

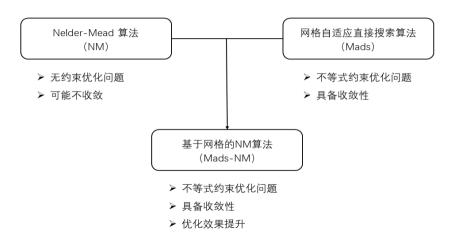
基于网格的 NM 不等式约束优化算法

汇报人: 侯力广 2023.12



引言





NM 无约束优化算法



- NM 无约束优化算法
- Mads 不等式约束优化算法
- Mads-NM 不等式约束优化算法
- 4 数值实验效果比较

Mads-NM 不等式约束优化算法

NM-基本概念



对于无约束优化问题 $\min_{x \in \mathbf{R}^n} f(x)$,

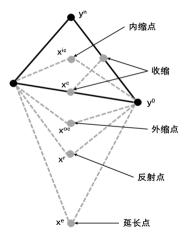
- \spadesuit $x, y \in \mathbb{R}^n$, 若 f(x) < f(y), 称 x 控制 y, 记作 $x \prec y$.

NM-基本概念



$$\mathbb{Y} = \{y^0, y^1, \cdots, y^n\}$$
 是 \mathbb{R}^n 中的一个有序单纯形

$$x^c = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} y^i$$
 中心 中心 $x^r = x^c + (x^c - y^n)$ 反射点 $x^e = x^c + 2(x^c - y^n)$ 延长点 $x^{oc} = x^c + \frac{1}{2}(x^c - y^n)$ 外缩点 $x^{ic} = x^c - \frac{1}{2}(x^c - y^n)$ 内缩点 $y = \frac{1}{2}$ 收缩参数

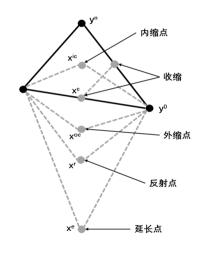


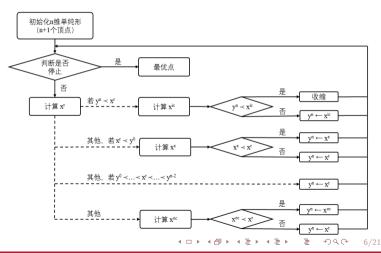
◆□▶ ◆□▶ ◆臺▶ ◆臺▶ 臺 か९⊙ 5/21

NM-算法思路

NM 无约束优化算法







Mads-基本概念

NM 无约束优化复法



对于不等式约束优化问题

$$\min_{x \in X \subset \mathbf{R}^n} f(x)$$
s.t. $c(x) \le 0$

- ♠ 新进障碍法 (PB) 通过违约函数寻找可行域内最优点

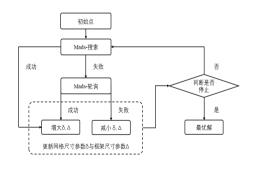
$$h(x) = \begin{cases} \sum_{j \in J} (\max\{c_j(x), 0\})^2 & \mathsf{若}x \in X \\ \infty & \mathsf{其他} \end{cases}$$

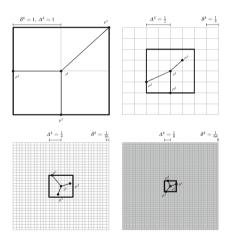
Mads-基本概念

NM 无约束优化算法



Mads 的核心步骤为:搜索-轮询

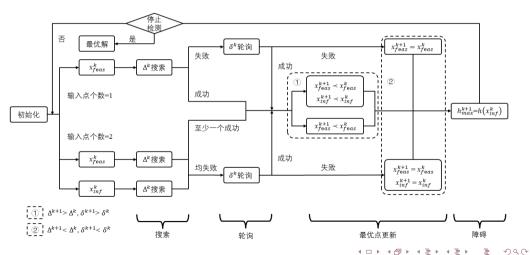




Mads-NM 不等式约束优化算法

Mads-算法思路

NM 无约束优化算法



Mads-NM 不等式约束优化算法

9/21

Mads-收敛性分析

NM 无约束优化复法



如果测试点序列属于一个有界集,且更新方向集合足够丰富,则存在一个聚点 x^* :

- 若 x^* 可行,则 x^* 在可行域 Ω 的每个超切线方向 d 上,广义 Clarke 方向导数 $f^o(x^*;d)$ 是非负的;
- 若 x^* 不可行,则 x^* 在集合 X 的每个超切线方向 d 上,广义 Clarke 方向导数 $h^o(x^*;d)$ 是非负的。

Mads-NM-基本概念

NM 无约束优化复法



对干不等式约束优化问题,

- - x, y 均可行,且 f(x) < f(y);或
 - x, y 均不可行,且 $f(x) \leq f(y), h(x) \leq h(y)$ 且两不等式中至少一个满足严格不等号
- ト Best $(x,y) = \left\{ egin{array}{ll} x & \hbox{ $ \ddot{\Xi} x \prec y \vec{\boxtimes} h(x) < h(y) $} \\ y & \hbox{ $ \ddot{\Xi} y \prec x \vec{\boxtimes} h(y) < h(x) $} \\ \mathrm{Older}(x,y) & \hbox{ $ \ddot{\Xi} f(x) = f(y) \boxminus h(x) = h(y) $} \end{array} \right.$

NM 无约束优化算法



反射点 x^r 舍入的网格点 x_{\oplus}^{r}

Mads-NM 不等式约束优化算法

000

延长点 x^e 舍入的网格点 x_{\oplus}^{e}

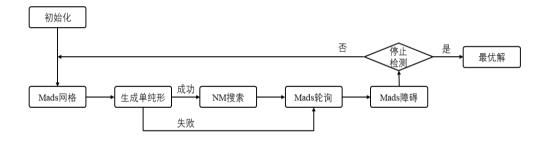
外缩点x^{oc}舍入的网格点

 x_{\oplus}^{ic} 内缩点 x^{ic} 舍入的网格点

 \mathbb{A}_0 $= \{ y \in \mathbb{Y} : \exists x \in \mathbb{Y}, x \prec y \}$

 ∇n $= \{ y \in \mathbb{Y} : \exists x \in \mathbb{Y}, y \prec x \}$



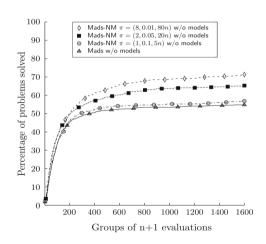


调参实验



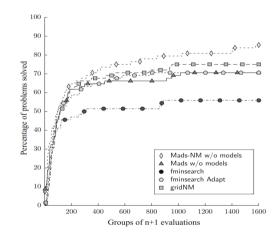
调参实验得到参数:

$$\pi = (\pi_{svd}, \pi_{eval}, \pi_{radius})$$
$$= (0.01, 80n, 8)$$



无约束问题与 NM 的比较

Fig. 4 Data profiles using Mads-NM, Mads, fminsearch, fminsearch Adapt, and gridNM with a convergence tolerance of $\tau = 10^{-5}$ on one replication of 68 test problems without constraints other than bounds





有约束问题与 Mads 的比较——LOCKWOOD



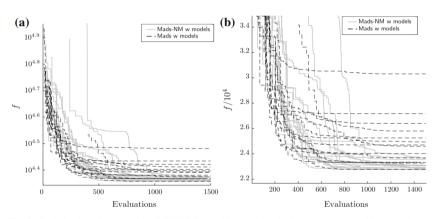


Fig. 5 Optimization history on 20 LOCKWOOD problems (right plot is a zoom on low objective values)



有约束问题与 Mads 的比较——LOCKWOOD



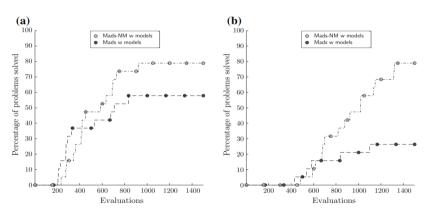


Fig. 6 Data profiles obtained with convergence tolerance τ on 20 LOCKWOOD problems. **a** $\tau = 10^{-1}$ and **b** $\tau = 10^{-2}$

有约束问题与 Mads 的比较——MDO



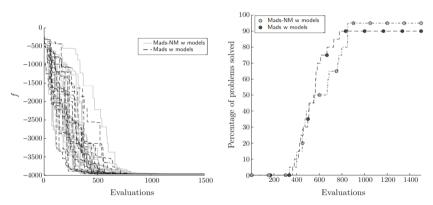
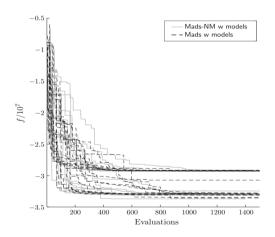


Fig. 7 Mads and Mads-NM with quadratic models on 20 MDO problems. a Optimization history and b Data profiles with $\tau=10^{-2}$

有约束问题与 Mads 的比较——STYRENE



Fig. 8 Optimization history on 20 STYRENE problems



有约束问题与 Mads 的比较——STYRENE



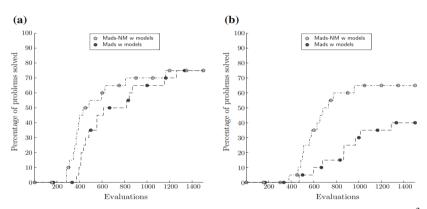


Fig. 9 Data profiles obtained with two convergence tolerances on 20 STYRENE problems. a $\tau = 10^{-2}$ and b $\tau = 10^{-3}$

谢谢

