2, \dots$ に対して,

$$\begin{aligned} F((k+1)x) &= \sum_{n=0}^{\infty} e^{-nx} (e^{-nx})^k a_n \\ &\sim \frac{a}{(k+1)^\alpha x^\alpha} = \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} e^{-t} (e^{-t})^k t^{\alpha-1} dt \quad (x \searrow 0). \end{aligned}$$

ここで次の公式を使った:

$$\frac{1}{c^\alpha} = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} e^{-ct} t^{\alpha-1} dt \quad (c > 0).$$

したがって, 任意の多項式函数 $p(y)$ について

$$\sum_{n=0}^{\infty} e^{-nx} p(e^{-nx}) a_n \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} e^{-t} p(e^{-t}) t^{\alpha-1} dt \quad (x \searrow 0).$$

多項式函数で函数

$$g(y) = \begin{cases} 0 & (0 \leq y < e^{-1}), \\ y^{-1} & (e^{-1} \leq y \leq 1) \end{cases}$$

を近似することによって次が得られる⁹³:

$$\sum_{x=0}^{\infty} e^{-nx} g(e^{-nx}) a_n \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{-t} g(e^{-t}) t^{\alpha-1} dt \quad (x \searrow 0).$$

$e^{-1} \leq e^{-nx}$ と $n \leq 1/x$ は同値であり, $n \leq 1/x$ のとき $e^{-nx} g(e^{-nx}) = 1$ なので, すぐ上の式は次のように書き直される:

$$\sum_{0 \leq n \leq 1/x} a_n \sim \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^1 t^{\alpha-1} dt = \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\alpha \Gamma(\alpha)} = \frac{a}{x^\alpha} \frac{1}{\Gamma(\alpha+1)} \quad (x \searrow 0).$$

右辺で $x = 1/n$ とおき, 左辺の和を $k = 0, 1, \dots, n$ の和に書き直すと,

$$\sum_{k=0}^n a_k \sim \frac{an^\alpha}{\Gamma(\alpha+1)} \quad (n \rightarrow \infty).$$

これで示すべきことが示された. □

系 10.7. a_0, a_1, a_2, \dots は正値数列で単調減少または単調増加しているとし, $\alpha, a > 0$ であるとする. このとき

$$\lim_{y \nearrow 1} (1-y)^\alpha \sum_{n=0}^{\infty} a_n y^n = a$$

ならば

$$\sum_{k=0}^n a_k \sim \frac{an^\alpha}{\Gamma(\alpha+1)}, \quad a_n \sim \frac{an^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} \quad (n \rightarrow \infty)$$

が成立する. □

定理 10.4 の Stieltjes 積分版は次の通り⁹⁴.

定理 10.8. $\varphi(t)$ は $\varphi(t) = 0$ ($t < 0$) を満たす右連続単調増加函数であるとし, $a, \alpha > 0$ であるとする. このとき

$$F(x) := \int_{-0}^{\infty} e^{-xt} d\varphi(t) \sim \frac{a}{x^\alpha} \quad (x \searrow 0)$$

ならば

$$\varphi(t) \sim \frac{at^\alpha}{\Gamma(\alpha+1)} \quad (t \rightarrow \infty)$$

が成立する. □

⁹³実際には補題 10.3 を用いた注意深い議論が必要になる. その議論の詳細を見ないと, どうして $a_n \geq 0$ と仮定しているか, よくわからないだろう. 議論の詳細については定理 10.4 の証明を参照せよ. この方法は Jovan Karamata による.

⁹⁴第 10.5 節, 第 10.6 節で漸近挙動に緩変動函数が含まれているより一般の場合に関する解説を書いた. そちらの解説の方が準備を十分にしているので証明も簡明になっている.

この定理の特別な場合として, もしくは定理 10.4 の証明と完全に同様の筋道をたどることによって次の結果が得られる.

系 10.9. $\lambda_n \geq 0$ は単調増加数列であるとし, $a, \alpha > 0$ であるとする. このとき

$$\sum_{n=1}^{\infty} e^{-\lambda_n x} \sim \frac{a}{x^\alpha} \quad (x \searrow 0)$$

ならば

$$\#\{n \mid \lambda_n \leq t\} \sim \frac{at^\alpha}{\Gamma(\alpha+1)} \quad (t \rightarrow \infty)$$

が成立する. さらに $t = \lambda_n$ の場合を考えることによって

$$\lambda_n \sim \left(\frac{\Gamma(\alpha+1)}{a} \right)^{1/\alpha} n^{1/\alpha} \quad (n \rightarrow \infty)$$

も得られる. □

10.3 Wallis の公式と逆正弦分布

べき級数展開 $(1-y)^{-1/2} = \sum_{n=0}^{\infty} a_n y^n$ ($|y| < 1$) で数列 a_n を定めると

$$\begin{aligned} a_n &= (-1)^n \binom{-1/2}{n} = \frac{\frac{1}{2}(\frac{1}{2}+1)\cdots(\frac{1}{2}+n-1)}{n!} \\ &= \frac{1 \cdot 3 \cdots (2n-1)}{2^n n!} = \frac{(2n)!}{2^{2n} (n!)^2} = \frac{1}{2^{2n}} \binom{2n}{n} > 0. \end{aligned}$$

4つ目の等号で分子分母に $2 \cdot 4 \cdots (2n) = 2^n n!$ をかけた. さらに

$$a_{n+1} = \frac{n+1/2}{n+1} a_n < a_n.$$

ゆえに a_n は正値単調減少数列である. $(1-y)^{1/2} \sum_{n=0}^{\infty} a_n y^n = 1$ なので系 10.7 を適用することによって次が得られる:

$$a_n = \frac{1}{2^{2n}} \binom{2n}{n} \sim \frac{n^{1/2-1}}{\Gamma(1/2)} = \frac{1}{\sqrt{\pi n}} \quad (n \rightarrow \infty).$$

この公式は Wallis の公式と呼ばれている⁹⁵.

逆正弦分布が出て来る一つのパターンについて説明しよう. そのために正値数列 a_n は Wallis の公式型の漸近挙動 $a_n \sim 1/\sqrt{\pi n}$ ($n \rightarrow \infty$) を満たしていると仮定し, $p_{n,k} = a_k a_{n-k}$ とおく. このとき, 仮定より $\min\{k, n-k\} \rightarrow \infty$ において

$$p_{n,k} \sim \frac{1}{\pi} \frac{1}{\sqrt{k(n-k)}} = \frac{1}{\pi} \frac{1}{\sqrt{\frac{k}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right)}} \frac{1}{n}$$

⁹⁵第 10.2 節や第 10.6 節で解説したタイプの Tauber 型定理は Wallis の公式の一般化だとみなせる.

となるので, $0 \leq a < b \leq 1$ に対して,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{a \leq k/n \leq b} p_{n,k} = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{a \leq k/n \leq b} \frac{1}{\pi} \frac{1}{\sqrt{\frac{k}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right)}} \frac{1}{n} = \frac{1}{\pi} \int_a^b \frac{dx}{\sqrt{x(1-x)}}.$$

確率密度関数 $\pi^{-1}(x(1-x))^{-1/2} dx$ が定める確率分布は逆正弦分布と呼ばれている. そのように呼ばれる理由はその累積確率分布関数が次のように逆正弦関数で表わされるからである:

$$\frac{1}{\pi} \int_0^x \frac{dt}{\sqrt{t(1-t)}} = \frac{2}{\pi} \int_0^{\sqrt{x}} \frac{dy}{\sqrt{1-y^2}} = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{x}.$$

この確率分布は中心が $(x, y) = (1/2, 0)$ で半径が $1/2$ の円周上の一様分布を x 軸上に射影したものに等しい.

このように Wallis の公式型の漸近挙動の仮定から逆正弦分布が出て来る. そして Wallis の公式型の漸近挙動は Tauber 型の定理 (系 10.7) から出て来る. 一般的な 1 次元ランダムウォークに関する逆正弦法則はそのような方針で証明される.

逆正弦法則とは「左右対称もしくは期待値が 0 で有限の分散を持つような原点から出発する 1 次元ランダムウォークにおいて, 原点より右側に留まっている時間の総和の割合の分布が時間無限大の極限で逆正弦分布に収束する」という法則のことである⁹⁶. 逆正弦法則の証明にはかなりややこしい計算が必要になる. 確率 $1/2$ で左右に 1 ステップずつ進む単純なランダムウォークに関する逆正弦法則の場合でさえ, 組み合わせ論的にややこしい議論が必要になる⁹⁷. ここではその手の面倒な議論には一切触れないことにする.

しかし, 逆正弦法則によれば結果的に以下が成立している:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\#\{(x_i)_{i=1}^n \in \{\pm 1\}^n \mid na < \#\{k \mid x_1 + \dots + x_k > 0\} < nb\}}{2^n} = \frac{1}{\pi} \int_a^b \frac{dx}{\sqrt{x(1-x)}},$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2^n} \int_{\substack{-1 < x_1, \dots, x_n < 1, \\ na < \#\{k \mid x_1 + \dots + x_k > 0\} < nb}} dx_1 \dots dx_n = \frac{1}{\pi} \int_a^b \frac{dx}{\sqrt{x(1-x)}}.$$

ギャンブルにたとえば, 条件 $x_1 + \dots + x_k > 0$ は「浮いていること」(トータルで勝っている状態)を意味し, $\#\{k \mid x_1 + \dots + x_k > 0\}$ は浮いている時間の長さを意味しており, 条件 $na < \#\{k \mid x_1 + \dots + x_k > 0\} < nb$ は浮いている時間の長さの割合が a より大きく b より小さいことを意味している. ランダムウォークに関する逆正弦法則は「浮いている時間の割合」が $n \rightarrow \infty$ で逆正弦分布にしたがうことを意味している.

10.4 $x - x^2 + x^4 - x^8 + x^{16} - x^{32} + \dots$ で $x \nearrow 1$ とすると?

函数 $F(x)$ を

$$F(x) = x - x^2 + x^4 - x^8 + x^{16} - x^{32} + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k x^{2^k} \quad (|x| < 1)$$

⁹⁶詳しくは Frank Spitzer, Principles of Random Walk, Springer GTM 34 (1964) の第 20 節を参照せよ. 特にその pp. 225–227 あたりを参照すればこのノートとの関係がわかるはずである.

⁹⁷単純なランダムウォークの逆正弦法則の証明に興味がある人は例えば服部哲也, 確率論講義付録, 20030525 もしくは服部哲也著『ランダムウォークとくりこみ群』共立出版 (2004) の第 1 章を参照して欲しい. 服部哲也さんが書いたものはサービス精神が旺盛でどれも楽しいので, 数楽好きの人にはおすすめできる.

と定める. このとき $x \nearrow 1$ で $F(x)$ は収束するか? 収束するとしたらその収束先の値は何になるか?⁹⁸

仮に収束するとしたら, その収束先は $1/2$ でなければいけないことはすぐにわかる. なせならば,

$$F(x^2) = x - F(x)$$

が成立しているからである. さらに数値計算してみると, x が 1 の近くで $F(x)$ の値は 0.5 にかかなり近いこともわかる. たとえば

$$F(0.99) \approx 0.494098, \quad F(0.999) \approx 0.500124.$$

$F(x)$ は $x \nearrow 1$ で $1/2$ に収束するのだろうか?

数列 a_n, s_n を

$$F(x) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n x^n, \quad s_n = a_0 + a_1 + \dots + a_n$$

と定める. 一般に

$$\sum_{n=0}^{\infty} a_n x^n = (1-x) \sum_{n=0}^{\infty} s_n x^n$$

のとき

$$s_n = a_0 + a_1 + \dots + a_n$$

となることに注意せよ.

上の状況で

$$\begin{aligned} F(x) &= x(1-x) + x^4(1-x^4) + x^{16}(1-x^{16}) + \dots = (1-x)f(x), \\ f(x) &= x + x^4(1+x+x^2+x^3) + x^{16}(1+x+\dots+x^{15}) + \dots \\ &= x + (x^4 + x^5 + x^6 + x^7) + (x^{16} + x^{17} + \dots + x^{31}) + \dots \end{aligned}$$

となるので, $s_n \geq 0$ である. ゆえにもしも

$$\lim_{x \nearrow 1} F(x) = \lim_{x \nearrow 1} (1-x) \sum_{n=0}^{\infty} s_n x^n = a$$

と収束するならば, 系 10.6 ($\alpha = 1$) より,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=0}^n s_k = a$$

と収束するはずである. しかし,

$$\begin{aligned} \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{s_0 + s_1 + \dots + s_{2^{2k}-1}}{2^{2k}-1} &= \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{1 + 4 + 16 + \dots + 4^{k-1}}{4^k - 1} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{4^k - 1}{4^k - 1} = \frac{1}{3}, \\ \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{s_0 + s_1 + \dots + s_{2^{2k-1}-1}}{2^{2k-1}-1} &= \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{1 + 4 + 16 + \dots + 4^{k-1}}{\frac{1}{2}4^k - 1} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{4^k - 1}{\frac{1}{2}4^k - 1} = \frac{2}{3} \end{aligned}$$

なので, $n^{-1} \sum_{k=0}^n s_k$ は $n \rightarrow \infty$ で収束しない. したがって $x \nearrow 1$ で $F(x)$ も収束しない.

⁹⁸筆者はこの問題の存在を Peter Duren, *Sums for Divergent Series: A Tauberian Adventure*, 2013-10 (講演スライド) で学んだ. それによれば G. H. Hardy がこの問題を 1907 年に解いたらしい. 数値計算すれば $x \nearrow 1$ で $F(x)$ の値が 0.5 の周囲を小さく無限に振動している様子を見られる. そして上の講演スライドでは実際に無限に振動していることが証明されている.

10.5 Laplace-Stieltjes 変換

以下は第 10.6 節のための準備である.

$F(x)$ は \mathbb{R} 上の右連続⁹⁹かつ単調非減少¹⁰⁰であると仮定する.

さらに, もしも $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ と $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$ が成立しているならば, $F(x)$ は累積確率分布関数もしくは単に分布関数と呼ぶことがある. そのとき $F(x)$ の値は「 x 以下の値になる確率」だと解釈される. 以下では $F(x)$ が累積確率分布関数になっているとは仮定しない.

$F(x)$ が単調非減少であることから, 任意の $x \in \mathbb{R}$ において, 左からの極限 $F(x-0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} F(x-\varepsilon)$ が存在することがわかる (上に有界な実数の集合は上限を持つから). さらに $F(x)$ は右連続なので $F(x) = F(x+0) = \lim_{\varepsilon \searrow 0} F(x+\varepsilon)$ が成立している. $F(x) - F(x-0) > 0$ となることと函数 F が点 x で不連続なことは同値である. すなわち $F(x)$ は不連続点 x で $F(x) - F(x-0) > 0$ の分だけ上にジャンプしている. このことから $F(x)$ の不連続点は高々可算個であることがわかる.

$F(x)$ に関する Lebesgue-Stieltjes 積分は

$$\mu_F((a, b]) = F(b) - F(a) \quad (-\infty \leq a < b)$$

を満たす Borel 測度 μ_F (一意的に存在する) に関する積分として定義される. すなわち, Borel 集合 A について

$$\int_A f(x) dF(x) = \int_A f(x) \mu_F(dx)$$

と書き, これを Lebesgue-Stieltjes 積分と呼ぶ. 測度 $\mu_F(dx)$ の代わりに $dF(x)$ と書くことが多い. $F(x)$ が $x = a$ で連続なことと $\mu_F(\{a\}) = 0$ は同値になり,

$$F(b) - F(a) = \int_{(a,b]} dF(x) = \int_{[a,b]} dF(x) \quad (a < b)$$

が成立している. 2つ目の等号は $a = b$ であつ $x = a$ で $F(x)$ が不連続なとき成立しないことに注意せよ. もしも \mathbb{R} 上の Borel 測度 μ が任意の $x \in \mathbb{R}$ について $\mu((-\infty, x]) < \infty$ を満たしているならば $F(x) = \mu((-\infty, x])$ とおくと $F(x)$ は右連続な単調非減少函数で $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ を満たしており, $\mu = \mu_F$ が成立している.

区間 $[a, b]$ ($a < b$) における Riemann-Stieltjes 積分は $[a, b]$ の分割

$$a = x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_n = b, \quad c_i \in [x_{i-1}, x_i]$$

を取り,

$$\int_a^b f(x) dF(x) = \lim \sum_{i=1}^n f(c_i)(F(x_i) - F(x_{i-1}))$$

で定義される. ここで右辺の極限は分割を細かくする極限である. $f(x)$ が連続函数ならば

$$\int_a^b f(x) dF(x) = \int_{[a,b]} f(x) \mu_F(dx)$$

⁹⁹ $F(x)$ が右連続 (もしくは右側から連続) であるとは $\lim_{\varepsilon \searrow 0} F(x+\varepsilon) = F(x)$ が成立していることである.

¹⁰⁰ $F(x)$ が単調非減少とは $x \leq x'$ ならば $F(x) \leq F(x')$ が成立していることである.

が成立している.

以下ではさらに $F(0) = 0$ と仮定する.

μ が $(0, \infty)$ 上の Borel 測度のとき

$$M(s) = \int_0^{\infty} e^{-sx} \mu(dx)$$

を測度 μ の Laplace 変換と呼ぶ. より一般に

$$\int_0^{\infty} e^{-sx} f(x) \mu(dx)$$

を $f(x) \mu(dx)$ の Laplace 変換と呼ぶ.

注意 10.10. μ が有限測度 ($\mu((0, \infty)) < \infty$) のとき

$$M(s) = \int_0^{\infty} e^{-sx} \mu(dx) < \infty \quad (s \geq 0).$$

μ が有限測度でない場合であっても, $M(\sigma) < \infty$ ならば $e^{-\sigma x} \mu(dx)$ が有限測度を定めるので, 無限測度の Laplace 変換に関する問題の多くが有限測度の Laplace 変換の場合に帰着することがわかる. さらに $e^{-\sigma x} \mu(dx)/M(\sigma)$ が確率測度を定めることから, 多くの問題が確率測度の場合に帰着することもわかる. \square

命題 10.11. μ, ν は $(0, \infty)$ 上の Borel 測度のとき, 十分大きな s について

$$\int_0^{\infty} e^{-sx} \mu(dx) = \int_0^{\infty} e^{-sx} \nu(dx) < \infty$$

が成立しているならば $\mu = \nu$ となる. すなわち, 十分大きな s について μ, ν の Laplace 変換が有限な値に収束してかつ等しいならば, 2つの測度 μ, ν は一致する.

証明. 注意 10.10 のアイデアを使おう. $A = \int_0^{\infty} e^{-\sigma x} \mu(dx) = \int_0^{\infty} e^{-\sigma x} \nu(dx) < \infty$ のとき, $\mu(dx), \nu(dx)$ のそれぞれを $e^{-\sigma x} \mu(dx)/A, e^{-\sigma x} \nu(dx)/A$ で置き換えることによって, μ と ν は確率測度であると仮定できる. このとき, 任意の $s \geq 0$ に対してそれらの Laplace 変換は有限な値に収束する. 同相写像 $f: (0, \infty) \rightarrow (0, 1), x \mapsto y = e^{-x}$ と定め, $(0, 1)$ 上の確率測度 μ', ν' を

$$\mu'(A) = \mu(f^{-1}(A)), \quad \nu'(A) = \nu(f^{-1}(A))$$

と定めると¹⁰¹,

$$\int_0^{\infty} e^{-sx} \mu(dx) = \int_0^{\infty} e^{-sx} \nu(dx)$$

は次のように書き直される (置換積分):

$$\int_0^1 y^s \mu'(dy) = \int_0^1 y^s \nu'(dy) \quad (s \geq 0).$$

特に μ' と ν' のモーメントがすべて等しい. ゆえに $\mu' = \nu'$ すなわち $\mu = \nu$ であることがわかる. \square

¹⁰¹たとえば $\mu(dx) = \rho(x) dx$ のとき $\mu'(dy) = \rho(-\log y) y^{-1} dy$.

注意 10.12 (モーメント問題について). 有限区間上の確率測度はそのモーメント全体によって一意的に決定される¹⁰². しかし無限区間上の確率測度の場合にはそうではない. たとえば対数正規分布はそのモーメントたちだけから一意に決定されない. 対数標準正規分布の確率密度関数は次で与えられる:

$$f(x) dx = \frac{e^{-(\log x)^2/2}}{\sqrt{2\pi}} \frac{dx}{x} \quad (x > 0), \quad f(x) = 0 \quad (x \leq 0).$$

$s(y)$ は周期 1 を持つ実数値奇関数でその絶対値は常に 1 以下であるとする. たとえば $s(y) = a \sin(2\pi y)$ ($|a| \leq 1$) であるとする. そして

$$g(x) dx = f(x)(1 + s(\log x)) dx$$

とおく. $s(x)$ の絶対値は常に 1 以下なので $g(x) \geq 0$ となる. この $g(x) dx$ が \mathbb{R} 上の確率測度を定め, 対数標準正規分布 $f(x) dx$ と同じモーメントたちを持つことを示したい. そのためには $k = 0, 1, 2, \dots$ に対して

$$\int_0^\infty x^k f(x) s(\log x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^\infty x^k e^{-(\log x)^2/2} s(\log x) \frac{dx}{x} = 0$$

を示せば十分である. 積分変数を $x = e^{y+k}$ と置換すると, $s(y)$ が周期 1 を持つことより,

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^\infty e^{ky+k^2} e^{-(y+k)^2/2} s(y+k) dy = \frac{e^{k^2/2}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^\infty e^{-y^2/2} s(y) dy$$

$s(y)$ は奇関数だったのでこの積分は 0 になる. これで $g(x) dx$ は確率測度を定めそのモーメントたちは対数標準正規分布 $f(x) dx$ のモーメントたちに等しいことがわかった.

以上の例は, Willium Feller, An Introduction to Probability Theory and Its Applications Vol. 2, First Edition (1970) の VII.3 の p.227 の例の引き写しである. そこには「この興味深い例は C. C. Heyde による」と書いてある. さらにその下には以下のように書いてある:

- (1) \mathbb{R} 上の確率分布の k 次のモーメントを μ_k と書くとき,

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{\sqrt[2n]{\mu_{2n}}} = \infty$$

ならば, モーメントたちからもとの確率分布が一意に決まる (Carleman の定理).

- (2) それより弱い結果: 偶数次のモーメントたちから得られるべき級数

$$\sum_{n=0}^{\infty} \mu_{2n} \frac{z^{2n}}{(2n)!}$$

の収束半径が 0 より大きいならば (すなわちある $z > 0$ に対して収束するならば), モーメントたちからもとの確率分布が一意的に決定される (第 6 節 XV.4).

¹⁰²Stone-Weierstrass の多項式近似定理を使って証明できる. 連続関数の多項式による一様近似が可能なのは有限閉区間上に限ることに注意せよ. 補題 10.13 の証明と同様の方法を使って証明できる.

要するに高次のモーメントたちの増大度が十分小さければモーメントたちからもとの確率分布は一意的に決定される.

対数標準正規分布の k 次のモーメント μ_k は $x = e^{y+k}$ と変数変換することによって,

$$\begin{aligned}\mu_k &= \int_0^\infty x^k \frac{e^{-(\log x)^2/2}}{\sqrt{2\pi}} \frac{dx}{x} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^\infty e^{ky+k^2} e^{-(y+k)^2/2} dt \\ &= \frac{e^{k^2/2}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^\infty e^{-y^2/2} dt = e^{k^2/2}\end{aligned}$$

と計算され, 次数 k の 2 次関数の指数関数の速さで急速に増大することがわかる. (その増大度は $k! \sim \exp(k \log k - k + (1/2) \log k + \log \sqrt{2\pi k})$ より真に大きい.)

確率変数 X の k 次のモーメントを μ_k の定めるべき級数

$$\sum_{k=0}^{\infty} \mu_k \frac{z^k}{k!} \quad (\#)$$

の収束半径が正であることと上の (2) のべき級数の収束半径が正であることは同値である. なぜならば $E[|X|^{2n-1}] \leq 1 + E[X^{2n}] = 1 + \mu_{2n}$ となるからである:

$$\begin{aligned}E[|X|^{2n-1}] &= E[1_{|X|<1}(X)|X|^{2n-1}] + E[1_{|X|\geq 1}(X)|X|^{2n-1}] \\ &\leq 1 + E[1_{|X|\geq 1}(X)|X|^{2n-1}] \leq 1 + E[|X|^{2n}] = 1 + \mu_{2n}.\end{aligned}$$

ゆえに, べき級数 (#) の収束半径が正ならば, ある $r > 0$ が存在して,

$$E[e^{zX}] = \sum_{k=0}^{\infty} \mu_k \frac{z^k}{k!} \quad (|z| < r)$$

が成立する. このことから X の特性関数 $E[e^{itX}]$ ($t \in \mathbb{R}$) がモーメントたちから一意的に決まることがわかる. 確率分布はその特性関数から一意的に決まるので, べき級数 (#) の収束半径が 0 でないならば, モーメントたちによって確率分布が一意的に決まることがわかった. \square

10.6 Laplace-Stieltjes 変換の Tauber 型定理

補題 10.13. μ_n, μ は $(0, 1)$ 上の有限 Borel 測度であるとし,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 y^k \mu_n(dy) = \int_0^1 y^k \mu(dy) \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

が成立していると仮定する. このとき $\mu(\{y\}) = 0$ となるすべての点 $y \in (0, 1)$ において

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mu_n((0, y]) = \mu((0, y])$$

となる. すなわち, 右連続単調非減少関数たちを $F_n(y) = \mu_n((0, y])$, $F(y) = \mu((0, y])$ と定めると, F が連続になるすべての点 $y \in (0, 1)$ において

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(y) = F(y)$$

となる.

証明. μ_n, μ が有限測度であることと仮定の $k = 0$ の場合より, ある定数 $C > 0$ が存在して

$$\mu_n((0, 1)) \leq C \quad (n = 1, 2, 3, \dots), \quad \mu((0, 1)) \leq C$$

となる. 仮定より, すべての多項式関数 $p(y)$ について

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 p(y) \mu_n(dy) = \int_0^1 p(y) \mu(dy) \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (1)$$

が成立している.

任意に $\varepsilon > 0$ を取って固定する.

$a \in (0, 1)$ は $\mu(\{a\}) = 0$ を満たしているとし, $0 < \delta < \min\{a, 1 - a\}$ と仮定する. $\mu(\{a\}) = 0$ より $\mu((0, a)) = \mu((0, a]) = F(a)$ となる. \mathbb{R} 上の連続関数 $g_\delta(y), h_\delta(y)$ を次のように定める:

$$g_\delta(y) = \begin{cases} 1 & (y \leq a - \delta), \\ (a - y)/\delta & (a - \delta \leq y \leq a), \\ 0 & (a \leq y), \end{cases} \quad h_\delta(y) = \begin{cases} 1 & (y \leq a), \\ 1 - (y - a)/\delta & (a \leq y \leq a + \delta), \\ 0 & (a + \delta \leq y). \end{cases}$$

さらに次のように定める:

$$g(y) = \begin{cases} 1 & (y < a), \\ 0 & (a \leq y), \end{cases} \quad h_\delta(y) = \begin{cases} 1 & (y \leq a), \\ 0 & (a < y). \end{cases}$$

このとき, 以下が成立している:

$$0 \leq g_\delta(y) \leq g(y) \leq h(y) \leq h_\delta(y) \leq 1, \quad \lim_{\delta \searrow 0} g_\delta(y) = g(y), \quad \lim_{\delta \searrow 0} h_\delta(y) = h(y).$$

ゆえに Lebesgue の収束定理と $\mu((0, a)) = \mu((0, a]) = F(a)$ より

$$\lim_{\delta \searrow 0} \int_0^1 g_\delta(y) \mu(dy) = F(a), \quad \lim_{\delta \searrow 0} \int_0^1 h_\delta(y) \mu(dy) = F(a).$$

ゆえに十分 $\delta > 0$ を小さく取って,

$$\left| \int_0^1 g_\delta(y) \mu(dy) - F(a) \right| \leq \varepsilon, \quad \left| \int_0^1 h_\delta(y) \mu(dy) - F(a) \right| \leq \varepsilon \quad (2)$$

となるようにできる. Stone-Weierstrass の多項式近似定理によって次を満たす多項式関数 $P(y)$ と $Q(y)$ が存在することがわかる¹⁰³:

$$P(y) \leq g_\delta(y) \leq g(y) \leq h(y) \leq h_\delta(y) \leq Q(y), \\ |P(y) - g_\delta(y)| \leq \varepsilon, \quad |Q(y) - h_\delta(y)| \leq \varepsilon \quad (y \in (0, 1)).$$

¹⁰³Stone-Weierstrass の多項式近似定理より, $|P(y) - (g_\delta(y) - \varepsilon/2)| \leq \varepsilon/2$ ($y \in (0, 1)$) を満たす多項式関数 $P(y)$ が存在する. $Q(y)$ についても同様.

このとき

$$\int_0^1 P(y) \mu_n(dy) \leq \mu_n((0, a]) = F_n(a) \leq \int_0^1 Q(y) \mu_n(dy), \quad (3)$$

$$\left| \int_0^1 P(y) \mu(dy) - \int_0^1 g_\delta(y) \mu(dy) \right| \leq C\varepsilon, \quad (4)$$

$$\left| \int_0^1 Q(y) \mu(dy) - \int_0^1 h_\delta(y) \mu(dy) \right| \leq C\varepsilon. \quad (5)$$

ゆえに (3) で (1) を用いると

$$\int_0^1 P(y) \mu(dy) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} F_n(a) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} F_n(a) \leq \int_0^1 Q(y) \mu(dy).$$

ところが, (2),(4),(5) より $\varepsilon > 0$ を小さくすると $\int_0^1 P(y) \mu(dy)$ と $\int_0^1 Q(y) \mu(dy)$ はいくらでも $F(a)$ に近づく. ゆえに

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(a) = F(a)$$

となることがわかる. これで示すべきことが示された. \square

例 10.14. 上の補題において F が連続な点 y で $F_n(y)$ が $F(y)$ に収束することを示したが, $F(y)$ が不連続な点では $F_n(y)$ が $F(y)$ に収束するとは限らない. たとえば $a \in (0, 1)$, $0 < \varepsilon < 1 - a$ に対して, 連続関数たち $F_\varepsilon(y)$ と右連続関数 $F(y)$ を

$$F_\varepsilon(y) = \begin{cases} 0 & (0 < y \leq a) \\ (y - a)/\varepsilon & (a \leq y \leq a + \varepsilon) \\ 1 & (a + \varepsilon \leq y < 1), \end{cases} \quad F(y) = \begin{cases} 0 & (0 < y \leq a) \\ 1 & (a \leq y < 1) \end{cases}$$

と定めると,

$$\int_0^1 y^k dF_\varepsilon(y) = \frac{1}{\varepsilon} \int_a^{a+\varepsilon} y^k dy = \frac{1}{k+1} \frac{(a+\varepsilon)^{k+1} - a^{k+1}}{\varepsilon}, \quad \int_0^1 y^k dF(y) = a^k$$

となるので,

$$\lim_{\varepsilon \searrow 0} \int_0^1 y^k dF_\varepsilon(y) = \int_0^1 y^k dF(y)$$

となり, a 以外の $y \in (0, 1)$ について $\lim_{\varepsilon \searrow 0} F_\varepsilon(y) = F(y)$ となる. しかし $F_\varepsilon(a) = 0$, $F(a) = 1$ なので $y = a$ ではそうならない. \square

補題 10.15. $F_n(x)$, $F(x)$ は右連続単調非減少関数で $x = 0$ で 0 になるものであるとする. このとき, 十分大きな λ に対して, $\int_0^\infty e^{-\lambda x} dF_n(x)$ ($n = 1, 2, 3, \dots$) と $\int_0^\infty e^{-\lambda x} dF(x)$ が有限の値に収束し,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty e^{-\lambda x} dF_n(x) = \int_0^\infty e^{-\lambda x} dF(x)$$

が成立しているならば, 関数 F が連続なすべての点 $x > 0$ において

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$$

となる.

証明. μ_n, μ は $\mu_n((a, b]) = F_n(b) - F_n(a)$, $\mu((a, b]) = F(b) - F(a)$ ($a < b$) を満たす Borel 測度であるとする. 仮定より, ある $\sigma > 0$ について $A_n = \int_0^\infty e^{-\sigma x} \mu_n(dx)$ たちと $A = \int_0^\infty e^{-\sigma x} \mu(dx)$ は有限の値になる. 測度 $\tilde{\mu}_n, \tilde{\mu}$ を $\tilde{\mu}_n(dx) = e^{-\sigma x} \mu_n(dx)$, $\tilde{\mu}(dx) = e^{-\sigma x} \mu(dx)$ と定めると, $\tilde{\mu}_n((0, \infty)) = A_n$, $\tilde{\mu}((0, \infty)) = A$ となる. μ_n, μ の代わりに $\tilde{\mu}_n, \tilde{\mu}$ を考えることに μ_n, μ は有限測度であると仮定してよい. そのとき, 変数変換 $y = e^{-x}$ によって, この補題における $(0, \infty)$ 上の問題を $(0, 1)$ 上の問題に関する補題 10.13 に帰着できる. \square

定義 10.16. 函数 $L(x)$ が $x \rightarrow \infty$ における緩変動函数 (slowly varying function) であるとは, 任意の $c > 0$ に対して

$$L(cx) \sim L(x) \quad (x \rightarrow \infty), \quad \text{すなわち} \quad \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{L(cx)}{L(x)} = 1$$

が成立していることである. たとえば $(\log x)^\beta$ は緩変動函数である. \square

定理 10.17. $F(x)$ は $x \geq 0$ における右連続な単調増加 (非減少) 函数であり, $F(0) = 0$ を満たしているものであり, $\alpha > 0$ であるとし, $L(x)$ は $x \rightarrow \infty$ における緩変動函数であるとする. このとき

$$M(\lambda) := \int_0^\infty e^{-\lambda x} dF(x) \sim \lambda^{-\alpha} L(\lambda^{-1}) \quad (\lambda \searrow 0)$$

ならば

$$F(x) \sim \frac{M(x^{-1})}{\Gamma(\alpha + 1)} \sim \frac{x^\alpha L(x)}{\Gamma(\alpha + 1)} \quad (x \rightarrow \infty)$$

が成立する.

証明. 連続函数 $G(x)$ を

$$G(x) = \frac{x^\alpha}{\Gamma(\alpha + 1)} \quad (x \geq 0), \quad G(x) = 0 \quad (x < 0)$$

と定めると, $c > 0$ に対して

$$\int_0^\infty e^{-cx} dG(x) = \frac{\alpha}{\Gamma(\alpha + 1)} \int_0^\infty e^{-cx} x^{\alpha-1} dx = \frac{c^{-\alpha}}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty e^{-t} t^{\alpha-1} dt = c^{-\alpha}$$

が成立する. 2つ目の等号で $x = t/c$ とおいた.

$c > 0$ のとき, $M(\lambda)$ の漸近挙動に関する仮定より,

$$\frac{M(c\lambda)}{M(\lambda)} \sim \frac{c^{-\alpha} \lambda^{-\alpha} L(c^{-1} \lambda^{-1})}{\lambda^{-\alpha} L(\lambda^{-1})} \sim c^{-\alpha} = \int_0^\infty e^{-cx} dG(x) \quad (\lambda \searrow 0).$$

さらに $M(\lambda)$ の定義より,

$$\frac{M(c\lambda)}{M(\lambda)} = \frac{1}{M(\lambda)} \int_0^\infty e^{-c\lambda x} dF(x) = \int_0^\infty e^{-cx} d\left(\frac{F(x/\lambda)}{M(\lambda)}\right).$$

ゆえに

$$\lim_{\lambda \searrow 0} \int_0^\infty e^{-cx} d\left(\frac{F(x/\lambda)}{M(\lambda)}\right) = \int_0^\infty e^{-cx} dG(x) \quad (c > 0).$$

したがって、補題 10.15 より、

$$\lim_{\lambda \searrow 0} \frac{F(x/\lambda)}{M(\lambda)} = G(x) = \frac{x^\alpha}{\Gamma(\alpha + 1)} \quad (x > 0)$$

となる。すなわち

$$F(x/\lambda) \sim \frac{M(\lambda)x^\alpha}{\Gamma(\alpha + 1)} \quad (\lambda \searrow 0).$$

$x = 1$ とおき、 λ を x^{-1} で置き換えることによって、

$$F(x) \sim \frac{M(x^{-1})}{\Gamma(\alpha + 1)} \sim \frac{x^\alpha L(x)}{\Gamma(\alpha + 1)} \quad (x \rightarrow \infty)$$

が得られる。 □

11 付録: Taylor の定理に証明の仕方

「(函数)=(Taylor 展開の途中まで)+(剰余項)」の形式の公式を **Taylor の定理** と言う。この節では Taylor の定理の導出の方針について説明する。この節の内容は非常に易しい。

11.1 積分剰余項型 Taylor の定理

積分表示された剰余項を持つ Taylor の定理は

$$f(x) = f(a) + \int_a^x f(x_1) dx_1$$

を単純に繰り返し用いることによって証明可能である¹⁰⁴。実際、これに

$$f'(x_1) = f'(a) + \int_a^{x_1} f''(x_2) dx_2$$

を代入すると

$$f(x) = f(a) + f'(a) \int_a^x dx_1 + \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} f''(x_2) dx_2.$$

ここで括弧の使用量を減らすために

$$\int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} f''(x_2) dx_2 = \int_a^x \left(\int_a^{x_1} f''(x_2) dx_2 \right) dx_1$$

という書き方を用いた。さらに

$$f''(x_2) = f''(a) + \int_a^{x_2} f'''(x_3) dx_3$$

を代入すると

$$f(x) = f(a) + f'(a) \int_a^x dx_1 + f''(a) \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 + \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \int_a^{x_2} f'''(x_3) dx_3.$$

¹⁰⁴部分積分さえ使う必要がない!

さらに同じ操作をもう一度繰り返すと

$$f(x) = f(a) + f'(a) \int_a^x dx_1 + f''(a) \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 + f'''(a) \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \int_a^{x_2} dx_3 + R_4$$

$$R_4 = \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \int_a^{x_2} dx_3 \int_a^{x_3} f^{(4)}(x_4) dx_4.$$

以上の計算を続ければ帰納的に次が成立することがわかる:

$$f(x) = \sum_{k=0}^{n-1} f^{(k)}(a) \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \cdots \int_a^{x_{k-1}} dx_k + R_n,$$

$$R_n = \int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \cdots \int_a^{x_{n-2}} dx_{n-1} \int_a^{x_{n-1}} f^{(n)}(x_n) dx_n.$$

R_n を剰余項と呼ぶ. 以上の計算では積分の線形性しか使っていない.

剰余項以外の逐次積分は以下のように順番に (次々に一つ上の式を使うことによって) 容易に計算される:

$$\int_a^x dx_1 = x - a,$$

$$\int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 = \int_a^x (x_1 - a) dx_1 = \frac{(x - a)^2}{2},$$

$$\int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \int_a^{x_2} dx_3 = \int_a^x \frac{(x_1 - a)^2}{2} dx_1 = \frac{(x - a)^3}{3!},$$

.....

$$\int_a^x dx_1 \int_a^{x_1} dx_2 \cdots \int_a^{x_{k-1}} dx_k = \int_a^x \frac{(x_1 - a)^{k-1}}{(k-1)!} dx_1 = \frac{(x - a)^k}{k!}.$$

$x > a$ のとき, この計算結果は k 次元立方体の体積の $k!$ 分の 1 を意味している:

- $k = 1$ のとき, 積分の値は線分 $\{x_1 \mid a \leq x_1 \leq x\}$ の長さになる.
- $k = 2$ のとき, 逐次積分の値は頂点 $(a, a), (x, a), (x, x)$ を持つ直角二等辺三角形

$$\{(x_1, x_2) \mid a \leq x_2 \leq x_1 \leq x\}$$

の面積, すなわち正方形の面積 $(x - a)^2$ の半分である. 半分になる理由は, $x_2 \geq x_1$ を満たす (x_1, x_2) のみについて積分するからである. 正方形全体の面積を得るためには $x_1 \leq x_2$ を満たす (x_1, x_2) についても積分しなければいけない.

- $k = 3$ のとき, 逐次積分の値は頂点 $(a, a, a), (x, a, a), (x, x, a), (x, x, x)$ を持つ四面体

$$\{(x_1, x_2, x_3) \mid a \leq x_3 \leq x_2 \leq x_1 \leq x\}$$

の体積, すなわち立方体の体積 $(x - a)^3$ の $3!$ 分の 1 になる. $3!$ 分の 1 になる理由は, $x_3 \leq x_2 \leq x_1$ を満たす (x_1, x_2, x_3) のみについて積分するからである. 立方体全体の体積を得るためには $x_3 \leq x_2 \leq x_1$ の以外の順番に並んでいるすべての $a \leq x_1, x_2, x_3 \leq x$ について積分しなければいけない. x_1, x_2, x_3 の個数は 3 個なのでそれらの並べ方の総数は $3!$ 通りある.

- 一般の k の場合も以上と同様である. 逐次積分の値は頂点

$$(a, a, a, \dots, a), (x, a, a, \dots, a), (x, x, a, \dots, a), \dots, (x, x, x, \dots, x)$$

を持つ k 次元単体¹⁰⁵

$$\{(x_1, x_2, \dots, x_k) \mid a \leq x_k \leq \dots \leq x_2 \leq x_1 \leq x\}$$

の体積になる. x_1, x_2, \dots, x_k の並べ方の総数は $k!$ 通りなので逐次積分の値は k 次元立方体の体積 $(x-a)^k$ の $k!$ 分の 1 になる.

以上によって Taylor 展開の各項の分母に階乗が現われる理由も明瞭になった! すなわち, 1 の k 回の逐次積分の結果は k 次元立方体の体積の $k!$ 分の 1 になるので分母に $k!$ が現われる.

以上のまとめ:

$$f(x) = \sum_{k=0}^{n-1} f^{(k)}(a) \frac{(x-a)^k}{k!} + R_n,$$

$$R_n = \int_a^x dx_1 \cdots \int_a^{x_{n-2}} dx_{n-1} \int_a^{x_{n-1}} f^{(n)}(x_n) dx_n.$$

これを積分剰余項型の Taylor の定理と呼ぶことにする.

注意. 次のように考えてもよい. n 階の導関数 $f^{(n)}(x)$ を n 回逐次積分すれば $f(x)$ が得られるはずである. しかし, 積分定数を考慮すれば x について $n-1$ 次以下の項が生じることになる. その結果, 以下のような公式が得られる:

$$f(x) = a_0 + a_1(x-a) + a_2(x-a)^2 + \cdots + a_{n-1}(x-a)^{n-1} + R_n.$$

ここで R_n は上のように定義された $f^{(n)}(x)$ を n 回逐次積分したものである. この式の両辺を $k=0, 1, \dots, n-1$ 回微分して $x=a$ とおけば R_n から来る項は 0 になるので, $f^{(k)}(a) = k!a_k$ が得られる. すなわち $a_k = f^{(k)}(a)/k!$ である.

以上の計算の仕方は, 形式的に $f(x) = \sum_{k=0}^{\infty} a_k(x-a)^k$ とおいて両辺を繰り返し微分して $x=a$ とおくことによって a_k を決定する方法と同じだが, 剰余項 R_n の正体が明瞭にわかっているので Taylor 級数の収束性に関わる論理的なギャップが生じない.

このように剰余項付きの Taylor の定理は「 n 階の導関数 $f^{(n)}(x)$ を n 回逐次積分すればもとの $f(x)$ が得られるはずだ」という非常にもっともな考え方から素直に得られるのである. □

11.2 剰余項の絶対値の上からの評価と Taylor 展開の具体例

剰余項 R_n が $n \rightarrow \infty$ で 0 に収束するならば

$$f(x) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} f^{(k)}(a) (x-a)^k$$

¹⁰⁵点, 線分, 三角形, 四面体の k 次元版を k 次元単体 (simplex) と呼ぶ.

が成立する. これを函数 f の $x = a$ における **Taylor 展開** と呼ぶ¹⁰⁶.

剰余項の大きさを上から評価するためには次のようにすればよい. まず $R > 0$ を取って, x の動く範囲を $|x - a| \leq R$ に限定する. そして, ある $M_n > 0$ で $|f^{(n)}(x)| \leq M_n$ ($|x - a| \leq R$) を満たすものを見付ける. そのとき

$$|R_n| \leq M_n \left| \int_a^x dx_1 \cdots \int_a^{x_{n-2}} dx_{n-1} \int_a^{x_{n-1}} dx_n \right| = \frac{M_n |x - a|^n}{n!} \leq \frac{M_n R^n}{n!} \quad (\text{R})$$

となるので, $M_n R^n / n! \rightarrow 0$ ならば Taylor 展開が $|x - a| \leq R$ において $f(x)$ に一様収束する. 剰余項の具体的な形そのものよりも剰余項の絶対値の上からの評価 (R) の方がよく使われる.

たとえば M_n 増大速度が n の指数函数程度ならば Taylor 展開は収束する ($A^n R^n / n! \rightarrow 0$). そのことから, e^x , $\cos x$, $\sin x$ の Taylor 展開がどのような a , x についても常に収束することが容易に確かめられる:

$$e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!}, \quad \cos x = \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{x^{2k}}{(2k)!}, \quad \sin x = \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{x^{2k+1}}{(2k+1)!}.$$

M_n の増大速度が $n!$ と同じ程度の場合には Taylor 展開は $|x - a| < 1$ で $f(x)$ に収束する. たとえば, $f(x) = (1+x)^\alpha$ のとき,

$$f^{(n)}(x) = \alpha(\alpha-1)\cdots(\alpha-n+1)(1+x)^{\alpha-n}$$

なので, この f の $x = 0$ での Taylor 展開は $|x| < 1$ で収束することがわかる. 同様にして $f(x) = \log(1+x)$ の $x = 0$ での Taylor 展開は $|x| < 1$ で収束することがわかる.

$$(1+x)^\alpha = \sum_{k=0}^{\infty} \binom{\alpha}{k} x^k \quad (|x| < 1), \quad \log(1+x) = \sum_{k=1}^{\infty} (-1)^{k-1} \frac{x^k}{k} \quad (|x| < 1).$$

次の Taylor 展開もよく使われる:

$$-\log(1-x) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{x^k}{k} \quad (|x| < 1).$$

これを拡張した公式

$$\text{Li}_r(x) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{x^k}{k^r} \quad (|x| < 1, r = 1, 2, 3, \dots)$$

で定義される函数 $\text{Li}_r(x)$ は r 次の多重対数函数 (polylogarithm, 通称ポリログ) と呼ばれている. 特に $\text{Li}_2(x)$ は dilogarithm (通称ダイログ) と, $\text{Li}_3(x)$ の場合には trilogarithm (通称トリログ) と呼ばれている. このとき

$$\frac{d \text{Li}_r(x)}{dx} = \frac{\text{Li}_{r-1}(x)}{x} \quad (r \geq 2), \quad \text{Li}_1(x) = -\log(1-x) = \int_0^x \frac{dx_1}{1-x_1}$$

なので, 多重対数函数は

$$\text{Li}_r(x) = \int_0^x \frac{dx_r}{x_r} \cdots \int_0^{x_3} \frac{dx_2}{x_2} \int_0^{x_2} \frac{dx_1}{1-x_1} = \int_{0 < x_1 < \cdots < x_r < x} \frac{dx_1}{1-x_1} \frac{dx_2}{x_2} \cdots \frac{dx_r}{x_r}$$

¹⁰⁶ $x = 0$ における Taylor 展開を Maclaurin 展開と呼ぶことがある.

と逐次積分表示される. 2つ目の等号で $0 < x < 1$ を仮定した. 以上を合わせると Riemann のゼータ函数の 2 以上の整数 r における特殊値の積分表示が得られる:

$$\zeta(r) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^r} = \text{Li}_r(1) = \int \cdots \int_{0 < x_1 < \cdots < x_r < 1} \frac{dx_1}{1-x_1} \frac{dx_2}{x_2} \cdots \frac{dx_r}{x_r} \quad (r = 2, 3, 4, \dots).$$

かなり話題を脱線させてしまったので, Taylor の定理の話に戻ろう.

大抵の場合, 剰余項の R_n の評価式 (R) を知っていれば十分なのだが, 剰余項 R_n を逐次積分ではなく, 1 回の積分で表示する公式があるのでそれを紹介しておこう. 簡単のため $a \leq x$ と仮定しよう ($a \geq x$ の場合も同様である). R_n の逐次積分は $a \leq x_n \leq x_{n-1} \leq \cdots \leq x_1 \leq x$ にわたる積分であることに注意しながら, x_n による積分を一番外側に出すと,

$$R_n = \int_a^x f^{(n)}(x_n) \left(\int_{x_n}^x dx_1 \int_{x_n}^{x_1} dx_2 \cdots \int_{x_n}^{x_{n-2}} dx_{n-1} \right) dx_n = \int_a^x f^{(n)}(x_n) \frac{(x-x_n)^{n-1}}{(n-1)!} dx_n.$$

2つ目の等号で 1 の逐次積分が $(n-1)$ 次元立方体の体積の $(n-1)!$ 分の 1 になるという上の方で説明した結果を使った.

11.3 線形常微分方程式の解法

次の線形微分方程式を考える:

$$\frac{dU(t)}{dt} = A(t)U(t), \quad U(0) = E.$$

ここで $A(t)$ は正方行列値連続函数であり, $U(t)$ は初期値が正方行列の正方行列値函数である. この微分方程式は次と同値である:

$$U(t) = E + \int_0^t A(t_1)U(t_1) dt_1.$$

前節を読んだ読者は Taylor の定理を証明した場合と同様にこの式を繰り返し用いれば解が得られそうなことに気付くはずである. この式で t, t_1 のそれぞれを t_1, t_2 に置き換えた式をその式自身に代入すると,

$$U(t) = E + \int_0^t A(t_1) dt_1 + \int_0^t dt_1 \int_0^{t_1} A(t_1)A(t_2)U(t_2) dt_2.$$

同じ操作をもう一度繰り返すと

$$U(t) = E + \int_0^t A(t_1) dt_1 + \int_0^t dt_1 \int_0^{t_1} A(t_1)A(t_2) dt_2 + R_3,$$

$$R_3 = \int_0^t dt_1 \int_0^{t_1} dt_2 \int_0^{t_2} A(t_1)A(t_2)A(t_3)U(t_3) dt_3.$$

同様に繰り返すと, 帰納的に次が成立していることがわかる:

$$U(t) = \sum_{k=0}^{n-1} \int_0^t dt_1 \int_0^{t_1} dt_2 \cdots \int_0^{t_{k-1}} A(t_1)A(t_2) \cdots A(t_k) dt_k + R_n,$$

$$R_n = \int_0^t dt_1 \int_0^{t_1} dt_2 \cdots \int_0^{t_{n-1}} A(t_1)A(t_2) \cdots A(t_n)U(t_n) dt_n.$$

実はこれの $n \rightarrow \infty$ の極限で微分方程式の解が

$$U(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \int_0^t dt_1 \int_0^{t_1} dt_2 \cdots \int_0^{t_{k-1}} A(t_1)A(t_2) \cdots A(t_k) dt_k.$$

で得られることを示せる. 積分中の $A(t)$ は大きな t の順番に並んでいることに注意せよ. 時間順序積 $T[]$ を次のように定める:

$$T[A(t_1) \cdots A(t_k)] = A(t_{\sigma(1)}) \cdots A(t_{\sigma(k)}), \quad t_{\sigma(1)} \geq \cdots \geq t_{\sigma(k)}, \quad \sigma \in S_k.$$

この記号法のもとで上の公式は次のように書き直される:

$$U(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \int_0^t \cdots \int_0^t T[A(t_1) \cdots A(t_k)] dt_1 \cdots dt_k.$$

さらに形式的に $T[]$ を積分と和の外に出すことを許せばこれは次のように書き直される:

$$U(t) = T \left[\sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \left(\int_0^t A(s) ds \right)^k \right] = T \left[\exp \int_0^t A(s) ds \right]$$

この形の公式は物理の教科書などで散見される.

以上で解説した線形常微分方程式の解法は Picard の逐次代入法の特別な場合である. すなわち以上の方法は非線形の場合にも適用できる. このように Taylor の定理の逐次積分による証明法を知っていれば, 線形常微分方程式の逐次代入法による解法もすぐに思い付くだろうし, さらに Picard の逐次代入法にまで一般化される. このような理由から Taylor の定理を逐次積分で証明する方法の紹介は相当に教育的だと思われる.

11.4 微分剰余項型 Taylor の定理

逐次積分表示された剰余項を持つ Taylor の定理を知っているだけで困らないはずなのだが, 多くの文献で剰余項を高階の導関数で表示する公式もよく使われているので簡単に紹介しておこう.

Cauchy の平均値の定理: 実函数 F, G が微分可能でかつ $F(t) \neq G(a)$ でかつ速度ベクトル (F', G') が a と t のあいだで決して 0 にならないならば a と t のあいだのある実数 t_1 で

$$\frac{G(t) - G(a)}{F(t) - F(a)} = \frac{G'(t_1)}{F'(t_1)}$$

を満たすものが存在する.

この定理が成立することは, xy 平面に $(F(s), G(s))$ の軌跡の曲線を描いて, 点 $(F(a), G(a))$ と点 $(F(t), G(t))$ を結ぶ直線と速度ベクトルが平行になる時刻 t_1 の存在を視覚的に読み取れることを確認すれば納得できるだろう. 厳密な証明には Roll の定理¹⁰⁷を使うが, 個人的には「直観的に明らかな定理」とみなして問題ないと思う.

¹⁰⁷Roll の定理は「閉区間上の連続函数が最大値と最小値を持つ」という結果から従う. もしくは Roll の定理を経由せずに直接的に次のように考えてもよい. s は a と t のあいだを動くものとし, 点 $(F(a), G(a))$ と点 $(F(t), G(t))$ を結ぶ直線 ℓ から軌跡上の点 $(F(s), G(s))$ への距離が最大になる時刻 $s = t_1$ が存在する. このとき速度ベクトル $(F'(t_1), G'(t_1))$ が直線 ℓ に平行になることを示せる.

まず例として f が 4 回微分可能な場合を扱おう.

$$G(t) = f(t) - f(a) - f'(a)(t-a) - f''(a)\frac{(t-a)^2}{2} - f'''(a)\frac{(t-a)^3}{3!},$$

$$F(t) = (t-a)^4$$

とおく. $F(a) = F'(a) = F''(a) = F'''(a) = 0$, $G(a) = G'(a) = G''(a) = G'''(a) = 0$ に注意しながら, Cauchy の平均値の定理を次々に適用すると, a と t のあいだのある実数 t_1, t_2, t_3, t_4 で以下を満たすものの存在が示される:

$$\begin{aligned} & \frac{f(t) - f(a) - f'(a)(t-a) - f''(a)\frac{(t-a)^2}{2} - f'''(a)\frac{(t-a)^3}{3!}}{(t-a)^4} \\ &= \frac{f'(t_1) - f'(a) - f''(a)(t_1-a) - f'''(a)\frac{(t_1-a)^2}{2!}}{4(t_1-a)^3} \\ &= \frac{f''(t_2) - f''(a) - f'''(a)(t_2-a)}{4 \cdot 3(t_2-a)^2} \\ &= \frac{f'''(t_3) - f'''(a)}{4 \cdot 3 \cdot 2(t_3-a)} \quad (*) \\ &= \frac{f^{(4)}(t_4)}{4!}. \end{aligned}$$

形式的には分子分母を微分して次の番号の t_i を代入する操作を繰り返しただけである. 以上によって a と t のあいだのある実数 t_4 で

$$f(t) = f(a) + f'(a)(t-a) + f''(a)\frac{(t-a)^2}{2} + f'''(a)\frac{(t-a)^3}{3!} + R_4,$$

$$R_4 = f^{(4)}(t_4)\frac{(t-a)^4}{4!}$$

を満たすものの存在が証明された. これで 4 回微分可能な函数に関する微分剰余項型の Taylor の定理が証明された.

さらに上の計算中のうしろから 2 番目の等号の右辺 (*) の $t \rightarrow a$ での極限は

$$\frac{1}{4!} \lim_{t_3 \rightarrow a} \frac{f'''(t_3) - f'''(a)}{t_3 - a} = \frac{1}{4!} f^{(4)}(a)$$

になる¹⁰⁸. t_4 は a と t のあいだにあるので, $t \rightarrow a$ で $t_4 \rightarrow a$ となることに注意せよ. これは上の計算の出発点の式の $t \rightarrow a$ での極限に等しい:

$$\lim_{t \rightarrow a} \frac{f(t) - f(a) - f'(a)(t-a) - f''(a)\frac{(t-a)^2}{2} - f'''(a)\frac{(t-a)^3}{3!}}{(t-a)^4} = \frac{1}{4!} f^{(4)}(a).$$

これは次と同値である:

$$f(t) = f(a) + f'(a)(t-a) + f''(a)\frac{(x-a)^2}{2} + f'''(a)\frac{(x-a)^3}{3!} + f^{(4)}(a)\frac{(t-a)^4}{4!} + o((t-a)^4).$$

¹⁰⁸もしも f が C^4 級ならば $\lim_{t \rightarrow a} f^{(4)}(t_4) = f^{(4)}(a)$ となるので, うしろから 2 つ目の等号の右辺を使う必要はない. しかし, 我々は $f^{(4)}$ の連続性を仮定せずに, f は 4 回微分可能だと仮定していただけだったのでそうしなければいけなくなった.

これで 4 回微分可能な函数に関する “small order” 型 Taylor の定理も証明できた.

以上と全く同様にして, f が n 回微分可能ならば

$$f(t) = \sum_{k=0}^{n-1} f^{(k)}(a) \frac{(t-a)^k}{k!} + R_n, \quad R_n = f^{(n)}(t_n) \frac{(t-a)^n}{n!}$$

を満たす a と t のあいだの実数 t_n の存在が証明できる. ゆえに $|t-a| \leq R$, $|f^{(n)}(s)| \leq M_n$ ($|s-a| \leq R$) ならば

$$|R_n| \leq \frac{M_n R^n}{n!}$$

となる. すなわち積分表示された剰余項の場合と同じ形の評価式が得られる. さらに上と同様にして次も証明される:

$$f(t) = \sum_{k=0}^n f^{(k)}(a) \frac{(t-a)^k}{k!} + o((t-a)^n).$$

これらの結果も **Taylor の定理** と呼ばれる.

以上の証明は n 回微分可能性のみを仮定すれば得られる. n 階の導函数の連続性を仮定する必要はない.