

# 物理実験学

竹下徹

## 中心極限定理:

確率変数 $x_i$  ( $i=1,2,\dots,N$ )が同じ分布 (平均値 $\langle x \rangle$ ,分散 $s_x^2$ )に従うとき、(前回の宿題で一様分布にしたがう乱数を作ったはずだ、その一個一個が確率変数 $x_i$ である。)新しい別の確率変数 $X$ ,  $X=(x_1+x_2+\dots+x_N)/N$

は $N$ が充分大きいとき、ガウス分布に従う。このガウス分布の期待値 $m=\langle x \rangle$ ,また分散 $s^2 = s_x^2/N$ である。これが中心極限定理である。

つまり $N$ 個の平均 (中心:物理の言葉では重心) 充分大きな $N$ の極限で示す分布に関する定理というわけである。大きな $N$ になると $X$ のばらつき (分散 $s^2$ 、あるいは標準偏差 $s$ ) は $s^2 = s_x^2/N$ の形で相対的に元の分布 $x_i$ の分散 $s_x^2$ より小さくなるのが特徴である。宿題で見たように一様分布からガウス分布がでるのだ! 実は任意の確率分布をする $x_i$ に対して  $X$ はガウス分布する事が判っている。

ある量の測定を行うとき、たくさん (多数回) 測れというのは、この法則に基づいている!!! 4倍の測定回数をこなすと、標準偏差 $s$ は $s_x$ の $1/2$  (半分) になる! なぜなら $s^2 = s_x^2/N$ なので $s = s_x/\sqrt{N}$ であるから。

また実験測定で種々の測定精度分布を持つ量を統合して答えを求めるときには結果はほぼ必ずこの中心極限定理により、ガウス分布する。だからガウス分布が大事なのだ。

もとの分布 (確率変数 $x_i$  ( $i=1,2,\dots,N$ )の分布) がガウス分布の場合、中心極限定理は極限 (充分大きな $N$ ) を取らなくても任意の $N$ について成立する。

確率変数 $x_i$  ( $i=1,2,\dots,N$ )が平均値  $\langle x_i \rangle = \mu_i$ , 分散  $\sigma_{x_i}^2$  )に従うとき、(前回の宿題で一様分布にしたがう乱数を作ったはずだ、その一個一個が確率変数 $x_i$ である。)新しい別の確率変数 $X$ ,  $X=(x_1+x_2+\dots+x_N)$ :つまり和の分布

は $N$ が充分大きいとき、**ガウス分布に従う**。これが中心極限定理であり、色々な分布をする変数( $x_i$ )があったとしても足し挙げた量 $[X]$ は結局ガウス分布をするというのだ!!!

$$\langle X \rangle = \sum_{i=1}^N \mu_i$$

また中心極限定理は、このガウス分布の期待値

散は  $\sigma_X^2 = \sum_{i=1}^N \sigma_{x_i}^2$  であると教える。まずガウス分布の期待値が  $\langle X \rangle = \sum_{i=1}^N \mu_i$  であることを示そう。

$$X = (x_1 + x_2 + x_3 + \dots + x_N) = \sum_{i=1}^N x_i$$

$$\langle X \rangle = \langle \sum_{i=1}^N x_i \rangle = \sum_{i=1}^N \langle x_i \rangle = \sum_{i=1}^N \mu_i$$

次にガウス分布の分散  $\sigma_X^2 = \sum_{i=1}^N \sigma_{x_i}^2$  であ

る事を示す。  $\sigma_{x_i}^2 = \langle (x_i - \mu_i)^2 \rangle$  であるから、

$$\begin{aligned} \sigma_X^2 &= \langle (X - \langle X \rangle)^2 \rangle = \left\langle \left( \sum_{i=1}^N x_i - \sum_{i=1}^N \mu_i \right)^2 \right\rangle \\ &= \left\langle \left[ \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_i) \right]^2 \right\rangle = \left\langle \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_i)^2 \right\rangle + \left\langle \sum_j \sum_{i \neq j} (x_i - \mu_i)(x_j - \mu_j) \right\rangle \\ &= \sum_{i=1}^N \langle (x_i - \mu_i)^2 \rangle + \sum_j \sum_{i \neq j} \langle (x_i - \mu_i)(x_j - \mu_j) \rangle \\ &= \sum_{i=1}^N \langle (x_i - \mu_i)^2 \rangle = \sum_j \sigma_{x_j}^2 \end{aligned}$$

ここで最後から3つ目の式の

$$\sum_j \sum_{i \neq j} \langle (x_i - \mu_i)(x_j - \mu_j) \rangle$$

はcovarianceであるが、 $x_i$ と $x_j$ が独立なら相関はないためゼロである。

この式の特別な場合（世の中ではしばしば起こるのだが）として同じ分布から変数を引き出す場合がある。

確率変数 $x_i$  ( $i=1,2,\dots,N$ )が**同じ分布**（平均値  $\langle x_j \rangle = \mu$ , 分散  $\sigma_{x_i}^2 = \sigma^2$ ）に従うとき、（前回の宿題で一様分布にしたがう乱数を作ったはずだ、その一個一個が確率変数 $x_i$ である。）新しい別の確率変数 $X, X=(x_1+x_2+\dots+x_N)$ は $N$ が充分大きいとき、中心極限定理によりガウス分布

に従う。このガウス分布の期待値  $\langle X \rangle = \sum_{i=1}^N \mu = N\mu$  であり、分散  $\sigma_X^2 = \sum_{i=1}^N \sigma^2 = N\sigma^2$  であ

る。このことを乱数実験（確率変数 $x_i$  ( $i=1,2,\dots,N$ )が**一様分布**のとき）を使って示す。

乱数がランダムかどうかは、すでに議論した、これ $x_i$ を使って $N=12$ の時の平均値を $X$ として、

その分布を確かめる。ちなみにxiが0~1.0の一樣分布する乱数のとき、

$$\langle X \rangle = \int_0^1 x \hat{P}_{uniform}(x) dx = \int_0^1 x dx = \left[ \frac{x^2}{2} \right]_0^1 = 0.5$$

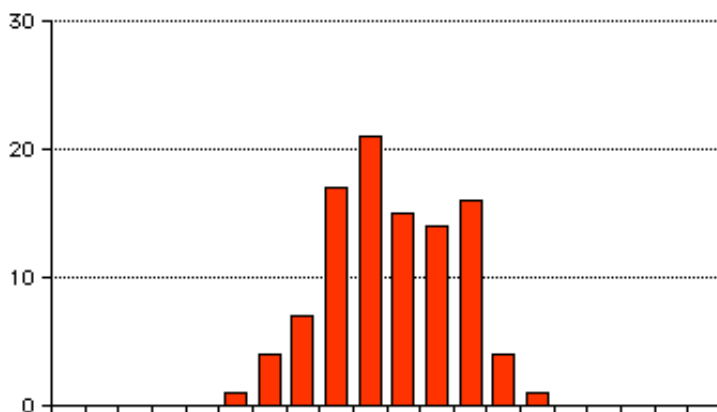
平均値 分散

$$\sigma_x^2 = \int_0^1 (x - \mu)^2 \hat{P}_{uniform}(x) dx = \int_0^1 (x - \mu)^2 dx = \left[ \frac{x^3}{3} - \frac{2}{2} x^2 \mu + x \mu^2 \right]_0^1$$

$$= \frac{1}{3} - \mu + \mu^2 = \frac{1}{3} - 0.5 + 0.5^2 = 0.083$$

である。12個の乱数の平均

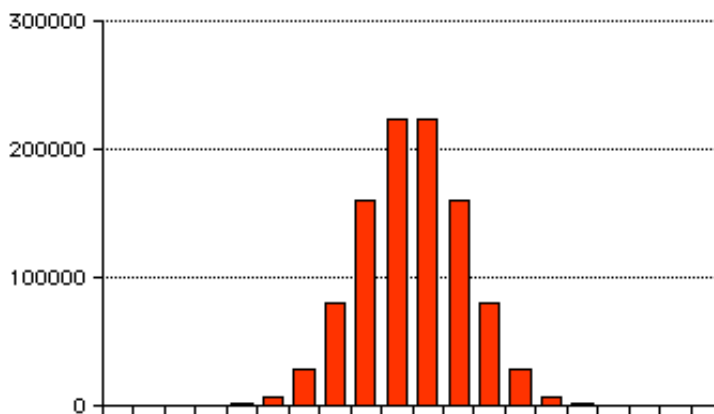
値を100回とったヒストグラムが下である。平均値<X>=0.505, 分散s2 =0.0091となった。



$$0.083/12=0.0069$$

100個ではやはり不足（充分

大きなNに対して成立する式のはずなので）かもしれないので、1000000回実行してみる。平均



値<X>= 0.500, 分散s2 =0.0069となった。

### 付録：実験精度について

物理の測定結果は例えば\*などとかかかっているのを知ってますか？測定値はここでは87.23であることはあきらかですが、この\*は何を意味しているか知ってますか？

一般に \* こう書いたときは、\*は測定値の精度を表しています。ここで言う精度とは、（当然）複数秤測定を行ってその結果の分布がガウス分布するとして、（実際確かめる必要がありますが、いずれ演習問題としてやってもらいます）そのガウス分布の標準偏差sの1倍をもって\*と与えています。ですからこれが定義です！またxはガウス分布することからその平均値を使う

ことができます。中心極限定理で述べたように種々の分布をする量から計算される結果は、ガウス分布すると考えられます。ですからこの仮定が妥当であり、測定結果を\*のよ謔、に表すことの意味がはっきりします。

ただし、結果xは単純なヒストグラムから出てくる物では無い場合があります、それはこれから議論します。

ガウス分布をずっと考えていますので、次回1回だけ測定した結果x1が\*の範囲に来る確率は68%、また

\*の範囲に来る確率は95%です。くどいかもかもしれませんが

\*の範囲に来る確率は99.7%です。このように\*の何倍かを目安として測る事ができます。ですからこの\*が測定の精度を表し、小さいほど精度が良いと呼ぶし、反対に大きいほど精度が悪いといえます。上の例でも判るように測定値の信頼度を表す量が精度で有り、精度の悪い結果

\* (\*が大きい) は信頼されません。

誤差のことを、真の値と自分の測定値の差と思っている人はいませんか？

真の値ってなんですか？測りたいものの本当の値を真の値とするならそのものは存在しますが、我々には判りません。ただあることを信ずるのみです。ましてや他の人が測った値が真の値とは限りません（例痰ヲば地上での重力定数 $g=9.8\text{N/kg}$ は決して今測ったあなたの測定の真の値なんかではありませんし、これは誤差ではありません。ここでは誤差という言葉が誤解を生んでいるようなので、誤差=精度という言葉のみでとおします。

おまけ：

有効数字のある計算：左の2つの数字は有効精度を考えた値です、  
次の演算を施して得られる結果は矢印のように丸めるべきであろう。

$$35.4 + 0.354 = 35.754 \rightarrow 35.8 \quad : 35.4 \text{の小数点下一桁まで有効}$$

$$15.4 - 8.395 = 7.005 \rightarrow 7.0 \quad : 15.4 \text{の小数点下一桁まで有効}$$

$$35.4 \times 2.016 = 71.3664 \rightarrow 71.4 \quad : 35.4 \text{の3桁が有効}$$

$$354.54 \times 21. = 7445.34 \rightarrow 7.4 \times 10^3 \quad : 21 \text{の2桁が有効}$$

$$3545.4 / 253.0 = 14.0134 \rightarrow 14.01 \quad : 253.0 \text{の4桁が有効}$$

$$0.3545 / 8.64 = 0.04103 \rightarrow 0.041 \quad : 8.64 \text{の3桁が有効}$$

ガウス分布が関与する問題

- (1) 平均値がa,分散bのガウス分布のグラフを描け、a,bは各自が与えること。
- (2) Xが平均値12、分散25に従うとき、次の確率を計算せよ。

$$10 < X < 15$$

$$|X - 12| > 6$$

X < Y の確率が0.9となるYを求めよ。

(3)  $X_1, X_2, \dots, X_N$  がガウス分布で平均値  $m$ , 分散  $s^2$  に従うとき、 $Y = \sum_{i=1}^N a_i X_i$  分布は  
ガウス分布の平均が  $\sum_{i=1}^N a_i m$ , 分散が  $\sum_{i=1}^N a_i^2 s^2$  に従うことを示せ。

(4) 2つのポアソン分布でも (3) と同じ問題ができることを示せ。

---

[中心極限定理 を数学的に示してみよう：フーリエ変換と特性関数の知識が必要 !](#)