

② Weierstrass の定理に関する一注意

所員 魚 返 正

1. 閉区間  $[a, b]$  で連続な函数  $f(x)$  は多項式により一様に近似出来ることを主張する Weierstrass の定理の証明は色々あるが最も初等的なものは Bernstein の多項式を用いるゆへは確率論的<sup>1)</sup>な証明であろう。

$t = \frac{x-a}{b-a}$  にとって  $[a, b]$  を  $[0, 1]$  にかうつことが出来るから初めから  $[0, 1]$  で連続な函数  $f(t)$  を考へる。

Weierstrass の定理 (Bernstein)

$f(t)$  に対する Bernstein の多項式

$$P_n(t) = \sum_{r=0}^n f\left(\frac{r}{n}\right) \binom{n}{r} t^r (1-t)^{n-r}$$

は  $n \rightarrow \infty$  とし  $0 \leq t \leq 1$  で一様に

$$P_n(t) \rightarrow f(t).$$

さてこの  $P_n(t)$  は二項分布に従ふ確率変数の連続函数の平均値と考へられる。又これは二項分布の平均値である。

Bernstein は次に述べる確率論的考へからこの多項式を考へたのであろう。

2. 定理  $\{X_n(t)\}$  を  $t$  を parameter<sup>と</sup>する確率変数列とし、次の条件をみたすとする。

---

1) 別へば 高木良治著解打概論 P 328.

(イ)  $t_1 \leq X_n \leq t_2$  (この仮定はなくてもよいが  
説明の簡単のため設けておく)。

(ロ)

$$E(X_n(t)) = t.$$

(ハ)

$$\sigma(X_n(t)) \xrightarrow{\text{一様}} 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (t_1 \leq t \leq t_2)$$

( $E, \sigma$  はそれぞれ平均値及び標準偏差を表はす)

しかるとき  $t_1 \leq t \leq t_2$  で連続な任意の函数  $f(t)$  に対して  $n \rightarrow \infty$  のとき  $t_1 \leq t \leq t_2$  で一様に

$$E[f(X_n(t))] \rightarrow f(t)$$

証明。

$f(t)$  の一様連続性から任意の  $\varepsilon > 0$  に対して  
 $|t' - t''| < \delta$  なる  $t', t''$  に対して

$$(1) \quad |f(t') - f(t'')| < \frac{\varepsilon}{2}$$

なるように  $\delta > 0$  をとる。又

$$(2) \quad |f(t)| < M$$

とす。

仮定 (イ) から,  $n > N(\varepsilon)$ , 及び  $t_1 \leq t \leq t_2$  に対して

$$(3) \quad \sigma^2(X_n(t)) < \frac{\int^2 \varepsilon}{4M}$$

が成立するよう  $N(\varepsilon)$  ととる。

$X_n$  の分布函数を  $F_n(x)$  とし

$$f(t) = \int_{t_1}^{t_2} f(x) dF_n(x)$$

に注意して

(206)

$$E[f(X_n(t))] - f(t) = \int_{t_1}^{t_2} (f(x) - f(t)) dF_n(x)$$

$$|E[f(X_n(t))] - f(t)| \leq \int_{t_1}^{t_2} |f(x) - f(t)| dF_n(x)$$

$$\stackrel{(|x-t| \geq \delta)}{\leq} \int_{\Lambda} (|f(x)| + |f(t)|) dF_n(x) + \int_{|x-t| < \delta} |f(x) - f(t)| dF_n(x)$$

(1) (2) から

$$\leq 2M P_n(|X_n - t| \geq \delta) + \frac{\varepsilon}{2}$$

Chebyshev の不等式から

$$\leq 2M \frac{\sigma^2(X_n(t))}{\delta^2} + \frac{\varepsilon}{2}$$

$n > N(\varepsilon)$  のときは (3) から

$$< \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon \quad ( )$$

る。さて  $\{Y_n\}$  を  $1, 0$  を大々確率  $t, 1-t$  による  
確率変数列とし

$$X_n(t) = \frac{Y_1 + \dots + Y_n}{n}$$

とおけば

$$E(X_n(t)) = t \quad \sigma^2(X_n(t)) = \frac{t(1-t)}{n}$$

$$0 \leq X_n \leq 1$$

となり定理の仮定をみたす。故に

$$E[f(X_n(t))] = \sum_{r=0}^n f\left(\frac{r}{n}\right) \binom{n}{r} t^r (1-t)^{n-r}$$

は一樣に  $f(t)$  に収斂する。

以上