



# 微分方程式

## モデリングとシミュレーション

1

2019年度

# 質点の運動のモデル化

- ▶ 粒子と粒子に働く力
- ▶ 粒子の運動→粒子の位置の時間変化
  - ▶ 粒子の位置の変化の割合→**速度**
  - ▶ 速度の変化の割合→**加速度**
- ▶ 力と加速度の結び付け
  - ▶ Newtonの運動方程式：**微分方程式**
  - ▶ 解は、**時間の関数としての位置**

# Newtonの運動方程式

- ▶ 質点の運動は、Newtonの運動方程式で記述される
  - ▶ 加速度は力に比例する
  - ▶ 位置の二階微分方程式

$$m \frac{d^2 \vec{x}}{dt^2} = \vec{F}$$

# 微分

➡ 独立変数 $t$ とその従属変数 $x(t)$

➡ 一階微分 
$$\frac{dx}{dt} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{x(t+h) - x(t)}{h}$$

➡ 変数 $t$ が微小に増加した際の、 $x$ の増分の割合：一定とは限らない

➡ 関数 $x(t)$ の時間に関する変化率

➡  $(t, x)$ 空間内の関数 $x(t)$ の傾き

➡ 二階微分

$$v(t) = \frac{dx}{dt}$$

$$\frac{dv}{dt} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{v(t+h) - v(t)}{h}$$

- ➡ 関数 $x(t)$ の変化率 $v(t)$ の変化
- ➡ 関数 $x(t)$ の曲り具合（上に凸、下に凸など）

# 微分方程式

- ➡ 関数の変化を記述することで、それに従う関数を求める
- ➡ 例1：変化の割合が一定

$$\frac{dx}{dt} = a \quad \Rightarrow \quad x(t) = at + b$$

- ➡ 例2：変化の割合が関数自身に依存

$$\frac{dx}{dt} = ax \quad \Rightarrow \quad x(t) = b \exp(at)$$

微分方程式で定まらない定数（積分定数） $b$ が現れる

# 二階微分方程式

- ➡ 独立変数による二階微分を含む方程式
- ➡ 例：

$$\frac{d^2x}{dt^2} = -\omega^2 x \quad \rightarrow \quad x(t) = a \cos(\omega t) + b \sin(\omega t)$$

微分方程式で定まらない定数（積分定数）  
 $a$ と $b$ が現れる

# 二階微分方程式を一階連立微分方程式へ

➡  $v(t) = dx(t)/dt$ を導入

$$\frac{d^2x}{dt^2} = -\omega^2 x$$



$$\frac{dv}{dt} = -\omega^2 x$$

$$\frac{dx}{dt} = v$$

位置 $x$ の時間変化は  
 $v$ で定まる



# 数値積分の観点で微分方程式を見ると

- ➡ 微分方程式を解くことを「積分」と呼ぶ
- ➡ 微分方程式は、「左辺(導関数)が右辺で与えられる」と読む
  - ➡ 導関数→微小変化量→直後の関数の変化値

$$\frac{d\vec{y}}{dt} = \vec{f}(t, \vec{y})$$

# 微分方程式を数値的に解くということ

➡ 微分方程式  $\frac{dx}{dt} = f(x, t)$

$$\begin{aligned}x(t + \Delta t) &= x(t) + \frac{dx}{dt} \Delta t + O((\Delta t)^2) \\ &= x(t) + f(x, t) \Delta t + O((\Delta t)^2)\end{aligned}$$

- ➡ ある  $t$  での  $x(t)$  と  $f(x, t)$  が分かれば、  
 $x(x + \Delta t)$  の値を近似的  $O((\Delta t)^2)$  に得ることができる

# Euler法

- ▶ 最も簡単な微分方程式の数値解法
- ▶ 一元一階微分方程式の場合

$$\frac{dy}{dt} = f(t, y)$$

- ▶ 近似的な時間発展式

$$y(t+h) \approx y(t) + h \times f(t, y(t))$$

# Euler法

- ➡  $n$ 元一階微分方程式の場合

$$\frac{dy_i}{dt} = f_i(t, \vec{y})$$

- ➡ 近似的な時間発展式

$$y_i(t+h) \approx y_i(t) + h \times f_i(t, \vec{y}(t))$$

- ➡ 右辺は時刻 $t$ における量だけで表現されている

# Javaを用いた微分方程式の数値解法

- ▶ 数値解法：Euler法またはRunge-Kutta法
  - ▶ 微分方程式に依存しない一般的手法
- ▶ 微分方程式をインターフェイスのインスタンスとして渡す
  - ▶ C/C++の関数ポインタに相当

# 微分方程式を表すインターフェイス

- ▶ 独立変数 $t$ と従属変数 $y_i(t)$

関数インターフェイス  
であることを示す注釈

```
@FunctionalInterface  
public interface DifferentialEquation {  
    public double[] rhs(double t, double y[]);  
}
```

- ▶ 引数の値から、導関数の値を返す関数

# Euler法によって数値積分を行うクラス

- ➡ 微分方程式を引数で渡す
  - ➡  $h$ だけ独立変数を進める

```
public class Euler {
  public static double[] euler(double t, double y[],
    double h, DifferentialEquation eq){
    int n = y.length;
    double yt[] = new double[n];
    double dy[] = eq.rhs(t, y);
    for(int i=0; i<n ; i++){
      yt[i] = y[i] + h * dy[i];
    }
    return yt;
  }
}
```

独立変数 $t$ と従属変数 $\vec{y}$

微分方程式  
独立変数 $t$ と従属変数 $\vec{y}$   
から $d\vec{y}/dt$ を求める  
 $\vec{f}(t, \vec{y})$ に相当

$$y_i(t+h) = y_i(t) + h \times f_i(t, \vec{y}(t))$$

# Javaで微分方程式を定義する

- ▶ DifferentialEquationはInterface
  - ▶ インスタンスを生成できない
- ▶ 二つの方法
  - ▶ 生成時に抽象メソッドを定義する
  - ▶ ラムダ式を利用する



# 関数の定義：一様重力の例 抽象クラスの実装を使って

```
Int n=2;
DifferentialEquation eq
= new DifferentialEquation(){
//メソッドの実装
public double[] rhs(double t, double[] y){
    double dy = new double[n];
    dy[0] = y[1]; // dx/dt
    dy[1] = g; // dv/dt
    return dy;
}
};
```

$$\frac{dx}{dt} = v$$
$$\frac{dv}{dt} = g$$

# 関数の定義：一様重力の例 ラムダ式を使うと

```
Int n=2;  
DifferentialEquation eq  
= (double t, double y[]) -> {  
  double dy = new double[n];  
  dy[0] = y[1]; // dx/dt  
  dy[1] = g; // dv/dt  
  return dy;  
};
```

$$\frac{dx}{dt} = v$$
$$\frac{dv}{dt} = g$$

各微分方程式をどのインデクスに割り当てるかの定めはない

# Javaにおけるλ式

- ➡ 関数を表すインターフェースの実装を簡潔に表す方法
  - ➡ 関数そのもの（後で引数に値が入り評価される）を表現する
  - ➡ 関数を変数として扱える  
(引数並び) -> {関数の実体};
- ➡ Java8以降で利用可能になった
  - ➡ リストなどの要素の処理でも利用

```
import java.util.function. DoubleFunction;

public class LambdaMain {

    public static double generalSum(
        double data[], DoubleFunction<Double> op){
        double sum=0.;
        for(double d:data){
            sum += op.apply(d);
        }
        return sum;
    }

    public static void main(String[] args) {
        double data[]={1.,5.,8.,11.};
        //二乗の和を計算
        double sum = generalSum(data, d->d*d);
        System.out.println(sum);
    }
}
```

データに対する具体的演算は未定義

データに対する二乗を定義

# 基本的な関数の定義例

## java.util.functionに定義済み

- ▶ DoubleFunction<R>
  - ▶ double型の一変数に対してR型の値を返す
- ▶ UnaryOperator<T>
  - ▶ T型の一変数に対してT型の値を返す
- ▶ Function<T,R>
  - ▶ T型の一変数に対してR型の値を返す
- ▶ Predicate<T>
  - ▶ T型の一変数に対してboolean型を返す

# 拡張されたfor ループ

```
T array[];  
// array の各要素に対して処理  
for (T t : array ) {  
}
```

```
List<T> list;  
for ( T t : list ) {  
}
```

# ラムダ式の活用

## Listなどの処理

```
List<Integer> list;  
// 要素を印刷  
list.stream().forEachOrdered(  
    x -> {  
        int i = list.indexOf(x);  
        System.out.println(i + ":" + x);  
    }  
);
```

```
List<Integer> list;  
// 要素の和  
int sum = list.stream().reduce(0,  
                               (acc,item)->acc+item);  
// 要素の最大値  
int max = list.stream().reduce(list.get(0),  
                               (acc,item)->Math.max(acc,item));  
// 正の要素の数  
long count = list.stream().filter(x -> (x > 0)).count();
```