

# **Optimalizace**

Nelineární metody nejmenších čtverců

---

Tomáš Kroupa, Lukáš Adam

FEL ČVUT

# Obsah

---

1. Nelineární metoda nejmenších čtverců
2. Metody založené na Newtonově metodě
3. Stochastický gradient descent

# Nelineární metoda nejmenších čtverců

Nechť  $\mathbf{g}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je dif. zobrazení. Hledáme přibližné řešení přeurčené soustavy  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$  ve smyslu nejmenších čtverců.

## Minimalizuj funkci

$$f(\mathbf{x}) := \|\mathbf{g}(\mathbf{x})\|^2 = \sum_{i=1}^m g_i(\mathbf{x})^2, \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$$

Řešení lineární nehomogenní soustavy je speciálním případem:

$$\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}$$

# Gauss-Newtonova metoda

Zobrazení  $\mathbf{g}$  v okolí bodu  $\mathbf{x}_k$  approximujeme affinním zobrazením  $\mathbf{T}_1$  a místo funkce  $\|\mathbf{g}(\mathbf{x})\|^2$  tak minimalizujeme  $\|\mathbf{T}_1(\mathbf{x})\|^2$ .

## Iterace

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - (\mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)^T \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k))^{-1} \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)^T \mathbf{g}(\mathbf{x}_k)$$

- Jacobiho matice  $\mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)$  musí mít LN sloupce
- Platí  $f'(\mathbf{x}_k) = 2\mathbf{g}(\mathbf{x}_k)^T \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)$

# Levenberg-Marquardtova metoda

## Iterace G-N metody

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - (\mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)^\top \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k))^{-1} \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)^\top \mathbf{g}(\mathbf{x}_k)$$

## Iterace L-M metody

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - (\mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)^\top \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k) + \mu_k \mathbf{I})^{-1} \mathbf{g}'(\mathbf{x}_k)^\top \mathbf{g}(\mathbf{x}_k)$$

Regularizační parametr  $\mu_k > 0$  umožňuje plynule kombinovat mezi

- G-N metodu ( $\mu_k$  je malé)
- gradientní metodou ( $\mu_k$  je velké)

# Stochastic gradient descent

Alternativní zápis (lepší pro numerické metody)

$$\text{minimalizuj} \quad \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m g_i(\mathbf{x})^2.$$

## Iterace gradient descent metody

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m g_i(\mathbf{x}) g'_i(\mathbf{x})^\top$$

## Iterace stochastic gradient descent metody

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - \frac{1}{|I|} \sum_{i \in I} g_i(\mathbf{x}) g'_i(\mathbf{x})^\top$$

# Reference

-  T. Werner. *Optimalizace* (kapitola 9). Elektronická skripta.  
FEL ČVUT, 2020.
-  G. Goh. *Why Momentum Really Works.*  
<https://distill.pub/2017/momentum/>
-  *Matlab Activities for Multivariable Calculus.*  
<https://mse.redwoods.edu/darnold/math50c/matlab/>