

# METODY OBLICZENIOWE OPTYMALIZACJI

## 5

Arkadiusz Tomczyk

Instytut Informatyki Politechniki Łódzkiej

6 kwietnia 2011

## Funkcja celu

$$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

## Metody bezgradientowe

- Metoda Hooka-Jeevesa.
- Metod Rosenbrocka.
- Simpleksu Nelder-Meada.
- **Metoda Gaussa-Seidla.**
- **Metoda DSC.**
- **Metoda Powella**
- **Metoda Zangwilla.**

## Założenia

Funkcja celu jest funkcją wypukłą, ograniczoną od dołu, posiadającą ciągłe drugie pochodne, a ponadto w pobliżu minimum może być dobrze aproksymowana formą kwadratową o postaci:

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b} \mathbf{x} + c$$

## Metoda Gaussa-Seidla

- Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  oznacza początkowe rozwiązanie oraz niech  $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznacza bazę wzajemnie ortogonalnych wektorów w przestrzeni  $\mathbb{R}^n$ .
- Dla każdego kierunku  $\mathbf{e}_i$  dla  $i = 1, \dots, n$  po kolei wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x} + \lambda \mathbf{e}_i)$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda_i$  i przypisz  $\mathbf{x} = \mathbf{x} + \lambda_i \mathbf{e}_i$ .
- Jeśli nie spełnione zostało kryterium stopu wróć do punktu drugiego.

## Uwagi

- Mała efektywność przy długich wąskich dolinach zorientowanych wzdłuż kierunków innych niż kierunki wektorów należących do bazy.

## Metoda DSC

- Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  oznacza początkowe rozwiązanie oraz niech  $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznacza początkową bazę wzajemnie ortogonalnych wektorów w przestrzeni  $\mathbb{R}^n$ . Ponadto  $0 < \beta < 1$  oznaczają współczynnik korekcyjny zmniejszający długość kroków oraz niech  $\eta_i \in \mathbb{R}$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznaczają początkowe minimalne długości kroków dla odpowiednich kierunków bazy.
- Dla każdego kierunku  $\mathbf{e}_i$  dla  $i = 1, \dots, n$  po kolei wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x} + \lambda \mathbf{e}_i)$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda_i$  i przypisz  $\mathbf{x} = \mathbf{x} + \lambda_i \mathbf{e}_i$ .
- Oblicz sumaryczne długości kroków  $s_i$  dla  $i = 1, \dots, n$  jakie wykonane zostały w każdym z kierunków  $\mathbf{e}_i$  od czasu ostatniej zmiany bazy wektorów.
- Jeśli przy zadanej bazie wektorów zachodzi  $\lambda_i < \eta_i$  dla każdego  $i = 1, \dots, n$  i nie jest spełniony warunek stopu dokonaj obrotu współrzędnych w celu wyznaczenia nowej bazy wektorów, przypisz  $\eta_i = \beta \eta_i$ , a następnie wróć do punktu drugiego.

## Uwagi

- Nazwa pochodzi od nazwisk Daviesa, Swanna i Campeya.
- Przy obrocie współrzędnych stosowane jest podejście znane z metody Rosenbrocka.

## Kierunki sprzężone

Dwa kierunki  $\mathbf{d}_1 \in \mathbb{R}^n$  oraz  $\mathbf{d}_2 \in \mathbb{R}^n$  są wzajemnie sprzężone względem dodania określonej macierzy  $\mathbf{A}$  jeśli:

$$\mathbf{d}_1^T \mathbf{A} \mathbf{d}_2 = 0$$

## Kierunki sprzężone

- Można wykazać, że kierunki wzajemnie sprzężone są liniowo niezależne.
- Jeśli kierunki  $\mathbf{d}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  są sprzężone względem macierzy  $\mathbf{A}$  definiującej pewną formę kwadratową to minimum dla tej formy kwadratowej może być wyznaczone poprzez minimalizację wzdłuż każdego kierunku tylko raz.
- Jeśli punkty  $\mathbf{x}_1 \in \mathbb{R}^n$  oraz  $\mathbf{x}_2 \in \mathbb{R}^n$  stanowią minimum formy kwadratowej wzdłuż tego samego kierunku  $\mathbf{d} \in \mathbb{R}^n$  to kierunek  $\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1$  jest sprzężony z kierunkiem  $\mathbf{d}$ .

## Metoda Powella 1

- Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  oznacza początkowe rozwiązanie oraz niech  $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznacza początkową bazę wzajemnie ortogonalnych wektorów w przestrzeni  $\mathbb{R}^n$ .
- Zapamiętaj aktualne rozwiązanie jako  $\mathbf{x}_0 = \mathbf{x}$ .
- Dla każdego kierunku  $\mathbf{e}_i$  dla  $i = 1, \dots, n$  po kolei wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x}_{i-1} + \lambda \mathbf{e}_i)$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda_i$  i przypisz  $\mathbf{x}_i = \mathbf{x}_{i-1} + \lambda_i \mathbf{e}_i$ .
- Wyznacz nowy kierunek sprzężony jako:

$$\mathbf{e} = \frac{\mathbf{x}_n - \mathbf{x}_0}{\|\mathbf{x}_n - \mathbf{x}_0\|}$$

- Wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x}_n + \lambda \mathbf{e})$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda$  i przypisz  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_n + \lambda \mathbf{e}$ .
- Dokonaj modyfikacji kierunków bazy w ten sposób, że  $\mathbf{e}_i = \mathbf{e}_{i+1}$  dla  $i = 1, \dots, n-1$  oraz  $\mathbf{e}_n = \mathbf{e}$ .
- Jeśli nie spełnione zostało kryterium stopu wróć do punktu drugiego.

- Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  oznacza początkowe rozwiązanie oraz niech  $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznacza początkową bazę wzajemnie ortogonalnych wektorów w przestrzeni  $\mathbb{R}^n$ .
- Zapamiętaj aktualne rozwiązanie jako  $\mathbf{x}_0 = \mathbf{x}$ .
- Dla każdego kierunku  $\mathbf{e}_i$  dla  $i = 1, \dots, n$  po kolei wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x}_{i-1} + \lambda \mathbf{e}_i)$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda_i$  i przypisz  $\mathbf{x}_i = \mathbf{x}_{i-1} + \lambda_i \mathbf{e}_i$ .
- Wyznacz nowy kierunek sprzężony jako:

$$\mathbf{e} = \frac{\mathbf{x}_n - \mathbf{x}_0}{\|\mathbf{x}_n - \mathbf{x}_0\|}$$

- Wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x}_n + \lambda \mathbf{e})$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda$  i przypisz  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_n + \lambda \mathbf{e}$ .
- Znajdź:

$$m = \arg \max_{i=1, \dots, n} \lambda_i$$

- Jeśli nie spełnione zostało kryterium stopu wróć do punktu drugiego.

## Warunek

$$\frac{\lambda_m \det \mathbf{E}}{\alpha} \geq 0.8$$

- Macierz  $\mathbf{E}$  to macierz złożona z wektorów bazy.
- Wartość  $\alpha$  to długość kroku po uwzględnieniu minimalizacji we wszystkich kierunkach bazy.

## Uwagi

W literaturze można znaleźć inne warunki określające moment zmiany bazy kierunków.



## Metoda Zangwilla

- Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  oznacza początkowe rozwiązanie oraz niech  $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznacza początkową bazę wzajemnie ortogonalnych wektorów w przestrzeni  $\mathbb{R}^n$ . Niech dodatkowo  $\mathbf{f}_i \in \mathbb{R}^n$  dla  $i = 1, \dots, n$  oznacza początkową bazę wzajemnie ortogonalnych wektorów w przestrzeni  $\mathbb{R}^n$ , która nie będzie podlegać zmianom w trakcie działania algorytmu. Ustaw  $j = 1$ .
- Wykonaj optymalizację kierunkową funkcji  $f(\mathbf{x} + \lambda \mathbf{f}_j)$  wyznaczając odpowiednie  $\lambda$ . Jeśli  $\lambda = 0$  przypisz cyklicznie  $j = j + 1$  i powtórz ten krok. Jeśli sprawdzone zostały wszystkie kierunki bez znalezienia lepszego rozwiązania zakończ algorytm.
- Wykonaj kroki od drugiego do szóstego metody Powella 1.
- Jeśli nie spełnione zostało kryterium stopu wróć do punktu drugiego.

### Kryteria stopu

- Zadana liczba iteracji.
- Brak znaczącej zmiany w każdym z kierunków bazy.
- Brak znaczących postępów algorytmu w kolejnych przebiegach.

### Uwagi

- Podczas optymalizacji kierunkowej warto wpierv metodą próbkowania wyznaczyć przedział unimodalności.
- Motywacją dla stworzenia metody Powella 2 i metody Zangwilla jest możliwość powstania kierunków liniowo zależnych w metodzie Powella 1 co prowadzi do braku zbieżności tej metody.