3.6 非单调线搜索算法

前几节所介绍求解无约束优化问题(3.0.1)的算法中,保证目标函数的值随着迭代的进行不断下降,属于单调下降算法.本节简单介绍非单调下降算法,即在算法中,允许目标函数在部分迭代点处的函数值有所上升,但总的趋势保证函数值下降.相比于单调下降算法,这类算法往往能找到更好的局部最优解,改进算法的执行效果.特别地,当目标函数是高度非凸非线性函数时,这类算法往往更有效.

Grippo, Lampariello和Lucidi (见文献[14]) 提出了第一个非单调一维线搜索准则(见(1.4.3)), 即: 寻找步长 $\lambda_k = \rho \gamma^{h_k}$ 使得 h_k 是满足下式的最小非负整数:

$$f(x^k + \rho \gamma^{h_k} d^k) \le \max_{0 \le j \le m_k} f(x^{k-j}) + \sigma \rho \gamma^{h_k} \nabla f(x^k)^\top d^k,$$
 (3.6.1)

其中, $m_0 = 0$ 且对于 $k \ge 1$ 有: m_k 是一个正整数且满足 $0 \le m_k \le \min\{m_{k-1}, M\}$, ρ 是一个给定的正实数, σ 和 γ 是满足 σ , $\gamma \in (0, 1)$ 的两个常数.

3.6 非单调线搜索算法

算法 3.6.1 (GLP非单调线搜索算法) 选取初始点 $x^0 \in \mathbb{R}^n$, 初始参数: 正实数 ρ , 实数 σ , $\gamma \in (0,1)$ 和整数M > 1. 置 $m_0 := 0$. 对于 $k \geq 1$, 选取正整数 m_k 使其满足 $0 \leq m_k \leq \min\{m_{k-1}, M\}$. 置k := 0.

步1 若 $g_k = 0$, 算法终止, 得到解 x^k .

步2 置 $x^{k+1} := x^k + \lambda_k d^k$, 其中 d^k 是一个给定的下降方向且 λ_k 是由线搜索(3.6.1)得到的迭代步长.

步3 置*k* := *k* + 1, 转步*1*.

3.6 非单调线搜索算法

在一定条件下,算法3.6.1具有全局收敛性.

定理 3.6.1 令序列 $\{x^k\}$ 由算法3.6.1产生. 假设水平集

$$\mathcal{L}(f) := \{ x \in \mathcal{F} \mid f(x) \le f(x^0) \}$$

是紧的,并且存在正常数 c_1, c_2 使得

$$g_k^{\mathsf{T}} d^k \le -c_1 ||g_k||^2 \quad \mathbb{L} \quad ||d^k|| \le c_2 ||g_k||.$$
 (3.6.2)

那么,

- (i) $\{x^k\} \subseteq \mathcal{L}(f)$ 且 $\{x^k\}$ 的每个聚点 x^* 满足 $g(x^*) = 0$;
- (ii) $\{x^k\}$ 没有聚点是f的极大值点.