

# 数値解析

## 12 数値計画法 (黄金分割法と最急降下法)

2008 年 6 月 30 日

環境都市工学部 都市システム工学科  
山川 栄樹

# 数理計画問題

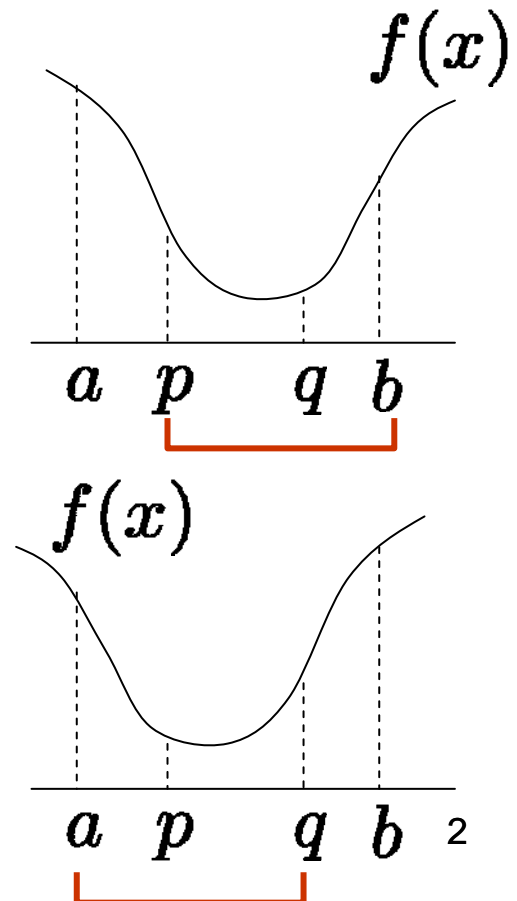
---

- 定義 : 与えられた条件を満たす変数の組のなかで, ある関数の値を最小にするものを求める問題
- 例 : 都市計画(道路網の整備計画立案)
  - \* 変数 : 各道路の拡張量
  - \* 条件 : 利用者の目的地までの到達時間がある値以下
  - \* 関数 : 道路の拡張にかかる費用の総額
- 数学的表現 :
  - 目的関数 :  $f(x_1, \dots, x_n) \rightarrow \text{最小}$
  - 制約条件 :  $g_1(x_1, \dots, x_n) \geq 0$
  - :
  - $g_m(x_1, \dots, x_n) \geq 0$

(注意)「最小」は「最大」でもよい.  $\geq$  は  $\leq$ でもよい.

# 1変数関数の最小化(制約条件なし)

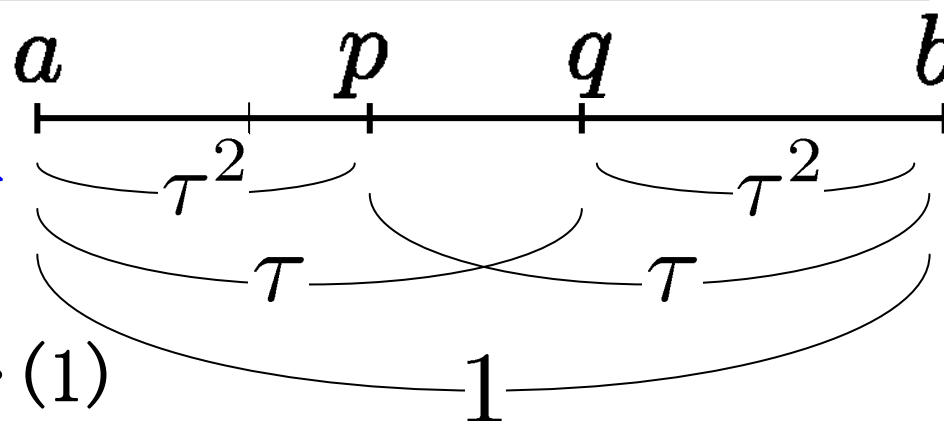
- **問題**：目的関数： $f(x) \rightarrow$  最小
  - \* 前提条件：関数  $f$  は連続／微分可能とは限らない  
区間  $[a, b]$  内に唯一の最小点をもつ.
- **考え方**：非線形方程式に対する  
2分法の変形
  - \* 区間  $[a, b]$  内に点  $p \leq q$  をとる.
  - \*  $f(p) \geq f(q)$  であるとき,  
区間を  $[p, b]$  に縮小する.
  - \*  $f(p) < f(q)$  であるとき,  
区間を  $[a, q]$  に縮小する.
  - \* 区間幅が十分小さくなれば終了.



# 黄金分割

## • 分割の方法：

\* 区間幅が毎回  $\tau (<1)$  倍に縮小するようにする.



$$(q-a) = \tau(b-a) \quad \dots (1)$$

$$(b-p) = \tau(b-a) \quad \dots (2)$$

さらに

$$(p-a) = \tau(q-a) \quad \dots (3)$$

$$(b-q) = \tau(b-p) \quad \dots (4)$$

(1), (3) より

$$(p-a) = \tau^2(b-a) \quad \dots (5)$$

(2) + (5)

$$(b-a) = (\tau^2 + \tau)(b-a)$$

すなわち

$$\tau^2 + \tau - 1 = 0$$

$\tau > 0$  より

$$\tau = (-1 + \sqrt{5})/2$$

$$\approx 0.618$$

黄金分割比

# 黄金分割法

- アルゴリズム :

ステップ 1:  $a < b$  なる初期点  $a, b$  を選ぶ.

$\tau = (\sqrt{5}-1)/2$ ,  $\varepsilon > 0$  (十分小) を定める.

ステップ 2:  $p = b - \tau(b-a)$ ,  $q = a + \tau(b-a)$  とおき,  
 $f(p), f(q)$  を計算する.

$b-a \geq \varepsilon$  の間繰返し

ステップ 3:  $b-a < \varepsilon$  ならば終了する. (解は  $x^* = (a+b)/2$ )

ステップ 4:  $f(p) \geq f(q) \Rightarrow a = p, p = q, q = a + \tau(b-a)$

$f(p)$ : 直前の  $f(q)$  の値  $f(q)$  を計算する.

$f(p) < f(q) \Rightarrow b = q, q = p, p = b - \tau(b-a)$

$f(q)$ : 直前の  $f(p)$  の値  $f(p)$  を計算する.

ステップ 3 へ戻る.

☆ 繰返し実行する計算  $\rightarrow$  変数に格納, MATLAB の関数に

# 黄金分割法のプログラム

GoldenSection.m

(1/2)

```
function x = GoldenSection(a, b)
tau = (sqrt(5) - 1) / 2;
eps = 0.000001;
w = b - a;
p = b - tau * w;
q = a + tau * w;
fp = fval(p);
fq = fval(q);
disp([a p q b fp fq]);
while(w >= eps)
    if (fp >= fq)
        a = p;
        w = b - a;
        p = q;
        fp = fq;
        q = a + tau * w;
        fq = fval(q);
```

初期点の表示

(2/2)

```
    else
        b = q;
        w = b - a;
        q = p;
        fq = fp;
        p = b - tau * w;
        fp = fval(p);
    end
    disp([a p q b fp fq]);
end
x = (a + b) / 2;
```

探索経過の表示

# 黄金分割法

---

(練習) 目的関数 :  $f(x) = e^x - \log x \rightarrow$  最小  
の  $(0, 1]$  にある解を, 黄金分割法で求めよう.

- 0  $f(x) = e^x - \log x$  の値を計算する MATLAB  
の関数 (**fval.m**) を作って動作を確かめよう.

```
function z = fval(x)
z = exp(x) - log(x);
```

- 0 初期区間を  $[0, 1]$  として実行しよう.

```
>> GoldenSection(0, 1)
```

# 多変数関数の最小化(制約条件なし)

- **問題**：目的関数： $f(x_1, \dots, x_n) \rightarrow$  最小  
\* 前提条件：関数  $f$  は 1 回連続的微分可能

- **考え方**：

\* つぎの 2 操作を繰返して  
解に収束する点列を生成

(1) **探索方向**の決定

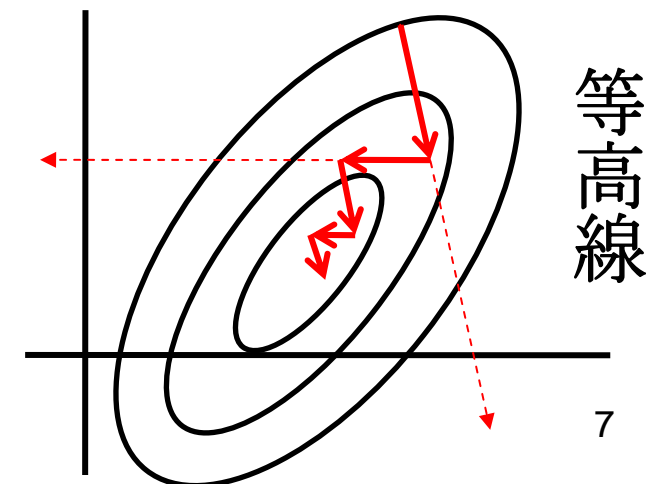
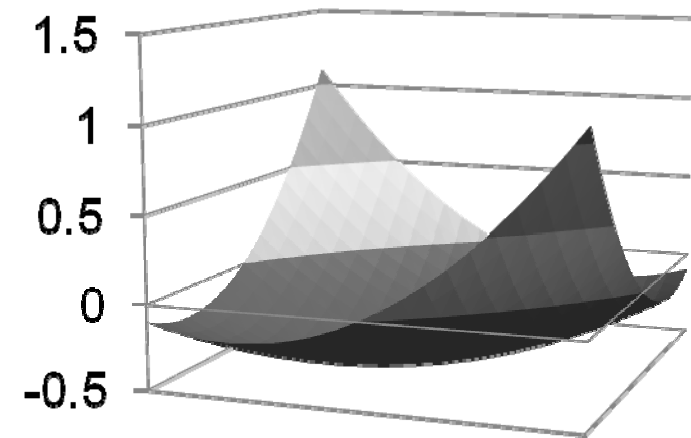
どの方向に進むか？

( $f$  の値がよく減る方向)

(2) **ステップ幅**の決定

どれくらい進むか？

(行き過ぎると値は増える)





# 最急降下法

---

- 探索方向 : 関数値が最もよく減少する方向
  - \* 最急降下方向 :  $\mathbf{d}^{(k)} = -\nabla f(x_1^{(k)}, \dots, x_n^{(k)})$ 
    - 関数  $f$  の等高線に直交する方向
  - \* ただし,  $\nabla f$  は関数  $f$  の勾配ベクトル

$$\nabla f(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f(x_1, \dots, x_n)}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f(x_1, \dots, x_n)}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

- ステップ幅 : 1変数関数の最小化問題を解いて決定  
目的関数 :  $\phi^{(k)}(\alpha) = f(\mathbf{x}^{(k)} + \alpha \mathbf{d}^{(k)}) \rightarrow \text{最小}$
- 点列の生成 :  $\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha \mathbf{d}^{(k)}$

# 黄金分割法によるステップ幅の決定

- 1 変数関数の最小化  直線探索 (line search) という

目的関数： $\phi^{(k)}(\alpha) = f(\mathbf{x}^{(k)} + \alpha \mathbf{d}^{(k)}) \rightarrow$  最小の  $\alpha \in [0, 1]$  における解を求める。

(練習)  $f(x_1, x_2) = 2x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 - 3x_2$  とする。

$\mathbf{x}^{(0)} = (0, 0)^\top$ ,  $\mathbf{d}^{(0)} = -\nabla f(\mathbf{x}^{(0)}) = (2, 3)^\top$  のとき,

$\phi^{(0)}(\alpha) = f(\mathbf{x}^{(0)} + \alpha \mathbf{d}^{(0)})$  を最小にする  $\alpha \in [0, 1]$  を

黄金分割法を用いて求めなさい。

o `fval.m` を作り替える。

o `lineSearch([0;0], [2; 3])`。

# 直線探索のプログラム

lineSearch.m (1/2) GoldenSection.m を改造

```
function alpha = lineSearch(x, d)
tau = (sqrt(5) - 1) / 2;
eps = 0.000001;
a = 0; % ステップ幅は必ず
b = 1; % 0以上1以下
```

(2/2)

```
w = b - a;
p = b - tau * w;
q = a + tau * w;
fp = fval(x + p * d);
fq = fval(x + q * d);
while(w >= eps)
    if (fp >= fq)
        a = p;
        w = b - a;
        p = q;
        fp = fq;
        q = a + tau * w;
        fq = fval(x + q * d);
```

```
    else
        b = q;
        w = b - a;
        q = p;
        fq = fp;
        p = b - tau * w;
        fp = fval(x + p * d);
    end
end
alpha = (a + b) / 2;
```

# 最急降下法のプログラム

steepest.m

```
function x = steepest(x_0)
    eps = 0.000001;
    x = x_0;
    for k = 1: 1000
        disp([x.', fval(x)]);
        d = - gval(x);
        if (norm(d) < eps)
            disp('optimal');
            break;
        end
        alpha = lineSearch(x, d);
        x = x + alpha * d;
    end
```

引数は初期点.

反復回数に上限設定

変数と関数値を表示

最急降下方向の計算

収束判定

$\text{norm}(\mathbf{d}) : \|\nabla f(x^{(k)})\|$

黄金分割法による

ステップ幅の計算

反復点の更新

# 最急降下法のプログラム

---

(練習) 黄金分割法でステップ幅を求める最急降下法で

目的関数:  $f(x_1, x_2) = 2x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 - 3x_2 \rightarrow$  最小

の解を求めよう.

**gval.m**

- 0  $f(x_1, x_2)$  の勾配ベクトル  
を計算する MATLAB の  
関数 **gval.m** を作ろう.

```
function z = gval(w)
x = w(1);
y = w(2);
fx = 4 * x - y - 2;
fy = - x + 2 * y - 3;
z = [fx; fy];
```

- 0 Mファイル **steepest.m** を作ろう.
- 0 初期点を  $x^{(0)} = (0, 0)^T$  として実行しよう.

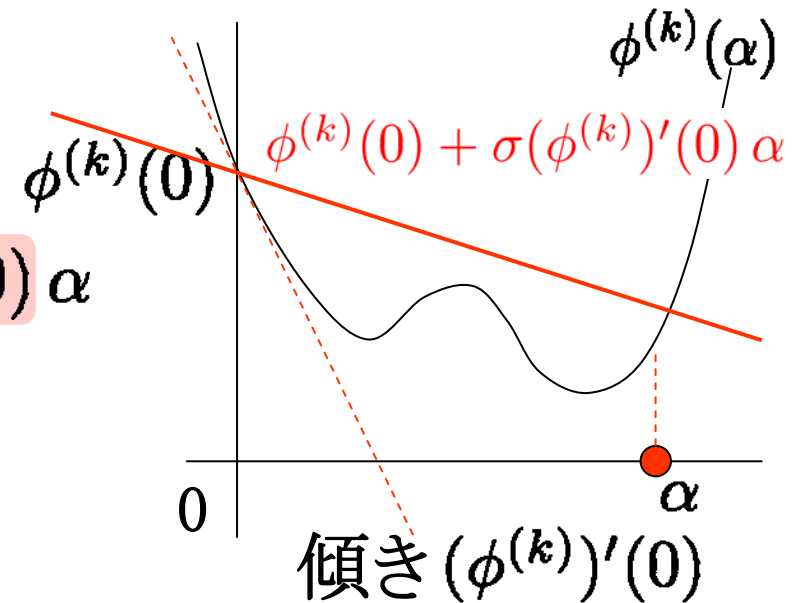
# ステップ幅の計算 (もう一つの方法)

- Armijo の規則

値は負  $\nabla$

$$* \phi^{(k)}(\alpha) \leq \phi^{(k)}(0) + \sigma (\phi^{(k)})'(0) \alpha$$

を満たすできるだけ大きな  
 $\alpha \in [0, 1]$  を試行錯誤的に  
求める. ( $0 < \sigma < 1$ )



$\alpha = 1$  が上の不等式を満たすか? さもなければ,  
 $\alpha = 0.5$  が上の不等式を満たすか? さもなければ,  
 $\alpha = 0.25$  が上の不等式を満たすか? さもなければ,  
 $\vdots$

$$f(\mathbf{x}^{(k)} + \alpha \mathbf{d}^{(k)}) \leq f(\mathbf{x}^{(k)}) + \{\sigma \nabla f(\mathbf{x}^{(k)})^\top \mathbf{d}^{(k)}\} \alpha$$

# 最急降下法のプログラム

```
function x = steepest(x_0)
    sigma = 0.1; % Armijo の規則で使うパラメータ
    beta = 0.5; % Armijo の規則で使うパラメータ
    eps = 0.000001;
    x = x_0;
    f = fval(x);
    for k = 1: 1000
        disp([x.', f]);
        d = - gval(x);
        w = - sigma * (d.' * d); %  $-\sigma \nabla f(\mathbf{x}^{(k)})^\top \mathbf{d}^{(k)}$ 
        if (norm(d) < eps)
            disp('optimal');
            break;
        end
        alpha = 1;
```

## 例(最急降下法)

---

```
for h = 1: 100
    new_x = x + alpha * d;
    new_f = fval(new_x);           %  $f(\mathbf{x}^{(k)} + \alpha \mathbf{d}^{(k)})$ 
    if (new_f <= (f + w * alpha))
        break;
    end
    alpha = alpha * beta;
end
x = new_x;
f = new_f;
end
```

(練習) 上のプログラムでつぎの問題の解を求めよう。

目的関数:  $f(x_1, x_2) = 2x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 - 3x_2 \rightarrow \text{最小}$

\* 12ページで実行した結果と比較してみよう。