

# METODY OBLICZENIOWE OPTYMALIZACJI

## 6

Arkadiusz Tomczyk

Instytut Informatyki Politechniki Łódzkiej

14 kwietnia 2011







## Metoda gradientu sprzężonego Fletchera-Reevesa

- Jeśli  $j = 1$  wyznacz kierunek poszukiwań jako:

$$\mathbf{d}_i = -\nabla f(\mathbf{x}_{i-1})$$

- W przeciwnym przypadku wyznacz kierunek poszukiwań jako:

$$\beta = \frac{\nabla f(\mathbf{x}_{i-1})^T \nabla f(\mathbf{x}_{i-1})}{\nabla f(\mathbf{x}_{i-2})^T \nabla f(\mathbf{x}_{i-2})}$$

$$\mathbf{d}_i = -\nabla f(\mathbf{x}_{i-1}) + \beta \mathbf{d}_{i-1}$$

## Uwagi

- Kolejne wyznaczane kierunki są kierunkami sprzężonymi.

## Metoda Newtona-Raphsona

- Jeśli  $j = 1$  przyjmij jako  $\mathbf{H}_i$  macierz jednostkową.
- W przeciwnym przypadku wyznacz macierz  $\mathbf{H}_i$  jako:

$$\mathbf{H}_i = (Hf)^{-1}(\mathbf{x}_{i-1})$$

- Wyznacz kierunek poszukiwań jako:

$$\mathbf{d}_i = -\mathbf{H}_i \nabla f(\mathbf{x}_{i-1})$$

## Uwagi

- Metoda ta zwana jest często po prostu metodą Newtona.
- Metoda może być wyprowadzona z rozwinięcia gradientu funkcji w szereg Taylora.
- Trudnością jest wyznaczanie hesjanu oraz jego odwrotności.

## Metoda quasi-Newtona

- Metoda ta polega na przybliżaniu odwrotności hesjanu  $(Hf)^{-1}$  w punkcie  $\mathbf{x}_{i-1}$  przez macierz  $\mathbf{H}_i$  w oparciu o kolejne wartości gradientu  $\nabla f$ .
- Istnieją różne odmiany tej metody różniące się sposobami wyznaczania kolejnych wartości macierzy  $\mathbf{H}_i$ .
- Zazwyczaj zakłada się, że  $\mathbf{H}_0$  jest macierzą jednostkową.
- Metoda ta zwana jest także metodą zmiennej metryki.

## Oznaczenia

$$\alpha = \mathbf{x}_{i-1} - \mathbf{x}_{i-2}$$
$$\gamma = \nabla f(\mathbf{x}_{i-1}) - \nabla f(\mathbf{x}_{i-2})$$

## Metoda DFP

$$\mathbf{H}_i = \mathbf{H}_{i-1} + \frac{\alpha \alpha^T}{\alpha^T \gamma} - \frac{\mathbf{H}_{i-1} \gamma \gamma^T \mathbf{H}_{i-1}}{\gamma^T \mathbf{H}_{i-1} \gamma}$$

## Uwagi

- Nazwa metody pochodzi od nazwisk: Davidon, Fletcher, Powell.
- Kolejne wyznaczone kierunki są kierunkami sprzężonymi.
- W metodzie tej często wykorzystuje się kryterium Wolfe'a w celu wyznaczenia przybliżonej wartości długości kroku co gwarantuje dodatnią określoność przybliżanego hesjanu.



## Metoda BFGS

$$\mathbf{H}_i = (\mathbf{I} - \frac{\gamma \alpha^T}{\gamma^T \alpha})^T \mathbf{H}_{i-1} (\mathbf{I} - \frac{\gamma \alpha^T}{\gamma^T \alpha}) + \frac{\alpha \alpha^T}{\gamma^T \alpha}$$

## Uwagi

- Nazwa metody pochodzi od nazwisk: Broyden, Fletcher, Goldfarb, Shanno
- W metodzie tej często wykorzystuje się kryterium Wolfe'a w celu wyznaczenia przybliżonej wartości długości kroku co gwarantuje dodatnią określoność przybliżanego hesjanu.

## Metoda Broydena

$$\mathbf{H}_i = \mathbf{H}_{i-1} + \frac{(\alpha - \mathbf{H}_{i-1}\gamma)\gamma^T\mathbf{H}_{i-1}}{\gamma^T\mathbf{H}_{i-1}\alpha}$$

## Uwagi

- Istnieje również cała rodzina metod Broydena stanowiąca kombinację metod DFP i BFGS.

### Metoda Pearsona 1

$$\mathbf{H}_i = \mathbf{H}_{i-1} - \frac{(\mathbf{H}_{i-1}\gamma)(\mathbf{H}_{i-1}\gamma)^T}{\gamma^T \mathbf{H}_{i-1} \gamma}$$

### Metoda Pearsona 2

$$\mathbf{H}_i = \mathbf{H}_{i-1} + \frac{(\alpha - \mathbf{H}_{i-1}\gamma)\alpha^T}{\gamma^T \alpha}$$

### Metoda Pearsona 3

$$\mathbf{H}_i = \mathbf{H}_{i-1} + \frac{(\alpha - \mathbf{H}_{i-1}\gamma)(\mathbf{H}_{i-1}^T \gamma)^T}{\gamma^T \mathbf{H}_{i-1} \gamma}$$

## Kryteria stopu

- Zadana liczba iteracji.
- Odpowiednio mała długość wektora gradientu.
- Brak znaczących postępów algorytmu w kolejnych przebiegach.

## Wyznaczanie długości kroku

- Wartość stała.
- Poszukiwanie dokładne (optymalizacja kierunkowa).
- Poszukiwanie niedokładne (kryteria Armijo, Wolfe'a, Goldsteina).

## Uzupełnienia

Metoda Levenberga-Marquardta łączy cechy metody Newtona-Raphsona oraz metody najszybszego spadku (a właściwie metody gradientu prostego) w celu zwiększenia szybkości zbieżności.