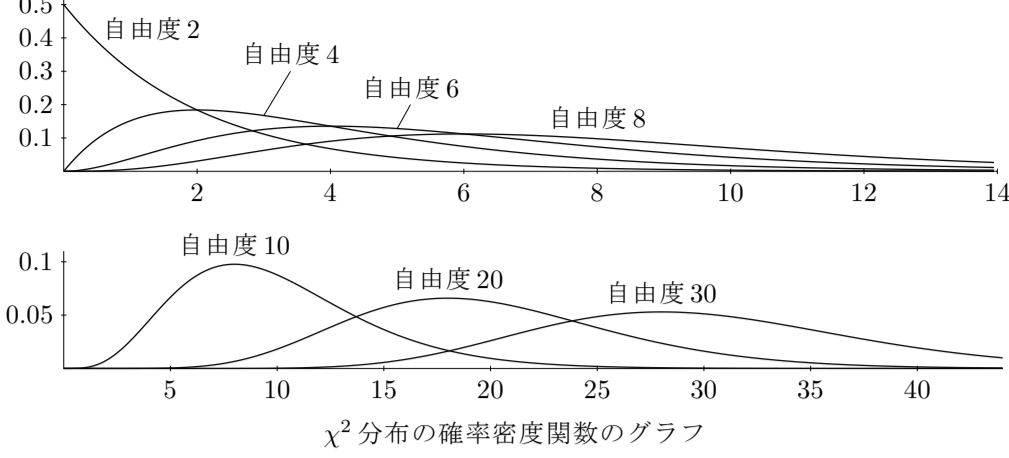


§9.1 χ^2 分布

正の自然数 n 及び標準正規分布 $N(0,1)$ に従う互いに独立な n 個の確率変数 $Z_1, Z_2, Z_3, \dots, Z_n$ に対して、確率変数

$$Z_1^2 + Z_2^2 + Z_3^2 + \dots + Z_n^2 = \sum_{k=1}^n Z_k^2$$

が従う確率分布を自由度 n の χ^2 分布 (カイ²乗分布) といいます。 χ^2 分布の確率密度関数の式は後にしてまずグラフを描きます。



χ^2 分布の確率密度関数のグラフ

μ と σ とは定数で $\sigma > 0$ とします。2以上の自然数 n に対して、 n 個の確率変数 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ は正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ に従い互いに独立であるとします。 n 以下の正の自然数 m に対して、 m 個の確率変数 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_m$ の偏差平方和を表す確率変数を S_m とおきます：

$$S_m = \sum_{k=1}^m \left(X_k - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m X_i \right)^2$$

途中の計算は略しますが次のようになります：

$$S_2 = \frac{(X_1 - X_2)^2}{2} = \left(\frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}} \right)^2,$$

$$S_3 - S_2 = \frac{(X_1 + X_2 - 2X_3)^2}{6} = \left(\frac{X_1 + X_2 - 2X_3}{\sqrt{6}} \right)^2,$$

$$S_4 - S_3 = \frac{(X_1 + X_2 + X_3 - 3X_4)^2}{12} = \left(\frac{X_1 + X_2 + X_3 - 3X_4}{\sqrt{12}} \right)^2,$$

$$S_5 - S_4 = \frac{(X_1 + X_2 + X_3 + X_4 - 4X_5)^2}{20} = \left(\frac{X_1 + X_2 + X_3 + X_4 - 4X_5}{\sqrt{20}} \right)^2.$$

両辺を σ^2 で割ります：

$$\frac{S_2}{\sigma^2} = \left(\frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}\sigma} \right)^2,$$

$$\frac{S_3}{\sigma^2} - \frac{S_2}{\sigma^2} = \left(\frac{X_1 + X_2 - 2X_3}{\sqrt{6}\sigma} \right)^2,$$

$$\frac{S_4}{\sigma^2} - \frac{S_3}{\sigma^2} = \left(\frac{X_1 + X_2 + X_3 - 3X_4}{\sqrt{12}\sigma} \right)^2,$$

$$\frac{S_5}{\sigma^2} - \frac{S_4}{\sigma^2} = \left(\frac{X_1 + X_2 + X_3 + X_4 - 4X_5}{\sqrt{20}\sigma} \right)^2.$$

確率変数 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 は正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ に従い互いに独立なので、定理 4.1.2 より以下のことが分かります。

・ 確率変数 $X_1 - X_2$ は正規分布 $N(0, 2\sigma^2)$ に従う； よって確率変数 $Z_1 = \frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}\sigma}$ は標準正規分布 $N(0,1)$ に従う。

・ 確率変数 $X_1 + X_2$ は正規分布 $N(2\mu, 2\sigma^2)$ に従うので、確率変数 $X_1 + X_2 - 2X_3$ は正規分布 $N(0, 6\sigma^2)$ に従う； よって確率変数 $Z_2 = \frac{X_1 + X_2 - 2X_3}{\sqrt{6}\sigma}$ は標準正規分布 $N(0,1)$ に従う。

・ 確率変数 $X_1 + X_2 + X_3$ は正規分布 $N(3\mu, 3\sigma^2)$ に従うので、確率変数 $X_1 + X_2 + X_3 - 3X_4$ は正規分布 $N(0, 12\sigma^2)$ に従う； よって確率変数 $Z_3 = \frac{X_1 + X_2 + X_3 - 3X_4}{\sqrt{12}\sigma}$ は標準正規分布 $N(0,1)$ に従う。

・ 確率変数 $X_1 + X_2 + X_3 + X_4$ は正規分布 $N(4\mu, 4\sigma^2)$ に従うので、確率変数 $X_1 + X_2 + X_3 + X_4 - 4X_5$ は正規分布 $N(0, 20\sigma^2)$ に従う； よって確率変数 $Z_4 = \frac{X_1 + X_2 + X_3 + X_4 - 4X_5}{\sqrt{20}\sigma}$ は標準正規分布 $N(0,1)$ に従う。

こうして、標準正規分布 $N(0,1)$ に従う確率変数 Z_1, Z_2, Z_3, Z_4 について、

$$\frac{S_2}{\sigma^2} = Z_1^2, \quad \frac{S_3}{\sigma^2} - \frac{S_2}{\sigma^2} = Z_2^2, \quad \frac{S_4}{\sigma^2} - \frac{S_3}{\sigma^2} = Z_3^2, \quad \frac{S_5}{\sigma^2} - \frac{S_4}{\sigma^2} = Z_4^2.$$

証明は略しますが確率変数 Z_1, Z_2, Z_3, Z_4 は互いに独立です。ですから以下のことが分かります。

・ $\frac{S_2}{\sigma^2} = Z_1^2$ は自由度 1 の χ^2 分布に従う。

・ $\frac{S_3}{\sigma^2} = \frac{S_2}{\sigma^2} + Z_2^2 = Z_1^2 + Z_2^2$ は自由度 2 の χ^2 分布に従う。

・ $\frac{S_4}{\sigma^2} = \frac{S_3}{\sigma^2} + Z_3^2 = Z_1^2 + Z_2^2 + Z_3^2$ は自由度 3 の χ^2 分布に従う。

・ $\frac{S_5}{\sigma^2} = \frac{S_4}{\sigma^2} + Z_4^2 = Z_1^2 + Z_2^2 + Z_3^2 + Z_4^2$ は自由度 4 の χ^2 分布に従う。

このようにして一般的に次の定理が導かれます。

定理 9.1.1 2以上の自然数 n に対して n 個の確率変数 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ は総て同じ正規分布に従い、互いに独立であるとする。それらの標準偏差を σ とおく。 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ の平均を表す確率変数 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ 及び偏差平方和を表す確率変数 $S = \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X})^2$ に対して、確率変数 $\frac{S}{\sigma^2}$ は自由度 $n-1$ の χ^2 分布に従う。

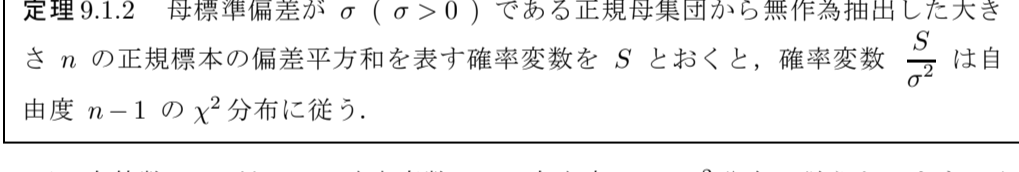
この定理を標本分布に適用します。母標準偏差が σ ($\sigma > 0$) である正規母集団から無作為抽出された大きさ n の標本の標本確率変数 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ は、総て同じ正規分布に従い、互いに独立で、それらの標準偏差は σ です。前述の定理より、標本確率変数 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ の平均を表す確率変数 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ 及び $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ の偏差平方和を表す確率変数 $S = \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X})^2$ に対して、確率変数 $\frac{S}{\sigma^2}$ は自由度 $n-1$ の χ^2 分布に従います。

定理 9.1.2 母標準偏差が σ ($\sigma > 0$) である正規母集団から無作為抽出した大きさ n の正規標本の偏差平方和を表す確率変数を S とおくと、確率変数 $\frac{S}{\sigma^2}$ は自由度 $n-1$ の χ^2 分布に従う。

正の自然数 n に対して、確率変数 X は自由度 n の χ^2 分布に従うとします。証明は略しますが、 $0 < \alpha < 1$ である各実数 α に対して、 $P(X \geq k) = \alpha$ となる実数 k が唯一つ定まります。この実数 k を、自由度 n の χ^2 分布の上側 α 点といい、 $\chi_n^2(\alpha)$ と書き表します。つまり次のことが成り立ちます： $0 < \alpha < 1$ である各実数 α 及び各実数 a について、

$$P(X \geq a) = \alpha \iff a = \chi_n^2(\alpha).$$

χ^2 分布の確率密度関数のグラフを考えると次の図のようになります。



更に、 $0 < \alpha < 1$ である各実数 α 及び各実数 a について、

$$P(X \leq a) = \alpha \iff 1 - P(X \geq a) = \alpha \iff P(X \geq a) = 1 - \alpha$$

$$\iff a = \chi_n^2(1 - \alpha).$$

定理 9.1.3 確率変数 X は自由度 n の χ^2 分布に従うとする。 $0 < \alpha < 1$ である各実数 α 及び各実数 a について、

$$P(X \geq a) = \alpha \iff a = \chi_n^2(\alpha),$$

$$P(X \leq a) = \alpha \iff a = \chi_n^2(1 - \alpha).$$

正の自然数 n と実数 α ($0 \leq \alpha \leq 1$) とに対する自由度 n の χ^2 分布の上側 α 点 $\chi_n^2(\alpha)$ の値を表にしたものを χ^2 分布表といいます。

例題 9.1 母標準偏差が σ ($\sigma > 0$) である正規母集団から無作為に非復元抽出した大きさ 30 の正規標本の偏差平方和を表す確率変数 S に対して、確率変数 $\frac{S}{\sigma^2}$ を考える。

(1) $P\left(\frac{S}{\sigma^2} \geq a\right) = 5\%$ である実数 a を求める。

(2) $P\left(\frac{S}{\sigma^2} \leq b\right) = 1\%$ である実数 b を求める。

確率変数 $\frac{S}{\sigma^2}$ は自由度 29 の χ^2 分布に従う。

(1) $P\left(\frac{S}{\sigma^2} \geq a\right) = 0.05 \iff a = \chi_{29}^2(0.05) \doteq 42.56.$

(2) $P\left(\frac{S}{\sigma^2} \leq b\right) = 0.01 \iff b = \chi_{29}^2(0.99) \doteq 14.26. \quad \square$

問題 9.1 母標準偏差が σ ($\sigma > 0$) である正規母集団から無作為に非復元抽出した大きさ 20 の正規標本の不偏分散を表す確率変数 U に対して、確率変数 $\frac{S}{\sigma^2}$ を考えます。

(1) $P\left(\frac{S}{\sigma^2} \geq a\right) = 1\%$ である実数 a を求めなさい。

(2) $P\left(\frac{S}{\sigma^2} \leq b\right) = 5\%$ である実数 b を求めなさい。

————— χ^2 分布の確率密度関数

まず Γ 関数といわれる関数を準備します。区間 $(0, \infty)$ を定義域とする Γ 関数 $\Gamma(x)$ は次のように定義されます：

$$\Gamma(x) = \int_0^\infty e^{-t} t^{x-1} dt \quad (x > 0).$$

この Γ 関数 $\Gamma(x)$ について次の公式が成り立ちます：正の自然数 n に対して、

$$\Gamma(n) = (n-1)(n-2)(n-3)\cdots 2 \cdot 1 = (n-1)!,$$

$$\Gamma\left(\frac{2n-1}{2}\right) = \frac{(2n-3)(2n-5)(2n-7)\cdots 3 \cdot 1}{2^{n-1}} \sqrt{\pi}.$$

正の自然数 n に対して、自由度 n の χ^2 分布の確率密度関数 $f(x)$ は次のようになります：

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} e^{-\frac{x}{2}} & (x \geq 0 \text{ のとき}) \\ 0 & (x < 0 \text{ のとき}) \end{cases}.$$

²⁾ χ はギリシャ文字で“カイ”と言います。