

Metody podmíněné optimalizace

- Stále se pohybujeme v doméně [striktně] konvexní optimalizace
- Řešíme tzv. *úlohu matematického programování ve standardním tvaru*:

$$\begin{aligned} \min f(\mathbf{x}) \\ g_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, 2, \dots, n \\ h_j(\mathbf{x}) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m \end{aligned}$$

- Konvexita $\Leftrightarrow f$ a g_i jsou konvexní, h_j jsou lineární
- Dostupné “polynomiální” algoritmy pracují s touto formou zadání problému
- Cílem je převést úlohu na jednodušší, v ideálním případě bez omezujících podmínek

Pouze omezení ve tvaru rovností

- Žádné nerovnosti $m = 0$
- Přeformulování úlohy

$$\begin{aligned} & \min f(\mathbf{x}) \\ & h_j(\mathbf{x}) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m \\ & \quad \quad \quad \Downarrow \\ & \min L(\mathbf{x}, \lambda) = f(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m \lambda_j h_j(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

- L je tzv. *Lagrangeova* funkce a λ jsou Lagrangeovy multiplikátory
- Převeďeno na problém nepodmíněné optimalizace, ale za cenu přidání m proměnných

Karush-Kuhn-Tuckerovy podmínky

- Funkce f , g_i a h_j opět v okolí optima \mathbf{x}_{opt} rozvineme do Taylorovy řady
- Cílová funkce

$$f(\mathbf{x}) \approx f(\mathbf{x}_{opt}) + \nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_{opt})^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}) \geq f(\mathbf{x}_{opt}) \Rightarrow$$

$$\nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_{opt})^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}) \geq 0$$

- Omezení ve tvaru rovností

$$h_j(\mathbf{x}) \approx h_j(\mathbf{x}_{opt}) + \nabla \mathbf{h}_j(\mathbf{x}_{opt})^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}) = 0 \Rightarrow$$

$$\nabla \mathbf{h}_j(\mathbf{x}_{opt})^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}) = 0$$

- Omezení ve tvaru nerovností: Uvažujeme pouze *aktivní* omezení, pro které $g_i(\mathbf{x}_{opt}) = 0$

$$g_i(\mathbf{x}) \approx g_i(\mathbf{x}_{opt}) + \nabla \mathbf{g}_i(\mathbf{x}_{opt})^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}) \leq 0 \Rightarrow$$

$$\nabla \mathbf{g}_i(\mathbf{x}_{opt})^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}) \leq 0$$

- Uvažujme nyní lineární kombinaci předchozích omezení (s $\mu_i > 0$)

$$\left(\sum_j \lambda_j \nabla \mathbf{h}_j(\mathbf{x}_{opt}) + \sum_{i_{akt}} \mu_i \nabla \mathbf{g}_i(\mathbf{x}_{opt}) \right)^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_{opt}),$$

která je viditelně záporná.

- Najdeme-li multiplikátory

$$\lambda_{j,opt} \quad \text{a} \quad \mu_{i,opt} \geq 0$$

splňující

$$\nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_{opt}) = - \left(\sum_j \lambda_{j,opt} \nabla \mathbf{h}_j(\mathbf{x}_{opt}) + \sum_{i_{akt}} \mu_{i,opt} \nabla \mathbf{g}_i(\mathbf{x}_{opt}) \right)$$

podařilo se nám splnit všechny podmínky optimality.

Shrnutí Pokud existují

- bod \mathbf{x}_{opt} ,
- multiplikátory $\mu_{i,opt} \geq 0$ odpovídající nerovnostem a
- multiplikátory $\lambda_{i,opt}$ odpovídající rovnostem splňující podmínku

$$\nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_{opt}) + \left(\sum_j \lambda_{j,opt} \nabla \mathbf{h}_j(\mathbf{x}_{opt}) + \sum_{i_{akt}} \mu_{i,opt} \nabla \mathbf{g}_i(\mathbf{x}_{opt}) \right) = \mathbf{0},$$

pak je bod \mathbf{x}_{opt} hledaným optimem řešené úlohy s omezeními.

- Lagrangeovu funkci lze v tomto případě definovat jako

$$L(\mathbf{x}, \lambda, \mu, \nu) = f(\mathbf{x}) + \sum_j \lambda_j h_j + \sum_{i_{akt}} \mu_i (g_i + \nu_i)$$

kde multiplikátory $\mu_i > 0$ a volné proměnné [slack variables] splňují $\nu_i > 0$.

- Podmínky optimality pro Lagrangeovu funkci

$$\frac{\partial L}{\partial \mathbf{x}} : \nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_{opt}) + \left(\sum_j \lambda_{j,opt} \nabla \mathbf{h}_j(\mathbf{x}) + \sum_i \mu_i \nabla \mathbf{g}_i(\mathbf{x}_{opt}) \right) = \mathbf{0},$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda_j} : h_j = 0,$$

$$\frac{\partial L}{\partial \mu_i} : g_i + v_i = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial v_i} : g_i v_i = 0$$

$$\mu_i \geq 0$$

$$v_i \geq 0$$

- Zcela ekvivalentní původní formulaci
- „Vybírají“ aktivní omezení ve tvaru rovností pomocí členu $g_i v_i = 0$ podmínka komplementarity

Shrnutí KKT podmínek

- Základ všech metod matematického programování
- Problémem jsou „zbývající“ nerovnosti pro μ a ν
- Pro konvexní problém a „rozumná“ omezení určují řešení jednoznačně
- Nekonvexní problémy \rightarrow vícenásobná řešení
- Další informace o těchto metodách viz [1]

Reference

- [1] J. F. Bonnans, J. C. Gilbert, J. C. Lemarechal, and C. A. Sagastizabal, *Numerical optimization: Theoretical and practical aspects*, Springer-Verlag, Berlin, Heidelberg, 2004.



Prosba. V případě, že v textu objevíte nějakou chybu nebo budete mít námět na jeho vylepšení, ozvěte se prosím na zemanj@cml.fsv.cvut.cz.