

論 文

Aitken の δ^2 -過程について*

井 口 健**

Abstract

This paper is concerned with the Aitken's δ^2 -process and similar process. The Aitken's δ^2 -process is not always successful for the sequence converging linearly.

We develop the general theory of the Aitken's δ^2 -process, and we derive effective process even when the Aitken's δ^2 -process fails.

As an example of these processes, we consider an application to finding the absolutely largest eigenvalue by the power method. Some test matrices are given.

1. 序論

数列 $\{x_i\}$ を漸近的に収束する数列とし、その極限値を x とする。そのとき、 x_i は i 番目の数を表わし一般には複素数である。

数列 $\{x_i\}$ は

$$x_p = x + \sum_{i=1}^n c_i t_i^p \tag{1}$$

を満たすと仮定する。ここに、 p は任意の自然数で、 $c_i, i=1, 2, \dots, n$ は定数である。 $t_i, i=1, 2, \dots, n$ は、一般には複素数であって、関係式

$$1 > |t_1| > |t_2| \geq |t_3| \geq \dots \geq |t_n| \tag{2}$$

を満たすものである。

(1)式から、容易に

$$x_{p+1} = x + \sum_{i=1}^n c_i t_i^{p+1} \tag{3}$$

を得る。

(1)式と(3)式とから

$$x - x_{p+1} = t_1(x - x_p) + \bar{\epsilon}_p \tag{4}$$

を得る。ここに、

$$\bar{\epsilon}_p = \sum_{i=2}^n c_i (t_i - t_1) t_i^p \tag{5}$$

である。ここで、(5)式からわかるように、 $p \rightarrow \infty$ のとき、漸近的に $|\bar{\epsilon}_p| \rightarrow 0$ である。

(4)式は

$$x - x_{p+1} = t(x - x_p) \tag{6}$$

* On the Aitken's δ^2 -process, by Ken IGUCHI (Faculty of General Education Toyota Technical College)

** 豊田工業高等専門学校一般学科

と同値である。ここに、 $|t| < 1$ で、かつ、 $p \rightarrow \infty$ のとき、漸近的に $t \rightarrow t_1$ である。

(6)式から、数列 $\{x_i\}$ は漸近的に線形収束することがわかる(例えば、[7].).

そのとき、連続する、3つの近似値、 x_p, x_{p+1}, x_{p+2} から、 x の近似値 \bar{x} を

$$\bar{x} = x_{p+2} - (x_{p+2} - x_{p+1})^2 / (x_{p+2} - 2x_{p+1} + x_p) \tag{7}$$

で計算することが出来る。

(4)式が誤差 $\bar{\epsilon}_p$ を持っているので、この操作を数回繰り返さなければ、極限値 x に収束しない。

この加速過程は、Aitken の δ^2 -過程と呼ばれている。(例えば、[4], [7]等.).

さて、

$$t = (x_{p+2} - x_{p+1}) / (x_{p+1} - x_p) \tag{8}$$

と置くと、(7)式は

$$\bar{x} = x_{p+2} + (t^2 / (1 - t^2))(x_{p+2} - x_p) \tag{9}$$

と書き直すことが出来る。

(9)式の表現は、2章で述べるように、 t が(8)式で定義されたとき、 \bar{x} が数列 $\{x_i\}$ の一つの極限値になっていることを表わしている。

(1)式で、 $|t_2|$ が $|t_1|$ に比較して、かなり小さい場合には、従って、 $|\bar{\epsilon}_p|$ が比較的小さい場合には、(6)式の t は t_1 に急速に漸近収束する。そのとき、(7)式を使用すると収束はきわめて速い。しかし、 $|t_2|$ が比較的大きい場合には、従って、 $|\bar{\epsilon}_p|$ が比較的大きい場合には、 t は t_1 にゆっくり漸近的に収束する。このようなとき、(7)式を使用すると、かえっ

て、収束が悪くなることがある。最悪の場合には、極限值 x から遠い所で振動することさえある。

ここでは、Aitken の δ^2 -過程の、ある意味での一般論を展開する。そして、 $|t_1|$ に比較して、 $|t_2|$ がかなり大きい場合、従って、 $|e_p|$ が比較的大きい場合でも、効果的な加速過程を導く。それらは

$$\bar{x} \approx x_{p+2} + t^2(x_{p+2} - x_p) \tag{10}$$

$$\bar{x} \approx x_{p+2} + (t^2 + t^4)(x_{p+2} - x_p) \tag{11}$$

などである。

(9)式の加速係数、 $t^2/(1-t^2)$ は級数 $t^2, t^2+t^4, t^2+t^4+t^6, \dots$ 、の極限值として表わされる。従って、(10)、(11)式の加速係数の極限值になっている。このことについては、2章で述べる。3章では、これらの加速過程の応用例の一つとして、絶対値最大の固有値をべき乗法 (power method) によって求める問題を考える。4章では3章の方法を用いた実験例を示す。

2. Aitken の δ^2 -過程と類似の加速過程

数列 $\{x_i\}$ は(1)式によって定義された漸近的に収束する数列である。

(3)式から(1)式を辺々引くと

$$x_{p+1} - x_p = c_1 t^{p+1} + \varepsilon_p \tag{12}$$

を得る。ここに、

$$c_i = \bar{c}_i(t_i - 1)/t_i \tag{13}$$

$$\varepsilon_p = \sum_{i=2}^n c_i t_i^{p+1} \tag{14}$$

である。

(14)式から、 $p \rightarrow \infty$ のとき、漸的に $|\varepsilon_p| \rightarrow 0$ である。さらに、(5)式から(14)式を辺々引くと

$$\bar{\varepsilon}_p - \varepsilon_p = \sum_{i=2}^n \bar{c}_i(1 - 2t_i + t_i^2) t_i^p \tag{15}$$

を得る。

(15)式において、 $p \rightarrow \infty$ とすると $\bar{\varepsilon}_p \rightarrow \varepsilon_p$ となる。

さて、(12)式は次のように書き直すことが出来る。

補助定理 1 c_1 をある定数とすると、任意の自然数 p に対して

$$x_{p+1} = x_p + c_1 t^{p+1} \tag{16}$$

が成立する。ここに、 t に p よって変化する数であって、 $|t| < 1$ 、かつ $p \rightarrow \infty$ のとき、漸的に $t \rightarrow t_1$ である。

補助定理 1 を繰り返し使うと容易に次の結果を得る

補助定理 2 任意の自然数 m と p とに対して

$$x_{p+m} = x_p + c_1 t^{p+1} \left(\sum_{i=0}^{m-1} t^i \right) \tag{17}$$

$$= x_p + c_1 t^{p+1} ((1-t^m)/(1-t)) \tag{18}$$

が成立する。

補助定理 1 と補助定理 2 を使うと、容易に次の結果を得る。

$$x_{p+m} = x_p + c_1 t^{p+1} \left(\sum_{i=0}^{m-1} t^i \right) \tag{19}$$

$$x_{p+m} = x_{p+m-1} + c_1 t^{p+m} \tag{20}$$

同様に、 $n > m$ となる自然数 n に対して

$$x_{p+n} = x_{p+m} + c_1 t^{p+m+1} ((1-t^{n-m})/(1-t)) \tag{21}$$

を得る。

(19)式を(20)式で辺々割って、その結果を c と置くと

$$c = (x_{p+m} - x_p) / (x_{p+m} - x_{p+m-1}) = \sum_{i=0}^{m-1} t^i / t^{m-1} \tag{22}$$

を得る。

(22)式を書き直して

$$(1-c)t^{m-1} + \sum_{i=0}^{m-2} t^i = 0 \tag{23}$$

を得る。

(19)式を使って(21)式の c_1 を消去すると

$$x_{p+n} = x_{p+m} + (t^m(1-t^{n-m})/(1-t^m))(x_{p+m} - x_p) \tag{24}$$

を得る。

これらの結果をまとめると次の定理を得る。

定理 $n > m \geq 2$ となる、任意の自然数 p, m, n に対して

$$x_{p+n} = x_{p+m} + (t^m(1-t^{n-m})/(1-t^m))(x_{p+m} - x_p) \tag{25}$$

が成立する。このとき、 t は方程式

$$(1-c)t^{m-1} + \sum_{i=0}^{m-2} t^i = 0 \tag{26}$$

の根で、絶対値が1より小さい、唯一の根を取るものとする。

ここに、

$$c = (x_{p+m} - x_p) / (x_{p+m} - x_{p+m-1}) \tag{27}$$

である。

(25)式で $n \rightarrow \infty$ とすると

$$\bar{x} = x_{p+m} + (t^m/(1-t^m))(x_{p+m} - x_p) \tag{28}$$

を得る。

さきに得た定理に、 k を2以上の自然数として、

$m=1, n=2k$ とおくと

$$x_{p+2k} = x_{p+2} + \left(\sum_{i=1}^{k-1} t^{2i} \right) (x_{p+2} - x_p) \tag{29}$$

を得る。

これらの結果をまとめると次のようになる。

系1 $m \geq 2$ となる, 任意の自然数 p, m に対して

$$\bar{x} = x_{p+m} + (t^m / (1-t^m))(x_{p+m} - x_p) \quad (30)$$

が成立する。このとき, t は(26), (27)式によって定義されるものである。

系2 任意の自然数 p と $k (\geq 2)$ に対して

$$x_{p+2k} = x_{p+2} + \left(\sum_{i=1}^{k-1} t^{2i} \right) (x_{p+2} - x_p) \quad (31)$$

が成立する。ここに,

$$t = (x_{p+2} - x_{p+1}) / (x_{p+1} - x_p) \quad (32)$$

である。

系1に於いて, $m=2$ とおくと

$$\bar{x} = x_{p+2} + (t^2 / (1-t^2))(x_{p+2} - x_p) \quad (33)$$

を得る。

(31)式で $k \rightarrow \infty$ とすると

$$\bar{x} = x_{p+2} + (t^2 / (1-t^2))(x_{p+2} - x_p) \quad (34)$$

を得る。ここに, t は(32)式によって定義されたものである。従って, Aitken の δ^2 -過程は(31)式の極限值になっていることがわかる。

(31)式に於いて, $k=2, k=3$ とおくと, 各々, (10), (11)式を得る。

3. 加速過程の応用例

2章で述べた加速過程の応用例の一つとしてベキ乗法を使用して, 行列の絶対値最大の固有値を求める問題を考える。そのとき, 絶対値に於いて, 2番目に大きい固有値が最大の固有値に接近している場合には, 収束がきわめて悪い。このようなとき, Aitken の δ^2 -過程を使用して, 収束を加速することが出来る (例えば, [2], [4], [5], [8] 等.)。

以下, ベキ乗法の収束を加速する方法を述べる。

行列 A は n 次元正方行列であるとし, かつ, 実対称であると仮定する。

行列 A の固有値を $\lambda_i, i=1, 2, \dots, n$ で表わし, それに対応する固有ベクトルを $v_i, i=1, 2, \dots, n$ で表わし, その成分を $v_i^{(j)}, i=1, 2, \dots, n; j=1, 2, \dots, n$ で表わす。

そのとき, 関係式

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| > |\lambda_3| \geq |\lambda_4| \geq \dots \geq |\lambda_n| \quad (35)$$

が成立するものとする。

さて, 初期ベクトルを u_0 とすると

$$u_0 = \sum_{i=1}^n a_i v_i \quad (36)$$

と表わすことが出来る。

u_0 に A を p 回作用すると

$$A^p u_0 = \lambda_1^p \sum_{i=1}^n a_i (\lambda_i / \lambda_1)^p v_i \quad (37)$$

を得る。

(37)式を λ_1^p で割って, その結果を u_p で表わし, 置換 $\lambda_i / \lambda_1 = t_{i-1}, i=2, 3, \dots, n$ を行うと

$$u_p = a_1 v_1 + \sum_{i=2}^n (a_i v_i) t_{i-1}^p \quad (38)$$

を得る。そのとき, $t_{i-1}, i=2, 3, \dots, n$ は実数であって, 関係式

$$1 > |t_1| > |t_2| \geq |t_3| \geq \dots \geq |t_{n-1}| \quad (39)$$

が成立する。

従って, 2章の定理の条件を満たすから定理が使える。

さて, 行列 A を初期ベクトル u_0 に3回作用させる

$$A^3 u_0 = \lambda_1^3 \sum_{i=1}^n a_i v_i (\lambda_i / \lambda_1)^3, \quad k=1, 2, 3 \quad (40)$$

を得る。

(40)式の $k=2, 3$ の場合について, Rayley 商を作りその値を $\bar{\lambda}_1$ で表わすと

$$\bar{\lambda}_1 = (A^3 u_0, A^3 u_0) / (A^2 u_0, A^2 u_0) \quad (41)$$

を得る。

そのとき, $\bar{\lambda}_1 - \lambda_1 = 0((\lambda_2 / \lambda_1)^6)$ であるから (例えば, [2], [5] 等.), λ_1 のかわりに, $\bar{\lambda}_1$ を用いても $0((\lambda_2 / \lambda_1)^3)$ の精度は保証される。(40)式 $\bar{\lambda}_1^k$ で割ってその結果得られるベクトルを $\bar{u}_1, \bar{u}_2, \bar{u}_3$ で表わすと

$$\bar{u}_k = \sum_{i=1}^n a_i v_i (\lambda_i / \bar{\lambda}_1)^k, \quad k=1, 2, 3 \quad (42)$$

を得る。

このとき, ベクトル \bar{u}_k の全ての成分に加速過程を適用すればよいのであるが, t の値は, いずれか一つの成分について計算すれば十分である。ここでは

$$t = (\bar{u}_3^{(r)} - \bar{u}_2^{(r)}) / (\bar{u}_2^{(r)} - \bar{u}_1^{(r)}) \quad (43)$$

とする。ここに, r は r 成分を示し, 関係式

$$\bar{u}_3^{(r)} \geq \max(\bar{u}_3^{(i)}), \quad i=1, 2, \dots, n \quad (44)$$

を満たすものである。

次に, 全ての成分について,

$$u^{(i)} = \bar{u}_3^{(i)} + \omega(\bar{u}_3^{(i)} - \bar{u}_1^{(i)}), \quad i=1, 2, \dots, n \quad (45)$$

を計算する。ここに, ω は, $0, t^2, t^2+t^4, t^2/(1-t^2)$ の中のいずれか一つを取るものとする。そのとき, $\omega=0$ は加速過程を適用しなかったときと同じである。

(40)式から(45)式までの操作を $u_0^{(i)} = u^{(i)}, i=1, 2, \dots, n$ と置いて, 欲する精度になるまで繰り返せば

よい。

この手続を実行する前に、 $t_3 := \lambda_3/\lambda_2$ の大きさを何らかの方法で見積ることによって、 ω として、 t^2 , t^2+t^4 , $t^2/(1-t^2)$ のいずれを取るかを定める必要がある。それには次のようにすればよい。

初期ベクトル u_0 に A を 4 回連続して作用させると

$$A^4 u_0 = \lambda_1^4 \sum_{i=1}^n a_i v_i (\lambda_i/\lambda_1)^4, \quad k=1, 2, 3, 4 \quad (46)$$

を得る。(46)式において $k=3, 4$ のときのベクトルから Rayley 商を作りその値を $\bar{\lambda}_1$ とすると

$$\bar{\lambda}_1 = (A^4 u_0, A^4 u_0) / (A^3 u_0, A^4 u_0) \quad (47)$$

を得る。

(46)式を $\bar{\lambda}_1^k$ で割ると

$$\bar{u}_k = \sum_{i=1}^n a_i v_i (\lambda_i/\bar{\lambda}_1)^k, \quad k=1, 2, 3, 4 \quad (48)$$

を得る。

これらのベクトルの第 r 成分について次のような比を作り、それらを T_1, T_2, T_3 で表わすと

$$T_k = (\bar{u}_{k+1}^{(r)} - \bar{u}_k^{(r)}) / (\bar{u}_k^{(r)} - \bar{u}_{k-1}^{(r)}), \quad k=1, 2, 3 \quad (49)$$

を得る。

(48)式を(49)式に代入して

$$T_k = (A(\lambda_2/\bar{\lambda}_1)^k + B(\lambda_3/\bar{\lambda}_1)^k) / (A(\lambda_2/\bar{\lambda}_1)^{k-1} + B(\lambda_3/\bar{\lambda}_1)^{k-1}) \approx (\lambda_2/\bar{\lambda}_1)(1 - (B/A)(\lambda_3/\lambda_2)^{k-1}), \quad k=1, 2, 3 \quad (50)$$

ここに、 $A = -a_1 v_1^{(r)}(1 - \lambda_2/\bar{\lambda}_1)$

$$B = -a_2 v_2^{(r)}(1 - \lambda_3/\bar{\lambda}_1) \quad (51)$$

である。

いま、

$$T = (T_3 - T_2) / (T_2 - T_1) \quad (52)$$

と定義する。

(52)式に(50)式を代入すると容易に

$$T \approx \lambda_3/\lambda_2$$

を得る。

この T の大きさから ω を決定すればよい。ここでは、筆者の行った実験結果から次のように決める。

$$0.9 < |T| < 1 \text{ のとき } \omega = t^2,$$

$$0.4 \leq |T| \leq 0.9 \text{ のとき } \omega = t^2 + t^4,$$

$$0 < |T| < 0.4 \text{ のとき } \omega = t^2/(1-t^2)$$

ところで、(52)式は始めに 1 回計算するだけで十分であることに注意しよう。

4. 実験例

前章で述べた方法を、 ω の値をいろいろ変えて、次

の 5 例に対して適用したときの計算効果について比較検討する。計算はすべて有効数字 10 進で 7.8 桁の単精度演算を行った。計算機は名大の FACOM 230-60 を使用した。

すべての例に対して初期ベクトルとして、

$$x_0^T = (1, 1, \dots, 1)$$

を取った。

例 1 [3].

$$A_1 = \begin{pmatrix} 10 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 9 & -1 & 2 & -3 \\ 2 & -1 & 7 & 3 & -5 \\ 3 & 2 & 3 & 12 & -1 \\ 4 & -3 & -5 & -1 & 15 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 \doteq 19.1754203, \quad \lambda_2/\lambda_1 \doteq 0.824, \quad \lambda_3/\lambda_2 \doteq 0.592.$$

例 2.

$$A_2 = \begin{pmatrix} 3.4 & 0.8 & -0.4 & 0.0 \\ 0.8 & 2.2 & 0.0 & 0.4 \\ -0.4 & 0.0 & 2.8 & -0.8 \\ 0.0 & 0.4 & -0.8 & 1.6 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 4, \quad \lambda_2/\lambda_1 = 0.75, \quad \lambda_3/\lambda_2 \doteq 0.667.$$

例 3 [3].

$$A_3 = (a_{ij}), \quad a_{ij} = \begin{cases} 6, & |i=j| \\ 3, & |i-j|=1 \\ 1, & |i-j|=2 \\ 1, & |i-j|=3 \\ 0, & |i-j|>3 \end{cases}$$

$$a_{11} = a_{11,11} = 5$$

$$a_{21} = a_{12} = a_{10,11} = a_{11,10} = 2$$

$$\lambda_1 \doteq 14.941819, \quad \lambda_2/\lambda_1 \doteq 0.816, \quad \lambda_3/\lambda_2 \doteq 0.724.$$

例 4 [6].

$$A_4 = \begin{pmatrix} 1.0 & 1.0 & 0.5 \\ 1.0 & 1.0 & 0.25 \\ 0.5 & 0.25 & 2.0 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 \doteq 2.5365258, \quad \lambda_2/\lambda_1 \doteq 0.584, \quad \lambda_3/\lambda_2 \doteq -0.0112.$$

例 5 [7].

$$A_5 = \begin{pmatrix} 0.45 & 0.55 & 0.40 \\ 0.55 & 0.45 & -0.40 \\ 0.40 & -0.40 & 0.50 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1.0, \quad \lambda_2/\lambda_1 = -0.9, \quad \lambda_3/\lambda_2 \doteq -0.333.$$

Table. 1 The absolutely largest eigenvalue of the matrix A_1 : $\lambda_1 = 19.1754203$

N.I.	N.A.	O	t^2	t^2+t^4	$t^2/(1-t^2)$
3	0	15.83796	15.83796	15.83796	15.83796
6	2	15.95399	18.38206	18.36523	15.87086
9	9	16.23291	19.15411	19.16870	16.02286
12	3	16.86787	19.17257	19.17508	16.41739
15	4	17.80773	19.17492	19.17503	18.06301

18	5	18.58001	19.17535	19.17538	17.46909
21	6	18.96264	19.17540	19.17541	16.42896
24	7	19.10557	19.17541	19.17542	18.10049
27	8	19.15317	19.17541		17.55771
30	9	19.16840	19.17542		16.54619

Table. 2 The absolutely largest eifenvale of the matrix $A_2: \lambda_1=4.0$

N.I.	N.A.	O	t^2	t^2+t^4	$t^2/(1-t^2)$
3	0	3.761538	3.761538	3.761538	3.761538
6	1	3.958558	3.991149	3.990926	3.626782
9	2	3.992524	3.999470	3.999983	3.962684
12	3	3.998663	3.999968	3.999996	3.981387
15	4	3.999762	3.999998	3.999999	3.995772
18	5	3.999957	3.999999	4.000000	3.976531
21	6	3.999992	4.000000		3.549005
24	7	3.999998			3.971316
27	8	3.999999			3.999829
30	9	4.000000			3.999881

Table. 3 The absolutely largest eigenvalue of the matrix $A_3: \lambda_1=14.941819$

N.I.	N.A.	O	t^2	t^2+t^4	$t^2/(1-t^2)$
3	0	14.89679	14.89679	14.89679	14.89679
6	1	14.93992	14.94180	14.94109	14.93841
9	2	14.94173	14.94181	14.94172	14.94154
12	3	14.94181		14.94180	14.94178
15	4			14.94181	14.94181

Table. 4 The absolutely largest eigenvalue of the matrix $A_4: \lambda_1=2.5365258$

N.I.	N.A.	O	t^2	t^2+t^4	$t^2/(1-t^2)$
3	0	2.534182	2.534182	2.534182	2.534182
6	1	2.536433	2.536516	2.536525	2.536525
9	2	2.536522	2.536525		
12	3	2.536525			

Table. 5 The absolutely largest eigenvalue of the matrix $A_5: \lambda_1=1.0$

N.I.	N.A.	O	t^2	t^2+t^4	$t^2/(1-t^2)$
3	0	1.465038	1.465038	1.465038	1.465038
6	1	1.221964	1.220619	1.220612	1.220612
9	2	1.111839	1.106596	1.106268	1.106263
12	3	1.057840	1.050494	1.049690	1.049570
15	4	1.030306	1.022933	1.021631	1.021249
18	5	1.015986	1.009890	1.008476	1.007791
21	6	1.008462	1.004036	1.002926	1.002157
24	7	1.004488	1.001573	1.000888	1.000350
27	8	1.002382	1.000591	1.000242	1.000018
30	9	1.001265	1.000216	1.000061	1.000000

上の表で、N.I. は繰り返しの数を、N.A. は加速過程(46)式を使用した回数を表わす。

5. 結論

加速過程を用いて収束を加速するとき、その収束の速さは、比 $t_2/t_1 = \lambda_3/\lambda_2$ の大きさによって決まる。この大きさによって、加速係数 ω を変化させる方が、 $\omega = t^2/(1-t^2)$ のみを使うよりはるかに収束が速い。

6. 謝辞

この拙論文に対し、査読者から有益な御助言を頂きましたことに深く感謝致します。

参考文献

- 1) A. C. Aitken; On Bernoulli numerical solution of algebraic equations. Proc. Royal. Soc. Edinburgh 46, 289-305 (1926).
- 2) V. N. Faddeeva; Computational Methods of Linear Algebra, Dover Publications, New York, 1959.
- 3) R. T. Gregory & D. L. Karney; A Collection of Matrices for Testing Computational Algorithms. Wiley-Interscience, New York, 1969.
- 4) 一松 信; 数値解析, 税務経理協会, 1971.
- 5) B. Noble; Numerical Method: 1, Olver & Boyd, Edinburgh, 1964.
- 6) A. Ralston; A. First course in Numerical Analysis. McGraw-Hill, New York, 1965.
- 7) J. W. Schmidt; Asymptotische Einschliessung bei Konvergenz beschleunigenden Verfahren. Num. Math. 8, 105-113 (1966).
- 8) J. F. Traub; Iterative Methods for the Solution of Equations. Prentice-Hall, Englewood Cliffs, N. J., 1964.
- 9) J. H. Wilkinson; The Algebraic Eigenvalue Problem. Oxford University Press, London, 1965.

(昭和49年1月9日受付)

(昭和49年2月14日再受付)