

ロジスティック分布

渡邊 俊夫

累積分布関数

累積分布関数が

$$F(x) = \frac{1}{1 + e^{-ax}}$$

で表される確率分布を**ロジスティック分布**という。

この累積分布関数は

$$\begin{aligned} F(x) &= \frac{e^{ax/2}}{e^{ax/2} + e^{-ax/2}} = \frac{1}{2} \frac{(e^{ax/2} + e^{-ax/2}) + (e^{ax/2} - e^{-ax/2})}{e^{ax/2} + e^{-ax/2}} \\ &= \frac{1}{2} \left(1 + \frac{e^{ax/2} - e^{-ax/2}}{e^{ax/2} + e^{-ax/2}} \right) = \frac{1}{2} \left(1 + \tanh \frac{ax}{2} \right) \end{aligned}$$

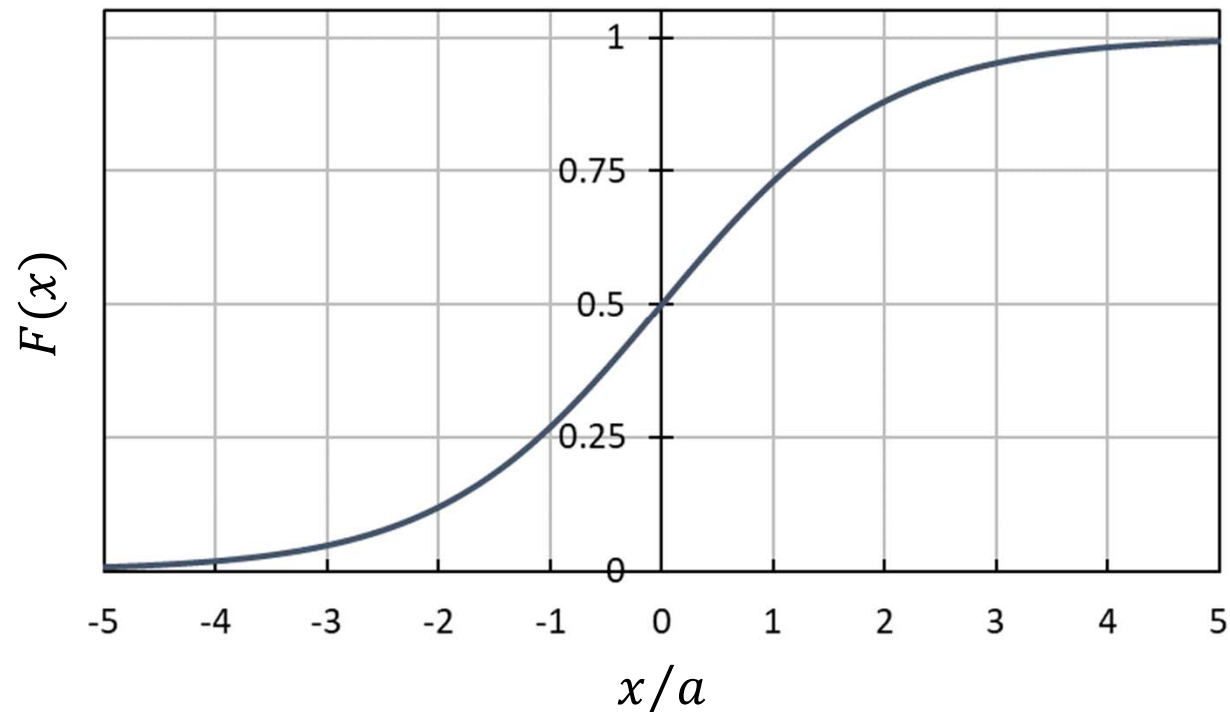
とも表せる。

$$\text{双曲線正接関数 } \tanh x = \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}}$$

累積分布関数

$$F(x) = \frac{1}{1 + e^{-ax}} = \frac{1}{2} \left(1 + \tanh \frac{ax}{2} \right)$$

のグラフを下図に示す。



確率密度関数

ロジスティック分布の確率密度関数は

$$f(x) = F'(x) = \frac{d}{dx} \left(\frac{1}{1 + e^{-ax}} \right) = \frac{ae^{-ax}}{(1 + e^{-ax})^2}$$

で表される。

この確率密度関数は

$$\begin{aligned} f(x) &= \frac{ae^{ax}}{(e^{ax} + 1)^2} = \frac{a(e^{ax/2})^2}{(e^{ax} + 1)^2} = \frac{a}{(e^{ax/2} + e^{-ax/2})^2} \\ &= \frac{a}{4} \left(\frac{2}{e^{ax/2} + e^{-ax/2}} \right)^2 = \frac{a}{4} \operatorname{sech}^2 \frac{ax}{2} \end{aligned}$$

とも表せる。

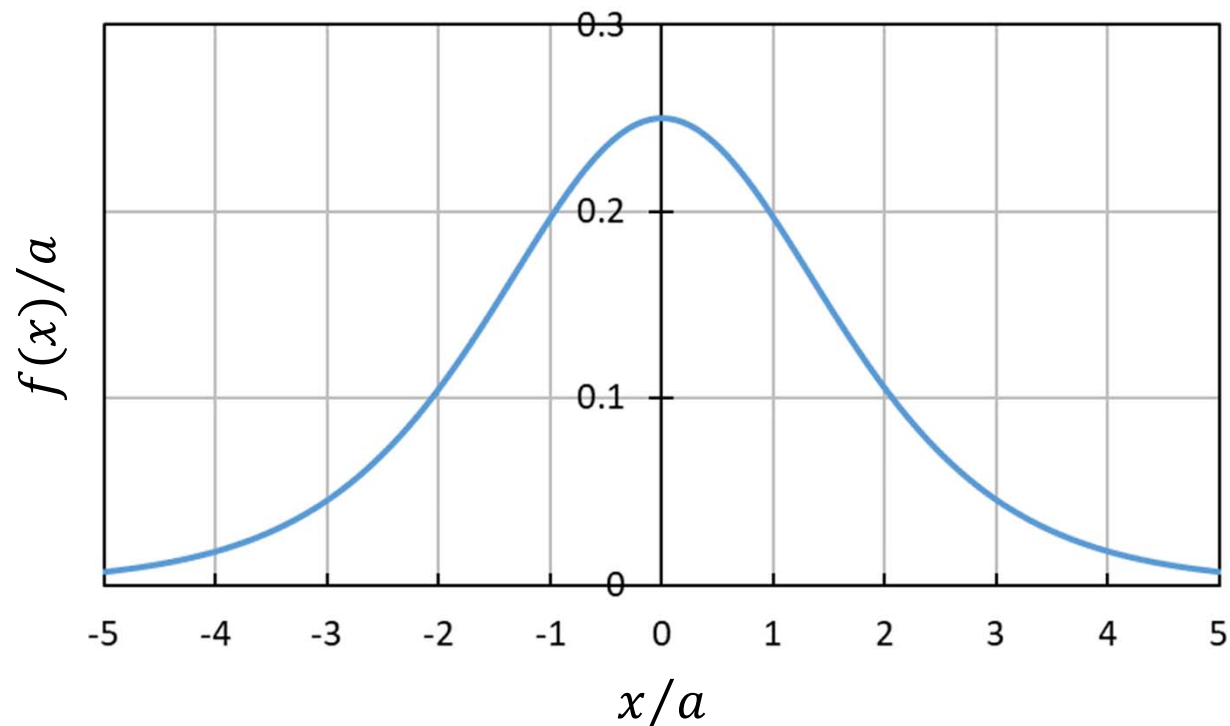
双曲線正割関数

$$\operatorname{sech} x = \frac{1}{\cosh x} = \frac{2}{e^x + e^{-x}}$$

確率密度関数

$$f(x) = \frac{ae^{-ax}}{(1 + e^{-ax})^2} = \frac{ae^{ax}}{(e^{ax} + 1)^2} = \frac{a}{4} \operatorname{sech}^2 \frac{ax}{2}$$

のグラフを下図に示す。



確率密度関数:規格化

ロジスティック分布の確率密度関数は

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{ae^{-ax}}{(1+e^{-ax})^2} dx = 2 \int_0^{\infty} \frac{ae^{-ax}}{(1+e^{-ax})^2} dx \\ &= 2 \left[\frac{1}{1+e^{-ax}} \right]_0^{\infty} = 2 \cdot \left(1 - \frac{1}{2} \right) = 2 \cdot \frac{1}{2} = 1\end{aligned}$$

だから、確かに規格化されている。

確率密度関数: 2乗平均

ロジスティック分布の2乗平均は

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{ae^{ax}}{(e^{ax} + 1)^2} dx = 2 \int_0^{\infty} x^2 \frac{ae^{ax}}{(e^{ax} + 1)^2} dx \\ &= 2 \left[x^2 \frac{-1}{e^{ax} + 1} \right]_0^{\infty} - 2 \int_0^{\infty} 2x \frac{-1}{e^{ax} + 1} dx \\ &= 4 \int_0^{\infty} x \frac{1}{e^{ax} + 1} dx = 4 \int_0^{\infty} x \frac{e^{-ax}}{1 + e^{-ax}} dx \\ &= 4 \left[x \frac{\log(1 + e^{-ax})}{-a} \right]_0^{\infty} - 4 \int_0^{\infty} \frac{\log(1 + e^{-ax})}{-a} dx \\ &= \frac{4}{a} \int_0^{\infty} \log(1 + e^{-ax}) dx\end{aligned}$$

確率密度関数: 2乗平均

ロジスティック分布の2乗平均は

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx &= \frac{4}{a} \int_0^{\infty} \log(1 + e^{-ax}) dx \\ &= \frac{4}{a} \int_0^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} (-1)^{n-1} \frac{(e^{-ax})^n}{n} dx \\ &= \frac{4}{a} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^{n-1}}{n} \int_0^{\infty} e^{-nax} dx \\ &= \frac{4}{a} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^{n-1}}{n} \left[\frac{e^{-nax}}{-na} \right]_0^{\infty} = \frac{4}{a^2} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^{n-1}}{n^2}\end{aligned}$$

確率密度関数: 2乗平均

ここで、

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} = 1 + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{3^2} + \frac{1}{4^2} + \frac{1}{5^2} + \frac{1}{6^2} + \dots = \frac{\pi^2}{6}$$

であるから

$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{(2k)^2} = \frac{1}{2^2} + \frac{1}{4^2} + \frac{1}{6^2} + \dots = \frac{1}{4} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} = \frac{1}{4} \cdot \frac{\pi^2}{6} = \frac{\pi^2}{24}$$

より

$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{(2k-1)^2} = 1 + \frac{1}{3^2} + \frac{1}{5^2} + \dots = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} - \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{(2k)^2} = \frac{\pi^2}{6} - \frac{\pi^2}{24} = \frac{\pi^2}{8}$$

確率密度関数:2乗平均

したがって、ロジスティック分布の2乗平均は

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx &= \frac{4}{a^2} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^{n-1}}{n^2} \\ &= \frac{4}{a^2} \left(1 - \frac{1}{2^2} + \frac{1}{3^2} - \frac{1}{4^2} + \frac{1}{5^2} - \frac{1}{6^2} + \dots \right) \\ &= \frac{4}{a^2} \left(\left(1 + \frac{1}{3^2} + \frac{1}{5^2} + \dots \right) - \left(\frac{1}{2^2} + \frac{1}{4^2} + \frac{1}{6^2} + \dots \right) \right) \\ &= \frac{4}{a^2} \left(\frac{\pi^2}{8} - \frac{\pi^2}{24} \right) = \frac{4}{a^2} \cdot \frac{\pi^2}{12} = \frac{\pi^2}{3a^2}\end{aligned}$$

確率密度関数: 分散

ロジスティック分布の平均は

$$\int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx = 0$$

だから、ロジスティック分布の分散を σ^2 とすると

$$\int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x)dx = \frac{\pi^2}{3a^2} = \sigma^2 \quad \therefore a = \frac{\pi}{\sqrt{3}\sigma}$$

である。

累積分布関数と確率密度関数

ロジスティック分布の分散を σ^2 とすると

$$a = \frac{\pi}{\sqrt{3}\sigma}$$

だから、累積分布関数と確率密度関数は σ を用いて

$$F(x) = \frac{1}{1 + e^{-\pi x/\sqrt{3}\sigma}} = \frac{1}{2} \left(1 + \tanh \frac{\pi x}{2\sqrt{3}\sigma} \right)$$

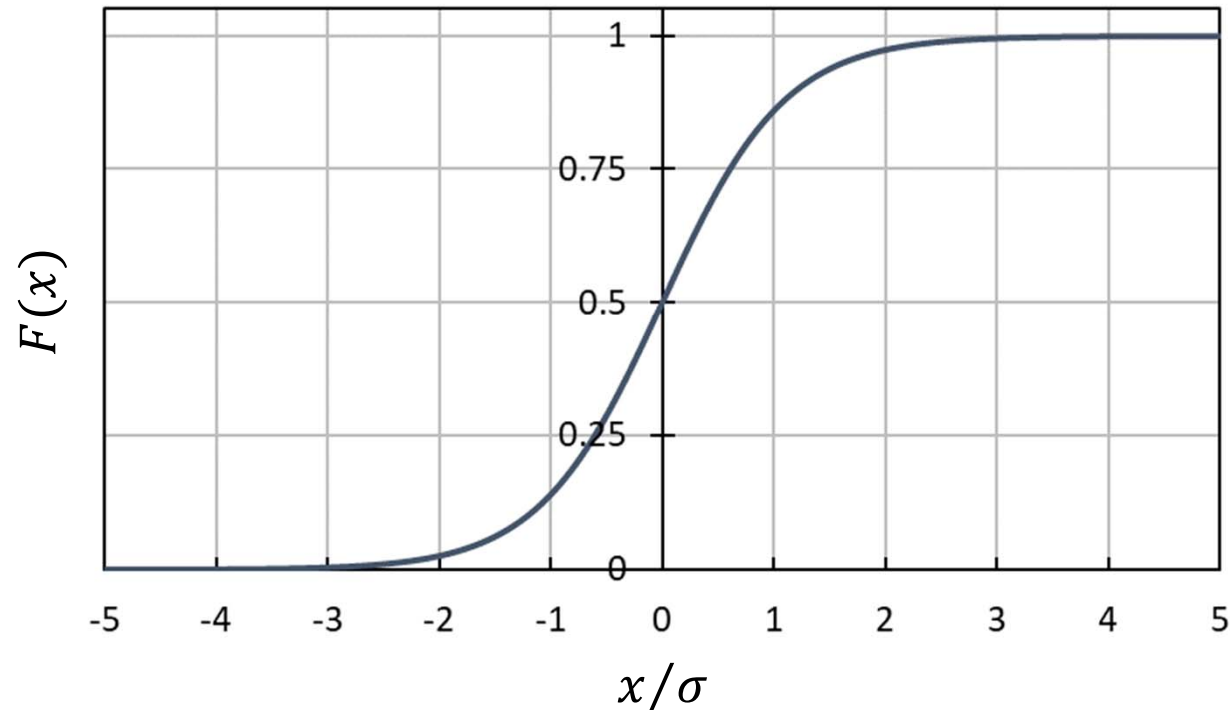
$$f(x) = \frac{\pi}{\sqrt{3}\sigma} \frac{e^{-\pi x/\sqrt{3}\sigma}}{(1 + e^{-\pi x/\sqrt{3}\sigma})^2} = \frac{\pi}{4\sqrt{3}\sigma} \operatorname{sech}^2 \frac{\pi x}{2\sqrt{3}\sigma}$$

と表される。

累積分布関数

$$F(x) = \frac{1}{1 + e^{-\pi x/\sqrt{3}\sigma}} = \frac{1}{2} \left(1 + \tanh \frac{\pi x}{2\sqrt{3}\sigma} \right)$$

のグラフを下図に示す。



確率密度関数

$$f(x) = \frac{\pi}{\sqrt{3}\sigma} \frac{e^{-\pi x/\sqrt{3}\sigma}}{(1 + e^{-\pi x/\sqrt{3}\sigma})^2} = \frac{\pi}{4\sqrt{3}\sigma} \operatorname{sech}^2 \frac{\pi x}{2\sqrt{3}\sigma}$$

のグラフを下図に示す。

