

# これまでのまとめ(学年末試験に向けて)

山本昌志\*

2004年2月11日

## 1 はじめに

学年末試験に向けて、学習のポイントを示す。後期の中間試験から、これまで以下について数値計算の学習を行った。

- 補間法
  - － ラグランジュの補間法
  - － スプライン補間法
- 数値積分
  - － 台形公式
  - － シンプソンの公式
- 差分法による偏微分方程式の数値計算
  - － ラプラス方程式
  - － 波動方程式

ここでは、これらについて、簡単にまとめてある。これが学習の最重要ポイントであるのでしっかり勉強してほしい。このプリントを見ながら、分からない部分は授業中配ったプリントで補い、理解することが学習のこつである。

数値計算のいろいろな方法を学習したが、ほとんど全ての方法は1つの式に要約できる。この式を導き、それを使いこなせれば、ここでの授業での学習は完璧である。学年末試験では、使いこなせるか否かを調べることは難しいので、式を導くことを中心に出題する。

---

\*国立秋田工業高等専門学校 電気工学科

## 2 補間法

実験やシミュレーションを行うと、離散的にデータが得られるのは普通である。例えば、半導体の電圧・電圧特性の測定では、 $(V_0, I_0), (V_1, I_1), (V_2, I_2), (V_3, I_3), \dots, (V_N, I_N)$  のようなデータが得られる。通常、このデータはグラフ化して解析を進める。このデータの場合、2次元のグラフ上に測定点が並ぶことは、今まで学習してきたとおりである。

実験等を通して得られる結果は離散的であるが、実際の現象は連続的なことが多い。この離散的な値を用いて、測定点の間の値、ここでは電流と電圧の関係を求めるのが補間法の役割である。ここで学習したラグランジュ補間もスプライン補間も、全てのグラフ上の測定点を通る曲線の方程式を求めている。

2次元のグラフ上の点は、数学では座標  $(x, y)$  の点として与えられる。以降の説明では、電圧・電流などのように特定の問題にとらわれないよう、一般化した座標  $(x, y)$  で話を進める。

### 2.1 ラグランジュ補間

平面座標上に  $N + 1$  個の点がある場合、その全ての点を通る曲線は  $N$  次関数で表せることは、数学で学習したとおりである<sup>1</sup>。2 個の場合、1 次関数、すなわち直線で、その 2 点を通る関数を決めることができる。3 点の場合、2 次関数である。

この性質を利用すると、 $N + 1$  個の点がある場合、 $N$  次関数で補間できることが分かる。ラグランジュ補間とは、まさにこのことそのものである。数学の授業で、ある 3 点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2)$  を通る 2 次関数  $y = ax^2 + by + c$  の  $a, b, c$  を求めたことがあると思うが、それと同じである。そこでは、それぞれの  $x$  と  $y$  の値を代入して、連立方程式をつくり  $a, b, c$  を求めたはずである。

コンピューターを用いて、 $N + 1$  個の点を通る  $N$  次方程式を  $N + 1$  個の係数を連立方程式を解くことにより求めることは可能である。しかし、最終目的の  $N$  次関数の値を求めると言う意味では不経済である。補間という目的からすると、関数を形成する係数なんか、全く興味の対象外なのである。そこで、係数が分からなくても、 $N$  次関数を示すものとして、ラグランジュ補間が使われる。

2次元座標上に  $N + 1$  個の点、 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_N, y_N)$  のラグランジュ補間は、

$$\begin{aligned} y = & \frac{(x - x_1)(x - x_2)(x - x_3) \cdots (x - x_N)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)(x_0 - x_3) \cdots (x_0 - x_N)} y_0 + \frac{(x - x_0)(x - x_2)(x - x_3) \cdots (x - x_N)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)(x_1 - x_3) \cdots (x_1 - x_N)} y_1 \\ & + \frac{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_3) \cdots (x - x_N)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)(x_2 - x_3) \cdots (x_2 - x_N)} y_2 + \frac{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_N)}{(x_3 - x_0)(x_3 - x_1)(x_3 - x_2) \cdots (x_3 - x_N)} y_3 \\ & \cdots + \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_N)}{(x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_N)} y_k + \cdots \\ & + \frac{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_3) \cdots (x - x_{N-1})}{(x_N - x_0)(x_N - x_1)(x_N - x_2) \cdots (x_N - x_{N-1})} y_N \end{aligned} \tag{1}$$

となる。

この式 (1) を見ると、

- 各項の分母は定数で、分子は  $N$  次関数である。このことから、全ての項は  $N$  次関数になっていることが理解できる。したがって、この式は  $N$  次関数 ( $N$  次多項式) である。

<sup>1</sup> $x$  が同じで  $y$  が異なる複数の点が存在するような特別な場合を除く。

- $x$  に  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_N$  を代入すると、 $y$  の値は  $y_0, y_1, y_2, \dots, y_N$  になることが分かる。これは、データ点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_N, y_N)$  の全てを通過していることを示している。

となっている。

(1) をもうちょっと格好良く書けば、

$$L(x) = \sum_{k=0}^N L_k(x) y_k \tag{2}$$

ただし、  $L_k(x) = \prod_{j=0, j \neq k}^N \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$

となる。

ラグランジュ補間の考え方は単純で、その計算も簡単である。しかし、補間の点数が増えてくると、ラグランジュの補間には問題が生じる。ラグランジュの補間では、補間の点数が増えてくると大きな振動が発生して、もはや補間とは言えなくなる。ラグランジュの補間には常にこの問題が付きまうので、データ点数が多い場合は使えなくなる。

## 2.2 スプライン補間

### 2.2.1 区分多項式

ラグランジュの補間は、データ点数が増えてくると関数が振動し問題が発生する。そこで、補間する領域をデータ間隔  $[x_i, x_{i+1}]$  に区切り、その近傍の値を使い低次の多項式で近似することを考える。区分的な関数を使うことになるが、上手に近似をしないと境界でその導関数が不連続になる。導関数が連続になるように、上手に近似する方法がスプライン補間 (spline interpolation) である。

ここでは、通常よくつかわれる 3 次のスプライン補間を考えまる。補間する関数として、3 次関数を使うためそう呼ばれているのである。これ以降の説明は、文献 [1] を参考にしました。

補間をするデータは、先と同じように  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_N, y_N)$  とする。そして、区間  $[x_j, x_{j+1}]$  で補間をする関数を  $S_j(x)$  とする。この様子を図 1 に示す。

### 2.2.2 係数が満たす式

3 次のスプライン補間を考えるので、

$$S_j(x) = a_j(x - x_j)^3 + b_j(x - x_j)^2 + c_j(x - x_j) + d_j \quad (j = 0, 1, 2, 3, \dots, N - 1) \tag{3}$$

となる。スプライン補間を行う場合、この  $a_j, b_j, c_j, d_j$  を決めることが、主な作業である。

これらの  $4N$  個の未知数を決めるためには、 $4N$  個の方程式が必要である。そのために、3 次のスプライン補間に以下の条件を課すことにする。

- 全てのデータ点を通る。各々の  $S_j(x)$  に対して両端での値が決まるため、 $2N$  個の方程式ができる。
- 各々の区分補間式は、境界点の 1 次導関数は連続とする。これにより、 $N - 1$  個の方程式ができる。

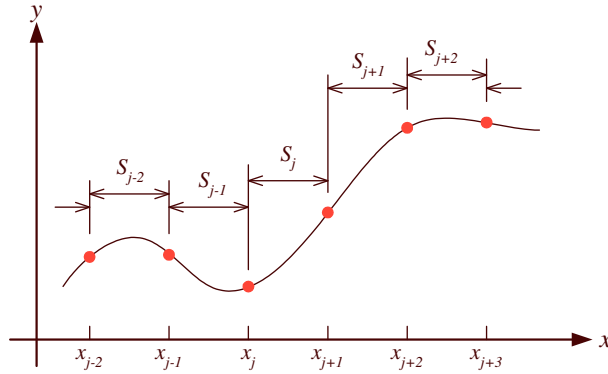


図 1: スプライン補間の区分

- 各々の区分補間式は、境界点の 2 次導関数は連続とする。これにより、 $N - 1$  個の方程式ができる。

以上の条件を課すと  $4N - 2$  個の方程式が決まる。未知数は  $4N$  個なので、2 個方程式が不足している。この不足を補うために、いろいろな条件が考えられるが、通常は両端  $x_0$  と  $x_N$  での 2 次導関数の値を 0 とする。すなわち、 $S_0''(x_0) = S_{N-1}''(x_N) = 0$  である。これを自然スプライン (natural spline) と言う。自然スプライン以外には、両端の 1 次導関数の値を指定するものもある。

これで全ての条件が決まった。あとは、この条件に満たす連立方程式を求めるだけである。まずは、2 次導関数が区分関数の境界で等しいという条件からはじめる。 $x = x_j$  における 2 次導関数の値を  $u_j$  とする。すなわち、

$$u_j = S''(x_j) \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N) \quad (4)$$

である。 $u_j = S_{j-1}''(x_j) = S_j''(x_j)$  とするので、2 次導関数の条件は満足されたことになる。この式から、

$$u_j = S_j''(x_j) = 2b_j \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N - 1) \quad (5)$$

となる。これから、

$$b_j = \frac{u_j}{2} \quad (6)$$

が、直ちに導ける。ここで、スプライン補間の係数、すなわち計算で求めるべき  $b_j$  を  $u_j$  で表した理由がある。以降の議論を見ると分かるように、 $u_j$  を連立方程式で計算することにより、他の係数を求めることができる。そのようなわけで、できるだけ  $u_j$  で表現するようにする。

さらに 2 次導関数の計算から、

$$u_{j+1} = S_j''(x_{j+1}) = 6a_j(x_{j+1} - x_j) + 2b_j \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N - 1) \quad (7)$$

が導ける。この式から、 $a_j$  を計算すると、

$$\begin{aligned} a_j &= \frac{u_{j+1} - 2b_j}{6(x_{j+1} - x_j)} \\ &= \frac{u_{j+1} - u_j}{6(x_{j+1} - x_j)} \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N - 1) \end{aligned} \quad (8)$$

となる。これで、2次導関数の条件は終わり。

つぎに、全てのデータ点上を通過する(最初の条件)という条件を考える。まずは、区分の左端の点から、

$$d_j = y_j \quad (9)$$

が直ちに導ける。つぎに、区分の右端の点から

$$a_j(x_{j+1} - x_j)^3 + b_j(x_{j+1} - x_j)^2 + c_j(x_{j+1} - x_j) + d_j = y_{j+1} \quad (10)$$

が導ける。式(6),(8),(9)を用いると、

$$\begin{aligned} c_j &= \frac{1}{x_{j+1} - x_j} [y_{j+1} - a_j(x_{j+1} - x_j)^3 - b_j(x_{j+1} - x_j)^2 - d_j] \\ &= \frac{1}{x_{j+1} - x_j} \left[ y_{j+1} - \frac{u_{j+1} - u_j}{6(x_{j+1} - x_j)} (x_{j+1} - x_j)^3 - (x_{j+1} - \frac{u_j}{2} x_j)^2 - y_i \right] \\ &= \frac{y_{j+1} - y_i}{x_{j+1} - x_j} - \frac{1}{6} (x_{j+1} - x_j) (2u_j + u_{j+1}) \end{aligned} \quad (11)$$

となる。

これで、 $a_j$  と  $b_j$ 、 $c_j$ 、 $d_j$  が  $x_j$  と  $y_j$ 、 $u_j$  で表現できた。 $x_j$  と  $y_j$  はデータ点なので、値はわかっている。したがって、 $u_j$  が分かれば、補間に必要な係数が全て分かる。

### 2.2.3 連立方程式

それでは、 $u_j$  をどうやって求めるか?。これは、まだ使われていない条件、1次導関数が境界点で等しい

$$S'(x_{j+1}) = S'_j(x_{j+1}) = S'_{j+1}(x_{j+1}) \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N-2) \quad (12)$$

を使う。これと式(3)から、

$$3a_j(x_{j+1} - x_j)^2 + 2b_j(x_{j+1} - x_j) + c_j = c_{j+1} \quad (13)$$

となる。あとは、この式の  $a_j$  と  $b_j$ 、 $c_j$  を  $x_j$  と  $y_j$ 、 $u_j$  で表して、 $u_j$  の連立方程式にすればよい。最終的に式は、

$$(x_{j+1} - x_j)u_j + 2(x_{j+2} - x_j)u_{j+1} + (x_{j+2} - x_{j+1})u_{j+2} = 6 \left[ \frac{y_{j+2} - y_{j+1}}{x_{j+2} - x_{j+1}} - \frac{y_{j+1} - y_j}{x_{j+1} - x_j} \right] \quad (14)$$

となる。これは  $j = 0, 1, 2, \dots, N-2$  で成立するので、 $N-1$  元連立方程式である。 $u_j$  の数は  $N+1$  個あるが、 $u_0 = u_N = 0$  なので、未知の  $u_j$  は  $N-1$  個となる。式(14)を解くことにより、全ての  $u_j$  が決定できる。これが決まれば、 $a_j$  と  $b_j$ 、そして  $c_j$  が計算できる。

$u_0 = u_N = 0$  を代入した連立 1 次方程式は、

$$\begin{pmatrix} 2(h_0 + h_1) & h_1 & & & & & & & & \\ h_1 & 2(h_1 + h_2) & h_2 & & & & & & & \\ & h_2 & 2(h_2 + h_3) & h_3 & & & & & & \\ & & & \ddots & & & & & & \\ & & & h_{j-1} & 2(h_{j-1} + h_j) & h_j & & & & \\ & & 0 & & & \ddots & & & & \\ & & & & & h_{N-2} & 2(h_{N-2} + h_{N-1}) & & & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ \vdots \\ u_j \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ \vdots \\ v_j \\ \vdots \\ v_{N-1} \end{pmatrix} \tag{15}$$

である。ただし、 $h_j$  と  $v_j$  は以下のとおり。

$$h_j = x_{j+1} - x_j \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N - 1) \tag{16}$$

$$v_j = 6 \left[ \frac{y_{j+1} - y_j}{h_j} - \frac{y_j - y_{j-1}}{h_{j-1}} \right] \quad (j = 0, 1, 2, \dots, N - 1) \tag{17}$$

### 3 数値積分

#### 3.1 台形公式

定積分、

$$S = \int_a^b f(x)dx \tag{18}$$

の近似値を数値計算で求めることを考える。積分の計算は面積の計算であるから、図 2 のように台形面積の和で近似ができるであろう。積分の範囲  $[a, b]$  を  $N$  等分した台形で近似した面積  $T$  は、

$$\begin{aligned} T = & h \frac{f(a) + f(a+h)}{2} + h \frac{f(a+h) + f(a+2h)}{2} + h \frac{f(a+2h) + f(a+3h)}{2} + \dots \\ & + h \frac{f(a + (N-1)h) + f(a + Nh)}{2} \end{aligned} \tag{19}$$

$$= \frac{h}{2} \sum_{j=0}^{N-1} [f(a + jh) + f(a + (j+1)h)]$$

となる。これが数値積分の台形公式である。なんのことはない、積分を台形面積に置き換えているだけである。

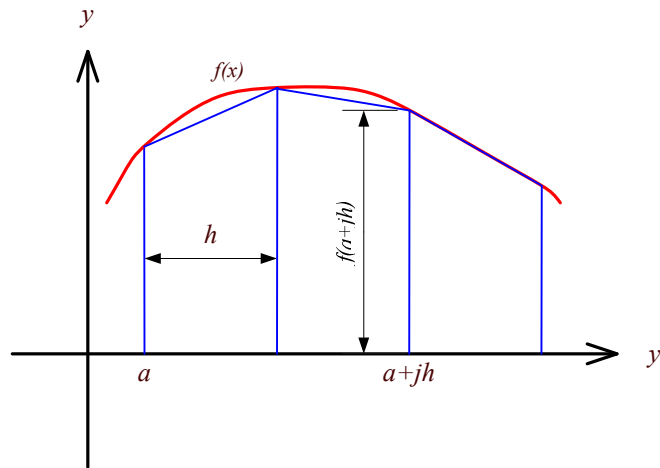


図 2: 積分と台形の面積の比較

## 4 シンプソンの公式

台形公式の考え方は簡単であるが、精度はあまりよくない。そこで、よく似た考え方で精度が良いシンプソンの公式を説明する。台形公式は、分割点の値を一次関数(直線)で近似を行い積分を行った。要するに折れ線近似である。ここで、1次関数ではなく、高次の関数で近似を行えばより精度が上がることは、直感的に分かる。

2次関数で近似を行うことを考える。2次関数で近似するためには、3点必要である。3つの分点をそれぞれ、 $(x_j, x_{j+1}, x_{j+2})$ とする。そして、この2次関数を  $P(x)$  とする。 $P(x)$  はラグランジュ補間に他ならないので、

$$P(x) = \frac{(x - x_{j+1})(x - x_{j+2})}{(x_j - x_{j+1})(x_j - x_{j+2})} f(x_j) + \frac{(x - x_j)(x - x_{j+2})}{(x_{j+1} - x_j)(x_{j+1} - x_{j+2})} f(x_{j+1}) + \frac{(x - x_j)(x - x_{j+1})}{(x_{j+2} - x_j)(x_{j+2} - x_{j+1})} f(x_{j+2}) \quad (20)$$

となる。図3に示すとおりである。

これを、区間  $[x_j, x_{j+2}]$  で積分する。紙面の都合上、式(20)の右辺を各項毎に積分を行う。まず、右辺

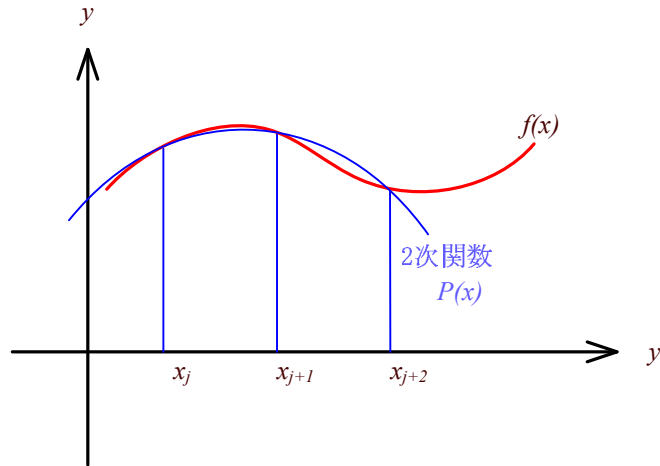


図 3: 元の関数を区間  $[x_j, x_{j+2}]$  を 2 次関数で近似する

第 1 項であるが、それは以下のようになる。

$$\begin{aligned}
 \text{式 (20) 右辺第 1 項の積分} &= \int_{x_j}^{x_{j+2}} \frac{(x - x_{j+1})(x - x_{j+2})}{(x_j - x_{j+1})(x_j - x_{j+2})} f(x_j) dx \\
 &= \int_0^{2h} \frac{(x_j + \xi - x_{j+1})(x_j + \xi - x_{j+2})}{(x_j - x_{j+1})(x_j - x_{j+2})} f(x_j) d\xi \\
 &= \int_0^{2h} \frac{(\xi - h)(\xi - 2h)}{(-h)(-2h)} f(x_j) d\xi \\
 &= \frac{f(x_j)}{2h^2} \int_0^{2h} \xi^2 - 3h\xi + 2h^2 d\xi \\
 &= \frac{f(x_j)}{2h^2} \left[ \frac{\xi^3}{3} - 3h \frac{\xi^2}{2} + 2h^2 \xi \right]_0^{2h} \\
 &= \frac{h}{3} f(x_j)
 \end{aligned} \tag{21}$$

同様に、第 2,3 項を計算すると

$$\text{式 (20) 右辺第 2 項の積分} = \frac{4h}{3} f(x_{j+1}) \tag{22}$$

$$\text{式 (20) 右辺第 3 項の積分} = \frac{h}{3} f(x_{j+2}) \tag{23}$$

となる。以上より、近似した 2 次関数  $P(x)$  の範囲  $[x_j, x_{j+2}]$  の積分は、

$$\int_{x_j}^{x_{j+2}} P(x) dx = \frac{h}{3} \{f(x_j) + 4f(x_{j+1}) + f(x_{j+2})\} \tag{24}$$

となる。

これは、ある区間  $[x_j, x_{j+2}]$  の積分で、その巾は  $2h$  である。区間  $[a, b]$  にわたっての積分  $S$  は、式 (24)



を足し合わせればよい。ただし、 $j = 0, 2, 4, 6$  と足し合わせる。

$$\begin{aligned}
 S &= \frac{h}{3} \{f(x_0) + 4f(x_1) + f(x_2)\} + \frac{h}{3} \{f(x_2) + 4f(x_3) + f(x_4)\} + \frac{h}{3} \{f(x_4) + 4f(x_5) + f(x_6)\} + \cdots \\
 &\quad \cdots + \frac{h}{3} \{f(x_{N-2}) + 4f(x_{N-1}) + f(x_N)\} \\
 &= \frac{h}{3} \{f(x_0) + 4f(x_1) + 2f(x_2) + 4f(x_3) + 2f(x_4) + 4f(x_5) + 2f(x_6) + \cdots \\
 &\quad \cdots + 2f(x_{N-2}) + 4f(x_{N-1}) + f(x_N)\}
 \end{aligned} \tag{25}$$

これが、シンプソンの公式と呼ばれるもので、先ほどの台形公式よりも精度が良い。精度は、 $N^4$  に反比例する。

この式から、分割数  $N$  は偶数でなくてはならないことがわかる。

## 5 差分法による偏微分方程式の数値計算

### 5.1 ラプラス方程式

2次元のラプラス方程式

$$\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial y^2} = 0 \tag{26}$$

を数値計で解くことを考える。まずは、いつものように、解  $\phi(x, y)$  をテイラー展開する。x および、y 方向に微小変位  $\pm h$  があった場合、

$$\phi(x+h, y) = \phi(x, y) + \frac{\partial \phi}{\partial x} h + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} h^2 + \frac{1}{3!} \frac{\partial^3 \phi}{\partial x^3} h^3 + \frac{1}{4!} \frac{\partial^4 \phi}{\partial x^4} h^4 + \cdots \tag{27}$$

$$\phi(x-h, y) = \phi(x, y) - \frac{\partial \phi}{\partial x} h + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} h^2 - \frac{1}{3!} \frac{\partial^3 \phi}{\partial x^3} h^3 + \frac{1}{4!} \frac{\partial^4 \phi}{\partial x^4} h^4 - \cdots \tag{28}$$

となる。これらの式の辺々を足し合わせると、

$$\left. \frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} \right|_{x,y} = \frac{1}{h^2} [\phi(x+h, y) - 2\phi(x, y) + \phi(x-h, y)] - O(h^2) \tag{29}$$

が得られる。このことから、2階の偏導関数の値は微小変位  $h$  の場所の関数の値を用いて、 $h^2$  の精度で近似計算ができることが分かる。すなわち、式 (29) の  $O(h^2)$  を除いた右辺を計算すればよいのである。同じことを y 方向についても行うと

$$\left. \frac{\partial^2 \phi}{\partial y^2} \right|_{x,y} = \frac{1}{h^2} [\phi(x, y+h) - 2\phi(x, y) + \phi(x, y-h)] - O(h^2) \tag{30}$$

が得られる。

これらの式 (29) と (30) を元の 2次元ラプラス方程式 (26) に代入すれば、

$$\phi(x+h, y) + \phi(x-h, y) + \phi(x, y+h) + \phi(x, y-h) - 4\phi(x, y) = 0 \tag{31}$$

となる。これが、2次元ラプラス方程式の差分の式である。この式を眺めると、座標  $(x, y)$  のポテンシャルの値  $\phi(x, y)$  は、周りの値の平均であることがわかる。

実際にこの式を数値計算する場合、計算領域を間隔  $h$  で格子状<sup>2</sup>に区切り、その交点での値を求めることになる。ここでは、 $x$  および  $y$  方向には等間隔  $h$  で区切り計算を進めるが、等間隔である必要はない。多少、式 (39) は異なるが同じような計算は可能である。これまでの説明が理解できていれば、 $x$  と  $y$  方向の間隔が異なっても、式 (39) に対応する差分の式が作れるはずである。

実際、数値計算をする場合、 $\phi(x, y)$  や  $\phi(x + h, y)$  の形は不便なので、形式を改める。各格子点でのポテンシャルを

$$\begin{aligned}\phi(x, y) &= \phi(ih, jh) \\ &= U_{ij}\end{aligned}\tag{32}$$

とする。このようにすると、式 (39) は

$$U_{i+1j} + U_{i-1j} + U_{ij+1} + U_{ij-h} - 4U_{ij} = 0\tag{33}$$

となり、数値計算し易い形になる。

ラプラス方程式は式 (33) の連立方程式を解くだけである。格子に領域を分割することにより、難しげな偏微分方程式が連立方程式に還元されたわけである。

連立方程式を解くわけであるが、このままでは、式の数と未知数の数が異なる。格子点でのポテンシャルの値を求めるためには、境界条件を設定する必要がある。それにより、式の数と未知数の数が同一になり、格子点でのポテンシャルを求めることができる。

## 5.2 波動方程式

弦の長さが 1、そこを伝わる波の速度を 1 として、弦の横波の様子を数値計算で解くことを考える。1次元波動方程式を数値計で解くことを考える。計算に移る前に、解くべき方程式と条件をきちんと書いておく。解くべき方程式と条件は、

$$\begin{cases} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} & (0 \leq x \leq 1, \quad 0 \leq t) \\ u(x, 0) = \phi(x), \quad \frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) = \psi(x) & (0 \leq x \leq 1) \\ u(0, t) = u(1, t) = 0 \end{cases}\tag{34}$$

となる。弦を伝わる波の速度は 1、弦の長さも 1 としている。この最初の式は波動方程式であるが、2番目を初期条件、3番目を境界条件と言う。

波動方程式の他に、初期条件と境界条件がある。力学的状態は、ある時刻、ここでは  $t = 0$  の時の変位とその変位の速度が決まれば、それ以降を決めることができる。振動の場合は、これに加えて更に、振動の境界条件を決める必要がある。これらが決まって初めて、波動方程式とともに、振動の状態、ある時刻と位置の変位の値が決まるわけである。図 4 に初期条件と境界条件の様子を示す。

<sup>2</sup>この格子のことをメッシュ(mesh)と言う事もある。

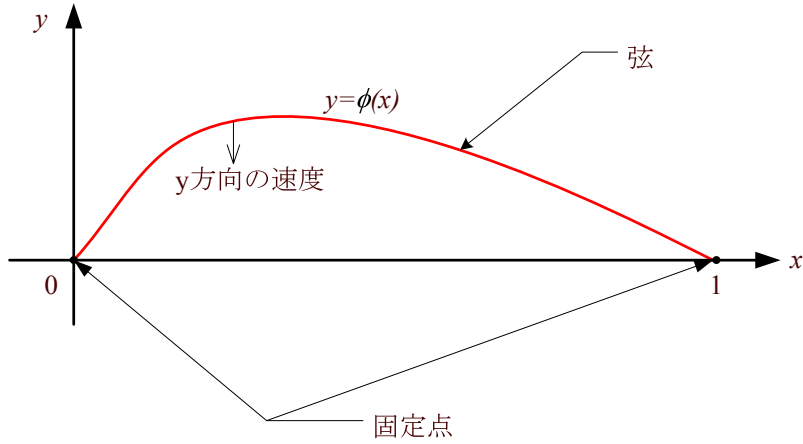


図 4: 時刻  $t = 0$  のときの弦の様子 (スナップショット)。初期条件と境界条件が表されており、 $y$  方向の速度が  $\psi(x)$  になっている。

まずは、波動方程式を差分方程式に書き直すことから始める。これも、いつものように、解  $u(x, t)$  をテイラー展開する。 $x$  方向の微小変位を  $\Delta x$ 、時間軸方向の微小変位を  $\Delta t$  とする。すると、

$$\begin{aligned} u(x + \Delta x, t) &= u(x, t) + \frac{\partial u}{\partial x} \Delta x + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} (\Delta x)^2 + \frac{1}{3!} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^3 + \frac{1}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^4 + \dots \\ u(x - \Delta x, t) &= u(x, t) - \frac{\partial u}{\partial x} \Delta x + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} (\Delta x)^2 - \frac{1}{3!} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^3 + \frac{1}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^4 - \dots \end{aligned} \quad (35)$$

となる。これらの式の辺々を足し合わせると、

$$\left. \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \right|_{x,y} = \frac{1}{\Delta x^2} [u(x + \Delta x, t) - 2u(x, t) + u(x - \Delta x, t)] - O(\Delta x^2) \quad (36)$$

が得られる。このことから、2階の偏導関数の値は微小変位  $\Delta x$  の場所の関数の値を用いて、 $(\Delta x)^2$  の精度で近似計算ができることが分かる。すなわち、式 (36) の右辺の第1項を計算すればよいのである。ラプラス方程式と同じである。同様なことを時間軸方向についても行うと

$$\left. \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} \right|_{x,t} = \frac{1}{\Delta t^2} [u(x, t + \Delta t) - 2u(x, t) + u(x, t - \Delta t)] - O(\Delta t^2) \quad (37)$$

が得られる。

これらの式 (36) と (37) を元の波動方程式 (34) に代入すれば、

$$\frac{1}{\Delta x^2} [u(x + \Delta x, t) - 2u(x, t) + u(x - \Delta x, t)] = \frac{1}{\Delta t^2} [u(x, t + \Delta t) - 2u(x, t) + u(x, t - \Delta t)] \quad (38)$$

となる。これが、1次元波動方程式の差分の式である。この式を計算し易いように、もう少し変形すると、

$$u(x, t + \Delta t) = 2u(x, t) - u(x, t - \Delta t) + \frac{\Delta t^2}{\Delta x^2} [u(x + \Delta x, t) - 2u(x, t) + u(x - \Delta x, t)] \quad (39)$$

とすることができる。この式の右辺は、時刻  $t$  と  $t - \Delta t$  の値である。そして、左辺は時刻  $t + \Delta t$  の値である。このことから、式 (39) を用いると、時刻  $t$  と  $t - \Delta t$  の値から、 $t + \Delta t$  の値が計算できることになる。

実際に式 (39) を数値計算する場合、 $x$  方向には  $\Delta x$ 、時間軸方向には  $\Delta t$  毎に分割する。ラプラス方程式を格子点で分割したのと同じである。格子点に分割し数値計算する場合、 $u(x, t)$  や  $u(x + \Delta x, y)$  と表現するよりは、 $u_{ij}$  と表現したほうが便利である。そこで、

$$\begin{aligned} u(x, t) &= \phi(i\Delta x, j\Delta t) \\ &= u_{ij} \end{aligned} \tag{40}$$

と表現を改める。このようにすると、式 (39) は

$$u_{ij+1} = 2u_{ij} - u_{i-1j} + \alpha(u_{i+1j} - 2u_{ij} + u_{i-1j}) \tag{41}$$

となり、数値計算し易い形になる。ただし、

$$\alpha = \frac{\Delta t^2}{\Delta x^2} \tag{42}$$

である。

この式を用いた計算の様子を図 5 に示す。

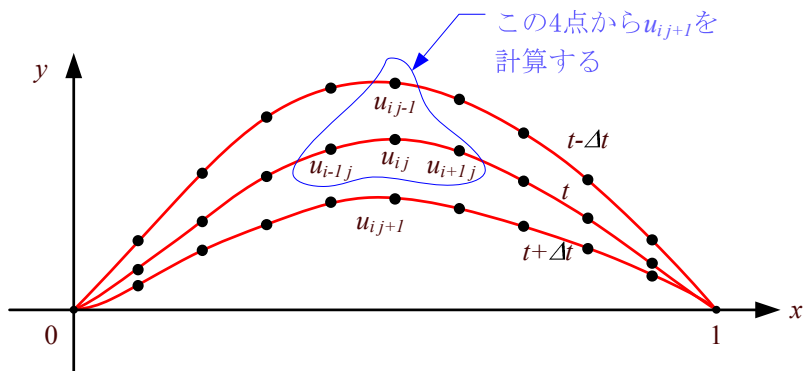


図 5: 差分方程式の計算の様子

波動方程式というけったいな偏微分方程式が、ただ単に数値を順番に代入していく式に変換されたわけである。この計算は非常に簡単である。ただ、時間領域を 1000 分割 ( $N_t = 1000$ )、 $x$  軸領域も 1000 分割 ( $N_x = 1000$ ) すると、100 万回の計算が必要であるが、コンピューターにとって、その程度の計算は大したことではない。

弦の振動の様子は、差分の式 (41) に従い、

$$\begin{array}{cccccccc}
 u_{10} & u_{20} & u_{30} & u_{40} & u_{50} & \cdots & u_{N_x-10} & \\
 & & & \Downarrow & & & & \\
 u_{11} & u_{21} & u_{31} & u_{41} & u_{51} & \cdots & u_{N_x-11} & \\
 & & & \Downarrow & & & & \\
 u_{12} & u_{22} & u_{32} & u_{42} & u_{52} & \cdots & u_{N_x-12} & \\
 & & & \Downarrow & & & & \\
 u_{13} & u_{23} & u_{33} & u_{43} & u_{53} & \cdots & u_{N_x-13} & \\
 & & & \vdots & & & & \\
 u_{1N_t} & u_{2N_t} & u_{3N_t} & u_{4N_t} & u_{5N_t} & \cdots & u_{N_x-1N_t} & 
 \end{array}$$

と計算を盲目的に進めれば、得られる。

しかし、式 (41) の左辺の値を得るためには、 $\Delta t$  と  $2\Delta t$  の波の変位の値が必要である。従って、 $u_{i2}$   $i = 0, 1, 2, \dots$  を計算するときから、この式が使えることになる。 $u_{i0}$  や  $u_{i1}$  は初期条件から計算する必要がある。

## 参考文献

- [1] 高橋大輔. 数値計算. 岩波書店, 1996.