



最优化技术原理及应用

王冰川

bingcwang@csu.edu.cn

<https://intleo.csu.edu.cn/index.html>

中南大学自动化学院



非线性方程组

主要参考中国科学院大学Xiao Wang老师PPT
内容

主要内容

1 局部算法

2 实用方法

3 同伦延拓方法

4 参考资料



主要内容

1 局部算法

2 实用方法

3 同伦延拓方法

4 参考资料





➤ 非线性方程组

$$r(x) = 0$$

其中, $r(x) = (r_1(x), \dots, r_n(x))^T, r_i: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

➤ 求解非线性方程的技术在动机、分析和实现方面与前面章节中讨论的优化技术有重叠

➤ 尤其与非线性最小二乘问题密切相关

$$\min \sum_{i=1}^n r_i^2(x)$$

➤ 主要不同之处在于非线性方程组一般具有物理意义, 目的是求解方程组而非最小化平方和



Theorem 1

Suppose that $r : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ is continuously differentiable in some convex open set D and that x and $x + p$ are vectors in D . We then have that

$$r(x + p) = r(x) + \int_0^1 J(x + tp)p dt \quad (1.1)$$

➤ 可以通过 $J(x)p$ 近似 (1.1) 右侧的第二项来定义 $r(x_k + p)$ 的线性模型 $M_k(p)$

$$M_k(p) = r(x_k) + J(x_k)p$$

➤ 相应地，可以得到牛顿法更新公式

$$M_k(p) = 0 \Rightarrow p_k = -J(x_k)^{-1}r(x_k)$$



- 当 x_k 接近方程组的非退化根 x^* 时，牛顿法能够达到二次收敛速率，其主要的缺点如下：
 - 如果 $J(x_k)$ 是奇异的，甚至难以确定牛顿步
 - 一阶导数信息（雅可比矩阵 J ）可能很难获得
 - 当 n 很大时，精确地计算牛顿步 p_k 可能成本太高
 - $J(x^*)$ 可能是奇异的



➤ 非精确牛顿法可以使用满足如下条件的搜索方向 p_k

$$\|r_k + J_k p_k\| \leq \eta_k \|r_k\|, \eta_k \in [0, \eta], \eta \in [0, 1)$$

➤ 在一般温和条件（mild condition）下，非精确牛顿法产生的 $\{x_k\}$ 将收敛于 x^*

➤ 如果 η_k 充分小，则线性收敛

➤ 如果 $\eta_k \rightarrow 0$ ，超线性收敛

➤ 如果 $\eta_k = O(r_k)$ ，二次收敛



➤ 构建一个近似的雅可比矩阵 $J(x)$

➤ 第 k 次迭代, 使用如下模型

$$M_k(p) = r(x_k) + B_k p$$

➤ 相应地, $M_k(p) = 0 \Rightarrow p_k = -B_k^{-1} r(x_k)$

➤ 根据割线方程更新 B_k

$$y_k = B_k s_k, y_k = r(x_{k+1}) - r(x_k), s_k = x_{k+1} - x_k$$

➤ 最成功的实用算法是Broyden方法, 其更新公式为

$$B_{k+1} = B_k + \frac{(y_k - B_k s_k) s_k^T}{s_k^T s_k}$$

➤ 在mild条件下, Broyden方法超线性收敛

主要内容

1 局部算法

2 实用方法

3 同伦延拓方法

4 参考资料





- 牛顿法和Broyden方法都是局部方法，需要起点接近最优解
- 通过使用线搜索和信赖域技术可以使它们更加稳健
- 需要定义一个评价函数，其是 x 的标量函数，表明新的迭代是否比当前迭代更好，即朝着 r 的根前进
- 最广泛使用的评价函数是平方和函数

$$f(x) = \frac{1}{2} \|r(x)\|^2$$

- 每当 $r_k \neq 0$ 时，牛顿步都是 f 的下降方向

主要内容

1 局部算法

2 实用方法

3 同伦延拓方法

4 参考资料





- 基于牛顿的方法都有一个缺点：它们可能收敛到评价函数局部最小值，而不是 $r(x) = 0$ 的解
- 不同于直接处理 $r(x) = 0$ ，而是建立了一个“简单”的方程组。然后逐渐将简单系统转化为原系统 $r(x)$ ，并跟随解从简单问题转移到原始问题
- 同伦映射函数定义如下

$$H(x, \lambda) = \lambda r(x) + (1 - \lambda)(x - a)$$

- 将参数 λ 逐渐从 0 增加到 1，最终可以求解 $r(x) = 0$

主要内容

1 局部算法

2 实用方法

3 同伦延拓方法

4 参考资料





非线性微分方程和积分方程是非线性方程组的丰富来源。当用有限维非线性方程组表示时，未知向量 x 是（无限维）解的离散近似

Thanks for the attentions!

Q&A