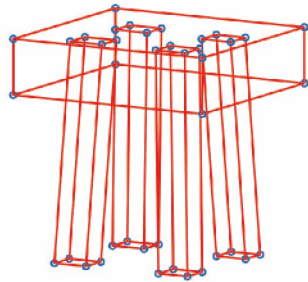
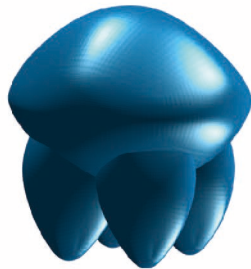


数値解析

2023年度前期 第14週 [7月20日]



Input polyhedron



weight=0.5



weight=1.0



weight=2.0



weight=5.0



weight= ∞

静岡大学大学院

工学研究科機械工学専攻

ロボット・計測情報分野

創造科学技術大学院

情報科学専攻

三浦 憲二郎

講義アウトライン [7月20日]

- 常微分方程式
 - 1段階法と多段階法
 - オイラー法
 - ホイン法
 - ルンゲ・クッタ法

微分方程式の重要性: 復習

- 自然現象や工学モデルの記述

- 微分方程式が用いられる.

- 常微分方程式と偏微分方程式

理科系の数学入門 (斎藤秀司・三松佳彦・戸瀬信之編)
第4巻 常微分方程式 高崎金久著, 日本評論社

常微分方程式の起源は物理学, 特に力学の研究にある. 動力学の基本法則は 17 世紀にニュートンによって見出された. それは物体の加速度と物体に働く力の比例関係を表すものであり, 物体の座標を時間の関数と見なすとき, **2 階までの導関数を含む常微分方程式**になる. さらに時代が下って, 19 世紀に電気・磁気・熱現象が研究対象になると, 時間と空間の両方に関する物理量の変化の法則を書き下すために**偏微分方程式**も用いられるようになった.

今日では, 理工系の学問を学ぶ人にとって(程度の差はあっても)微分方程式に関する知識は必要不可欠である. さらに, 近年は経済学においても微分方程式の重要性が高まっている. もちろん, 純粋に数学的な観点から見ても, 微分方程式は重要かつ興味深いものであり, 解析学の中で中心的な位置を占めている.

- 簡単な問題を除き、解析解を求めるのは困難

- > 数値解法が必要不可欠

1 段法と多段法 p.154

• $f(x, y)$ は $a \leq x \leq b$, $y \in \mathbb{R}$ で定義された2変数関数とする. 1 階の**常微分方程式** $y' = f(x, y)$ を考える. このとき, 任意の $x \in [a, b]$ に対して $y' = f(x, y(x))$ となるような C^1 級の関数 $y = y(x)$ を常微分方程式の**一般解**または**解**という. y_0 が与えられたとき, $y(a) = y_0$ を満たすような解を求める問題を常微分方程式の**初期値問題**という.

$$\begin{aligned} y' &= f(x, y) \\ y(a) &= y_0 \end{aligned}$$

• 数値解法

- 1 段階法
- 多段階法

1段階法と多段階法 p.154

- 区間 $[a, b]$ を等間隔 $a=x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_n=b$, $h=(b-a)/n$ に分割

$\phi(x,y)$ は与えられた関数, 関数値 $y(x_i)$ の数値解を Y_i とする.

- 1段階法

$$\begin{aligned} Y_0 &= y_0 \\ Y_{i+1} &= Y_i + h\phi(x_i, Y_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n-1 \end{aligned}$$

- 多段階法 定数 α_j ($j=0, 1, \dots, k-1$)

$$\begin{aligned} Y_0 &= y_0 \\ Y_{i+1} &= \alpha_0 Y_i + \alpha_1 Y_{i-1} + \cdots + \alpha_{k-1} Y_{i-k+1} \\ &\quad + h\phi(x_i, x_{i-1}, \dots, x_{i-k+1}, Y_i, Y_{i-1}, \dots, Y_{i-k+1}, h), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n-1 \end{aligned}$$

右辺に Y_{i+1} が含まれている公式：陰公式

いない公式：陽公式

1段階法と多段階法 p.155

- 1 段階法

$$y_{i+1} = y_i + h\phi(x_i, y_i) + O(h^{p+1})$$

- 次数 p の精度を持つ, または p 次の精度をもつという.

- 局所離散化誤差

$$\tau_i = \frac{y_{i+1} - y_i}{h} - \phi(x_i, y_i)$$

- 多段階法

$$\begin{aligned} y_{i+1} = & \alpha_0 y_i + \alpha_1 y_{i-1} + \cdots + \alpha_{k-1} y_{i-k+1} \\ & + h\phi(x_i, x_{i-1}, \cdots, x_{i-k+1}, Y_i, Y_{i-1}, \cdots, Y_{i-k+1}, h) + O(h^{p+1}) \end{aligned}$$

- 次数 p の精度を持つ, または p 次の精度をもつという.

- 局所離散化誤差

$$\begin{aligned} \tau_{i+1} = & \frac{y_{i+1} - (\alpha_0 y_i + \alpha_1 y_{i-1} + \cdots + \alpha_{k-1} y_{i-k+1})}{h} \\ & - \phi(x_i, x_{i-1}, \cdots, x_{i-k+1}, y_i, y_{i-1}, \cdots, y_{i-k+1}, h) \end{aligned}$$

オイラー法 p.155

- $[a, b]$ を n 等分し, 各分点 x_i を

$$h = \frac{b - a}{n}, \quad x_0 = a, \quad x_i = a + ih \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

h : 刻み幅

$y_i = y(x_i)$ とすると, テイラーの定理より

$$\begin{aligned} y_{i+1} &= y(x_i) + hy'(x_i) + \frac{h^2}{2}y''(x_i + \theta h), \quad 0 < \theta < 1 \\ &= y_i + hf(x_i, y_i) + O(h^2) \end{aligned}$$

- オイラー法 (1次の精度を持つ1段階法)

$$\begin{aligned} Y_0 &= y_0 \\ Y_{i+1} &= Y_i + hf(x_i, Y_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n-1 \end{aligned}$$

オイラー法: プログラム p.157

```
#include <stdio.h>
```

```
/* 関数の定義 */
```

```
double func(double x, double y);
```

```
/* オイラー法 */
```

```
void euler(double x, double y, double a, double b, int n,  
           double (*f)(double, double) );
```

```
int main(void)
```

```
{  
    int n;  
    printf("分割数を入力してください--->");  
    scanf("%d",&n);  
    euler( 0.0, 1.0, 0.0, 1.0, n, func );  
    return 0;  
}
```

```
/* オイラー法 */
```

```
void euler(double x, double y, double a, double b, int n,  
           double (*f)(double, double) )
```

```
{  
    double h;  
    int i;  
  
    h = (b-a)/n; /* 刻み幅 */  
    for ( i = 0 ; i < n ; i++ ) {  
        y = y + h * (*f)(x,y);  
        x += h;  
        printf("x=%f y=%f\n", x, y );  
    }  
}
```

```
/* 関数の定義 */
```

```
double func(double x, double y)  
{  
    return( x + y );  
}
```

実行結果

分割数を入力してください--- > 10

x=0.1 y=1.1

x=0.2 y=1.22

x=0.3 y=1.362

x=0.4 y=1.5282

x=0.5 y=1.72102

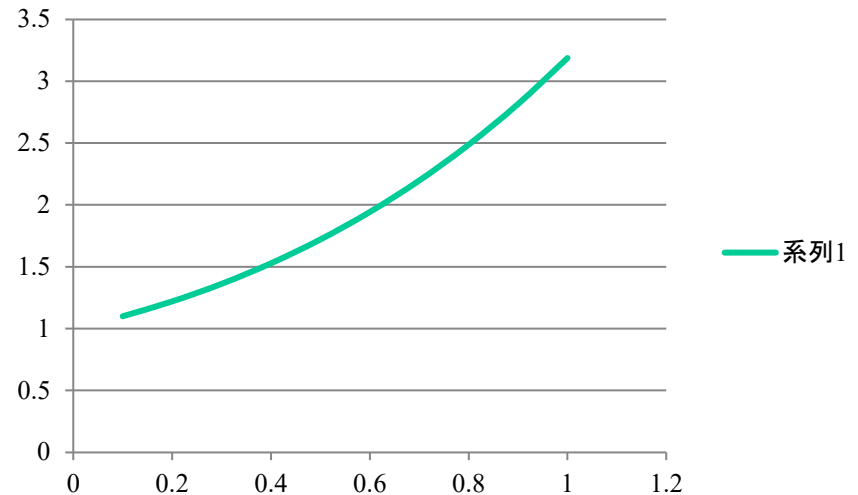
x=0.6 y=1.943122

x=0.7 y=2.197434

x=0.8 y=2.487178

x=0.9 y=2.815895

x=1 y=3.187485



ホイン法 p.158

•式(8.2)より

$$y''(x) = \frac{d}{dx}f(x, y(x)) = \frac{\partial}{\partial x}f(x, y(x)) + \frac{\partial}{\partial y}f(x, y(x))y'$$

2変数のテイラーの定理より

$$f(x + \alpha h, y + \beta h) = f(x, y) + \alpha h \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} + \beta h \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} + O(h^2)$$

$$\begin{aligned} f(x_i + h, y_i + hf(x_i, y_i)) &= f(x_i, y_i) + h \frac{\partial f(x_i, y_i)}{\partial x} + hf(x_i, y_i) \frac{\partial f(x_i, y_i)}{\partial y} + O(h^2) \\ &= f(x_i, y_i) + hy''(x_i) + O(h^2) \end{aligned}$$

1変数のテイラーの定理より

$$y_{i+1} = y_i + hy'(x_i) + \frac{h^2}{2}y''(x_i) + O(h^3)$$

$$\begin{aligned} y_{i+1} &= y_i + hy'(x_i) + \frac{h^2}{2}y''(x_i) + O(h^3) \\ &= y_i + hf(x_i, y_i) + \frac{h^2}{2} \left(\frac{f(x_i + h, y_i + hf(x_i, y_i)) - f(x_i, y_i) - O(h^2)}{h} \right) + O(h^3) \\ &= y_i + \frac{h}{2} (f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_i + hf(x_i, y_i))) + O(h^3) \end{aligned}$$

ホイン法 p.158

•次数2の1段階法 ホイン法 (Heun method)

$$Y_{i+1} = Y_i + h\phi(x_i, Y_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n-1$$
$$\phi(x_i, Y_i) = \frac{1}{2}(f(x_i, Y_i) + f(x_{i+1}, Y_i + hf(x_i, Y_i)))$$

•ホイン法アルゴリズム

Input x, Y, a, b, n

$h \leftarrow (b - a)/n$

for $i = 0, 1, 2, \dots, n-1$

$k_1 \leftarrow f(x, Y)$

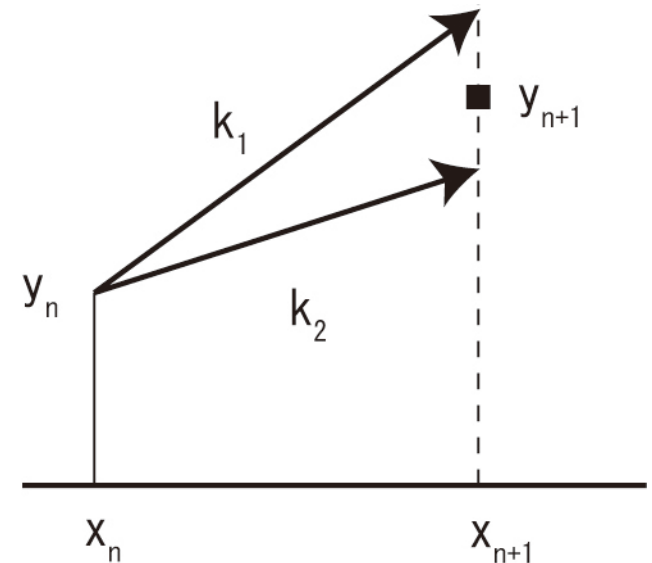
$k_2 \leftarrow f(x + h, Y + hk_1)$

$Y \leftarrow Y + \frac{h}{2}(k_1 + k_2)$

$x \leftarrow x + h$

Output Y

end for



ホイン法: プログラム p.159

```
#include <stdio.h>
```

```
/* 関数の定義 */
```

```
double func(double x, double y);
```

```
/* ホイン法 */
```

```
void heun(double x, double y, double a, double b, int n,  
          double (*f)(double, double));
```

```
int main(void)
```

```
{  
    int n;  
    printf("分割数を入力してください--->");  
    scanf("%d",&n);  
    heun( 0.0, 1.0, 0.0, 1.0, n, func );  
    return 0;  
}
```

```
/* ホイン法 */
```

```
void heun(double x, double y, double a, double b, int n,  
          double (*f)(double, double))
```

```
{  
    double k1, k2, h;  
    int i;  
    h = (b-a)/n;  
    for ( i = 0 ; i < n ; i++){  
        k1 = f(x,y); k2 = f(x+h, y+h*k1);  
        y = y + h/2.0 * ( k1 + k2 );  
        x += h;  
        printf("x=%f ¥t y=%f ¥n", x, y );  
    }  
}
```

```
/* 関数の定義 */
```

```
double func(double x, double y)
```

```
{  
    return( x + y );  
}
```

実行結果

分割数を入力してください--- > 10

x=0.1 y=1.11

x=0.2 y=1.24205

x=0.3 y=1.398465

x=0.4 y=1.581804

x=0.5 y=1.794894

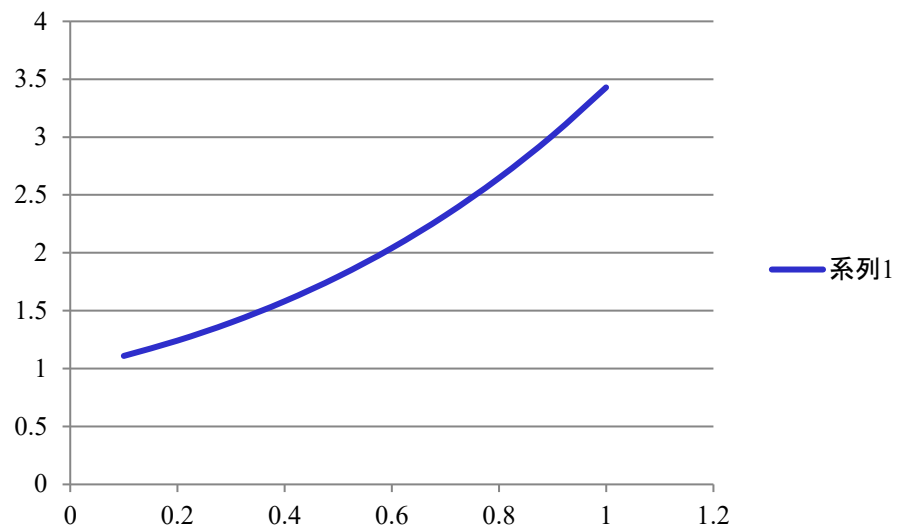
x=0.6 y=2.040857

x=0.7 y=2.323147

x=0.8 y=2.645578

x=0.9 y=3.012364

x=1 y=3.428162



ルンゲ・クッタ法 p.160

- 1段階法でもっともよく使われる。 次数4のルンゲ・クッタ法(Runge-Kutta)

$$Y_0 = y_0$$

$$Y_{i+1} = Y_i + h\phi(x_i, Y_i)$$

$$\phi(x_i, Y_i) = \frac{1}{6}(k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$$

$$\begin{aligned} \text{where } k_1 &= f(x_i, Y_i), \\ k_2 &= f\left(x_i + \frac{h}{2}, Y_i + \frac{h}{2}k_1\right), \\ k_3 &= f\left(x_i + \frac{h}{2}, Y_i + \frac{h}{2}k_2\right), \\ k_4 &= f(x_i + h, Y_i + hk_3) \end{aligned}$$

$$y_{i+1} = y_i + h\phi(x_i, y_i) + O(h^5)$$

ルンゲ・クッタ法: プログラム p.161

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>

double *dvector(long i, long j); /* ベクトル領域の確保 */
void free_dvector(double *a, long i); /* 領域の解放 */
double func(double x, double y); /* 関数の定義 */
/* ルンゲ・クッタ法 */
double *rk4( double y0, double *y, double a, double b, int n,
             double (*f)(double, double) );

int main(void)
{
    double *y, h, a=0.0, b=1.0, y0=1.0 ;
    int i, n;
    printf("分割数を入力してください-->");
    scanf("%d",&n);
    y = dvector( 0, n ); /* 領域の確保 */
    y = rk4( y0, y, a, b, n, func ); /* ルンゲ・クッタ法 */
    /* 結果の表示 */
    h = (b-a)/n ; /* 刻み幅 */
    for ( i = 0 ; i <= n ; i++ ) {
        printf("x=%f y=%f\n", a+i*h, y[i] );
    }

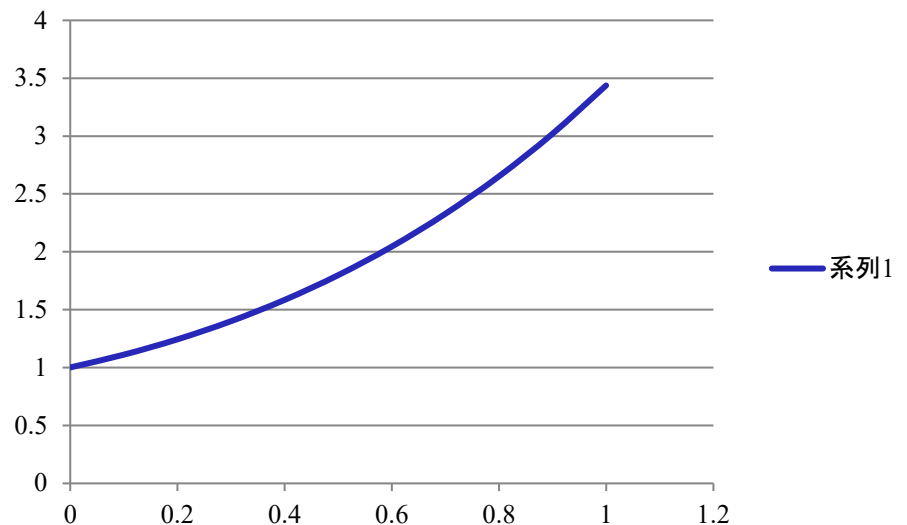
    free_dvector( y, 0 ); /* 領域の解放 */
    return 0;
}
/* ルンゲ・クッタ法 */
double *rk4( double y0, double *y, double a, double b, int n,
             double (*f)(double, double) )
{
    double k1, k2, k3, k4, h, x;
    int i;
    h = (b-a)/n;
    /* 初期値の設定 */
    y[0] = y0; x = a;
    /* ルンゲ・クッタ法 */
    for ( i = 0 ; i < n ; i++ ) {
        k1 = f(x,y[i]); k2 = f(x+h/2.0, y[i]+h*k1/2.0);
        k3 = f(x+h/2.0, y[i]+h*k2/2.0);
        k4 = f(x+h, y[i]+h*k3);
        y[i+1] = y[i] + h/6.0 * ( k1 + 2.0*k2 + 2.0*k3 + k4 );
        x += h;
    }

    return y;
}
```

実行結果

分割数を入力してください--> 10

x=0	y=1
x=0.1	y=1.110342
x=0.2	y=1.242805
x=0.3	y=1.399717
x=0.4	y=1.583648
x=0.5	y=1.797441
x=0.6	y=2.044236
x=0.7	y=2.327503
x=0.8	y=2.651079
x=0.9	y=3.019203
x=1	y=3.436559



ルンゲ・クッタ型

•微分積分学入門第二課, 一松 信, 近代科学社 p.176

•**注意**:教科書 p.162 の $\alpha_i \rightarrow \beta_i$, $k_i \rightarrow k_i$, $\lambda_i \rightarrow \omega_i$,

$\beta_0 \rightarrow \alpha_{11}$, $\beta_1 \rightarrow \alpha_{21}$, $\gamma_1 \rightarrow \alpha_{22}$, $\beta_2 \rightarrow \alpha_{31}$, $\gamma_2 \rightarrow \alpha_{32}$, $\delta_2 \rightarrow \alpha_{33}$

•微分方程式の初期値問題 $y' = f(x, y)$, $y(x_0) = y_0$

• y_n がわかったとき, $x_{n+1} = x_n + h$ での y_{n+1} の値を求める.

• $k_1, k_2, \dots, k_p$ を補助変数として

$$k_i = hf(x_n + \beta_i h, y_n + \sum_{j=1}^p \alpha_{ij} k_j), \quad (i = 1, 2, \dots, p)$$

$$y_{n+1} = y_n + \Delta y_n, \quad \Delta y_n = \sum_{i=1}^p \omega_i k_i.$$

もし条件 $i \leq j$ のとき $\alpha_{ij} = 0$ が成り立てば,

$$y_n + \sum_{i=1}^{i-1} \alpha_{ij} k_j \quad (\text{When } i = 1, \text{ then } y_n)$$

ルンゲ・クッタ型公式の導出

•微分積分学入門第二課, 一松 信, 近代科学社 p.182

• $f(x,y)$ が十分に滑らかとすると, $f'(x,y)$ の高階導関数は, 合成関数の微分の公式により

$$y'' = f_x + f f_y,$$

$$y''' = f_{xx} + 2f f_{xy} + f^2 f_{yy} + f_y(f_x + f f_y),$$

$$y'''' = f_{xxx} + 3f f_{xxy} + 3f^2 f_{xyy} + f^3 f_{yyy} + 3(f_{xy} + f f_{yy})(f_x + f f_y) \\ + f_y(f_{xx} + 2f f_{xy} + f^2 f_{yy}) + f_y^2(f_x + f f_y)$$

f_x, f_y は x, y に関する偏微分

$$k_i = h f(x + h\beta_i, y + \sum_{j=1}^p \alpha_{ij} k_j)$$

ルンゲ・クッタ型公式の導出

•基準点 $(x,y)=(x_n,y_n)$ においてテイラー展開して3次の項までとる.

$$\begin{aligned}k_i &= hf(x + h\beta_i, y + \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}k_j) \\&= hf + h[h\beta_i f_x + \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}k_j f_y] + \frac{h}{2}[h^2\beta_i^2 f_{xx} + 2h\beta_i \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}k_j f_{xy} + (\sum_{j=1}^p \alpha_{ij}k_j)^2 f_{yy} \\&\quad + \frac{h}{6}[h^3\beta_i^3 f_{xxx} + 3h^2\beta_i^2 \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}k_j f_{xxy} + 3h\beta_i (\sum_{j=1}^p \alpha_{ij}k_j)^2 f_{xyy} + (\sum_{j=1}^p \alpha_{ij}h_j)^3 f_{yyy}] + \cdots\end{aligned}$$

• h, h^2, h^3, h^4 の項からなる. k_j に関する式を代入し, 全体として h^5 以上の項になる部分を捨てて整理する.

ルンゲ・クッタ型公式の導出

$$\begin{aligned}
 k_i = & hf + h^2\beta_i(fx + ff_y) + h^3 \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}\beta_j f_y(fx + ff_y) \\
 & + \frac{h^3}{2}\beta_i^2(f_{xx} + 2ff_{xy} + f^2f_{yy}) \\
 & + h^4\beta_i \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}\beta_j(fx + ff_y)(f_{xy} + ff_{yy}) \\
 & + \frac{h^4}{2} \sum_{j=1}^p \alpha_{ij}\beta_j^2 f_y(f_{xx} + 2ff_{xy} + f^2f_{yy}) \\
 & + h^4 \sum_{j=1}^p \sum_{l=1}^p \alpha_{ij}\alpha_{jl}\beta_l f_y^2(fx + ff_y) + \frac{h^4}{6}\beta_i^3(f_{xxx} + 3ff_{xxy} + 3f^2f_{xyy} + f^3f_{yyy}) + O(h^5)
 \end{aligned}$$

• $\sum \omega_i k_i$ を真の解のテイラー展開の1次以上4次以下の項

$$hy' + \frac{h^2}{2}y'' + \frac{h^3}{6}y''' + \frac{h^4}{24}y''''$$

ルンゲ・クッタ型公式の導出

$$\begin{aligned}h \quad & \sum_{i=1}^p \omega_i = 1, \\h^2 \quad & \sum_{i=1}^p \omega_i \beta_i = \frac{1}{2}, \\h^3 \quad & \sum_{i=1}^p \omega_i \beta_i^2 = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}, \\& \sum_{i=1}^p \omega_i \alpha_{ij} \beta_i^2 = \frac{1}{6}, \\h^4 \quad & \sum_{i=1}^p \omega_i \beta_i^3 = \frac{6}{24} = \frac{1}{4}, \\& \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \omega_i \alpha_{ij} \beta_j^2 = \frac{2}{24} = \frac{1}{12}, \\& \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \omega_i \beta_i \alpha_{ij} \beta_j = \frac{3}{24} = \frac{1}{8}, \\& \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \sum_{l=1}^p \omega_i \alpha_{ij} \alpha_{jl} \beta_i = \frac{1}{24}.\end{aligned}$$

ルンゲ・クッタ型公式の導出

$$k_i = hf(x_n + \beta_i h, y_n + \sum_{j=1}^p \alpha_{ij} k_j), \quad (i = 1, 2, \dots, p)$$

$$y_{n+1} = y_n + \Delta y_n, \quad \Delta y_n = \sum_{i=1}^p \omega_i k_i.$$

段：fを計算する回数
位：一致する次数

0	0	0	...	0	0	0
α_{21}	0	0	...	0	0	β_2
α_{31}	α_{32}	0	...	0	0	β_3
			...		$\vdots$	
α_{p1}	α_{p2}	α_{p3}	...	$\alpha_{p,p-1}$	0	β_p
ω_1	ω_2	ω_3	...	ω_{p-1}	ω_p	

1段1位オイラー法

0	0
1	

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$$

2段2位ホイン法

0	0	0
1	0	1
$1/2$	$1/2$	

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_n + hf(x_n, y_n)))$$

4段4位ルンゲ・クッタ法

0	0	0	0	0
$1/2$	0	0	0	$1/2$
0	$1/2$	0	0	$1/2$
0	0	1	0	1
$1/6$	$1/3$	$1/3$	$1/6$	

まとめ

- 常微分方程式
 - 1段階法と多段階法
 - オイラー法
 - ホイン方
 - ルンゲ・クッタ法