

4-4 拟牛顿法(2)

变度量意义下的最速下降法

牛顿法与拟牛顿法的最速下降对应度量:

- 牛顿法: $\mathbf{d}_k = -G_k^{-1}\mathbf{g}_k$ - G_k 度量意义下的最速下降法

$$|\mathbf{g}_k^T \mathbf{d}_k| = |\mathbf{g}_k^T G_k^{-1} G_k \mathbf{d}_k| \leq \|G_k^{-1} \mathbf{g}_k\|_{G_k} \|\mathbf{d}_k\|_{G_k}$$

其中 \mathbf{d}_k 与 $-G_k^{-1}\mathbf{g}_k$ 共线时等式成立。

- 拟牛顿法: $\mathbf{d}_k = -H_k \mathbf{g}_k$ - H_k^{-1} 度量意义下的最速下降法

$$|\mathbf{g}_k^T \mathbf{d}_k| = |\mathbf{g}_k^T H_k H_k^{-1} \mathbf{d}_k| \leq \|H_k \mathbf{g}_k\|_{H_k^{-1}} \|\mathbf{d}_k\|_{H_k^{-1}}$$

其中 \mathbf{d}_k 与 $-H_k \mathbf{g}_k$ 共线时等式成立。

以上两种方法每步迭代的度量矩阵随着迭代点变化而变化, 因此称这两种方法为**变度量方法**。常规最速下降法是 $\|\cdot\|_2$ 度量意义下的最速下降方法, 非变度量方法。

对称秩1方法的性质

定理4.4.1 对称秩1方法的二次终止性.

若对任意的初始点 $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^n$ 和任意对称正定矩阵 $B_0 \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 对称秩1公式有定义, $\mathbf{s}_0, \dots, \mathbf{s}_{n-1}$ 线性无关, 其中 $\mathbf{s}_i = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i$, 则至多经过 $n+1$ 次迭代, 可求得正定二次函数 $f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{x}^T G \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x}$ 的极小点, 其中 $G = B_n$ 。

证明: 由于 $f(\mathbf{x})$ 为正定二次函数, 总有如下关系式成立:

$$\mathbf{y}_k = G \mathbf{s}_k, k = 0, 1, \dots \quad (\text{a})$$

用数学归纳法证明: 对 $k \geq 1$, 有:

$$\mathbf{y}_j = B_k \mathbf{s}_j, j = 0, \dots, k-1 \quad (\text{b})$$

当 $k = 1$ 时, 由拟牛顿方程 $\mathbf{y}_0 = B_1 \mathbf{s}_0$, 知(b)式成立。假定对 $k(> 1)$, (b)式成立, 下证对 $k+1$, (b)式依然成立。

对称秩1方法的性质

证明续： 对于 $j < k$ ，有：

$$B_{k+1}\mathbf{s}_j = B_k\mathbf{s}_j + \frac{(\mathbf{y}_k - B_k\mathbf{s}_k)(\mathbf{y}_k - B_k\mathbf{s}_k)^T \mathbf{s}_j}{(\mathbf{y}_k - B_k\mathbf{s}_k)^T \mathbf{s}_k}$$

由(a)与归纳假设有：

$$(\mathbf{y}_k - B_k\mathbf{s}_k)^T \mathbf{s}_j = \mathbf{y}_k^T \mathbf{s}_j - \mathbf{s}_k^T B_k \mathbf{s}_j = \mathbf{s}_k^T G \mathbf{s}_j - \mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_j = 0$$

则：

$$B_{k+1}\mathbf{s}_j = B_k\mathbf{s}_j = \mathbf{y}_j, j = 0, \dots, k-1.$$

结合拟牛顿公式 $B_{k+1}\mathbf{s}_k = \mathbf{y}_k$ ，所以(b)式对 $k+1$ 亦成立。由数学归纳法，(b)式对一切 k 都成立。

对称秩1方法的性质

证明续： 在(b)式中，令 $k = n$ ，得：

$$B_n \mathbf{s}_j = \mathbf{y}_j = G \mathbf{s}_j \Rightarrow (B_n - G) \mathbf{s}_j = 0, j = 0, \dots, n-1.$$

由于 $\mathbf{s}_0, \mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_{n-1}$ 线性无关，则必有 $B_n = G$ 。所以，第 $n+1$ 步迭代是Newton迭代，此时若前面迭代尚未终止，则该次迭代必然达到极小点。 ■

若定理中 $\mathbf{s}_0, \mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_{n-1}$ 线性相关，易推导知 $\mathbf{g}_{k+1} = 0$ ，迭代停止。

DFP校正的正定性

定理4.4.2 DFP校正正定性.

设 H_k 对称正定, 且 $\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k > 0$, 则DFP校正(4.4.17)可构造出 H_{k+1}^{DFP} 对称正定。

证明: 因为 H_k 对称正定, 对于 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$, 有 $\mathbf{x}^T H_k \mathbf{x} > 0$, 由DFP校正公式(4.4.17)与 $\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k > 0$, 则 H_{k+1}^{DFP} 存在有意义。

下证 H_{k+1}^{DFP} 正定性。给定 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$, 有:

$$\begin{aligned} \mathbf{x}^T H_{k+1}^{\text{DFP}} \mathbf{x} &= \mathbf{x}^T H_k \mathbf{x} + \frac{(\mathbf{x}^T \mathbf{s}_k)^2}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k} - \frac{(\mathbf{x}^T H_k \mathbf{y}_k)^2}{\mathbf{y}_k^T H_k \mathbf{y}_k} \\ &= \frac{(\mathbf{x}^T H_k \mathbf{x})(\mathbf{y}_k^T H_k \mathbf{y}_k) - (\mathbf{x}^T H_k \mathbf{y}_k)^2}{\mathbf{y}_k^T H_k \mathbf{y}_k} + \frac{(\mathbf{x}^T \mathbf{s}_k)^2}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k} \quad (\text{a}) \end{aligned}$$

DFP校正的正定性

证明续： 在 H_k 度量意义下，由Cauchy-Schwarz不等式：

$$(\mathbf{x}^T H_k \mathbf{y}_k)^2 \leq (\mathbf{x}^T H_k \mathbf{x})(\mathbf{y}_k^T H_k \mathbf{y}_k)$$

上式等式成立当且仅当 $\mathbf{x} = \gamma \mathbf{y}_k (\gamma \in \mathbb{R} \setminus \{0\})$ 。

情形1： 当 $\mathbf{x} \neq \gamma \mathbf{y}_k$ 时，由(a)式有：

$$\mathbf{x}^T H_{k+1}^{\text{DFP}} \mathbf{x} > \frac{(\mathbf{x}^T \mathbf{s}_k)^2}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k} \geq 0.$$

情形2： 当 $\mathbf{x} = \gamma \mathbf{y}_k$ 时，由(a)式有：

$$\mathbf{x}^T H_{k+1}^{\text{DFP}} \mathbf{x} = \frac{(\mathbf{x}^T \mathbf{s}_k)^2}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k} = \gamma^2 \mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k > 0$$

H_{k+1}^{DFP} 正定，其对称性显然成立。



校正矩阵正定性条件保证

由上述定理可知, $\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k > 0$ 对于保持DFP和BFGS校正的正定性是关键; 同时, 这个条件也是实际的, 并且是可以满足的。

情形1: 正定二次函数:

$$\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k = \mathbf{s}_k^T G \mathbf{s}_k > 0.$$

情形2: 对于一般函数: (采用精确线性搜索)

$$\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k = \mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{s}_k - \mathbf{g}_k^T \mathbf{s}_k > 0.$$

其中: \mathbf{s}_k 是下降步 ($\mathbf{g}_k^T \mathbf{s}_k < 0$) 和 ($\mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{s}_k = 0$)

校正矩阵正定性条件保证

定理4.4.3 线性搜索正定性条件保证.

采用精确线性搜索或者Wolfe非精确线性搜索准则的DFP方法或BFGS方法, 有 $\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k > 0$ 成立。

证明: (1) 先考虑精确线性搜索, 令 α_k 是对 $f(\mathbf{x}_k + \alpha \mathbf{d}_k)$ 的最优步长因子, 即有 $\mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{d}_k = 0$ 。另外,

$$\mathbf{s}_k = \alpha_k \mathbf{d}_k = -\alpha_k H_k \mathbf{g}_k. \quad (\text{a})$$

结合 H_k 的正定性, 于是有:

$$\begin{aligned} \mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k &= \mathbf{s}_k^T (\mathbf{g}_{k+1} - \mathbf{g}_k) \\ &= \alpha_k \mathbf{d}_k^T \mathbf{g}_{k+1} + \alpha_k \mathbf{g}_k^T H_k \mathbf{g}_k > 0. \end{aligned}$$

校正矩阵正定性条件保证

证明续: (2) 考虑Wolfe非精确线性搜索, 有: $\mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{s}_k \geq \sigma \mathbf{g}_k^T \mathbf{s}_k$, ($0 < \sigma < 1$). 另外, 注意到 \mathbf{d}_k 是下降方向($\mathbf{g}_k^T \mathbf{d}_k < 0$). 结合(a)式, 有:

$$\begin{aligned}\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k &= \alpha_k \mathbf{d}_k^T (\mathbf{g}_{k+1} - \mathbf{g}_k) \\&= \alpha_k (\mathbf{d}_k^T \mathbf{g}_{k+1} - \mathbf{d}_k^T \mathbf{g}_k) \\&\geq \alpha_k (\sigma \mathbf{d}_k^T \mathbf{g}_k - \mathbf{d}_k^T \mathbf{g}_k) \\&= -\alpha_k (1 - \sigma) \mathbf{d}_k^T \mathbf{g}_k > 0.\end{aligned}$$



以上定理结论对于强Wolfe准则亦成立, 但Goldstein准则无法保证拟牛顿法中正定性条件 $\mathbf{s}_k \mathbf{y}_k^T > 0$ 。

Broyden族公式正定性

定理4.4.4 Broyden族公式正定性.

设 H_{k+1}^{DFP} 是对称正定矩阵, 对于 $\varphi \geq 0$, 由(4.4.21)式得到的Broyden族公式 H_{k+1}^{φ} 亦对称正定。

对Broyden族公式而言,

- 所有矩阵 H_{k+1}^{φ} 与矩阵 H_{k+1}^{DFP} 仅差一个秩1矩阵 $\varphi \mathbf{v}_k^T \mathbf{v}_k$ ($\varphi \geq 0$);
- 由 H_{k+1}^{DFP} 的正定性和 $\varphi \mathbf{v}_k^T \mathbf{v}_k$ ($\varphi \geq 0$)的半正定性可以得到 H_{k+1}^{φ} 的正定性。

引理4.4.5.

设对称矩阵 $B_k \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\mathbf{s}_k, \mathbf{y}_k \in \mathbb{R}^n$, 且 $\mathbf{s}_k \neq 0$, 定义矩阵序列 $\{B_{k+1}^{(j)}\}$:

$$\begin{aligned} B_{k+1}^{(0)} &= B_k \\ B_{k+1}^{(2j+1)} &= B_{k+1}^{(2j)} + \frac{(\mathbf{y}_k - B_{k+1}^{(2j)} \mathbf{s}_k) \mathbf{s}_k^T}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{s}_k} \\ B_{k+1}^{(2j+2)} &= \frac{1}{2} \left(B_{k+1}^{(2j+1)} + B_{k+1}^{(2j+1)T} \right) \end{aligned}$$

则 $\{B_{k+1}^{(2j+2)}\}$ 收敛于:

$$B_k + \frac{(\mathbf{y}_k - B_k \mathbf{s}_k) \mathbf{s}_k^T + \mathbf{s}_k (\mathbf{y}_k - B_k \mathbf{s}_k)^T}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{s}_k} - \frac{(\mathbf{y}_k - B_k \mathbf{s}_k)^T \mathbf{s}_k}{(\mathbf{s}_k^T \mathbf{s}_k)^2} \mathbf{s}_k \mathbf{s}_k^T.$$

DFP公式意义

PSB(Powell-symmetric-Broyden)公式:

$$B_{k+1}^{\text{PSB}} = B_k + \frac{(\mathbf{y}_k - B_k \mathbf{s}_k) \mathbf{s}_k^T + \mathbf{s}_k (\mathbf{y}_k - B_k \mathbf{s}_k)^T}{\mathbf{s}_k^T \mathbf{s}_k} - \frac{(\mathbf{y}_k - B_k \mathbf{s}_k)^T \mathbf{s}_k}{(\mathbf{s}_k^T \mathbf{s}_k)^2} \mathbf{s}_k \mathbf{s}_k^T.$$

定理4.4.6.

设 $B_k \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 对称, $\mathbf{s}_k, \mathbf{y}_k \in \mathbb{R}^n$, 且 $\mathbf{s}_k \neq 0$, 则:

$$\begin{aligned} \min \quad & \|B - B_k\|_F \\ \text{s.t.} \quad & B \mathbf{s}_k = \mathbf{y}_k, \quad B - B_k \text{ 对称} \end{aligned}$$

的唯一解由以上 B_{k+1}^{PSB} 公式给出。

若令 $B = W^T W$, 其中 $W \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为非奇异矩阵, 考虑变换 $\hat{\mathbf{x}} = W \mathbf{x}$, 则可由关于 $\hat{\mathbf{x}}$ 的PSB公式导出DFP公式。(详见教材P74)

定理4.4.7.

设 $B_k \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 对称, $\mathbf{s}_k, \mathbf{y}_k \in \mathbb{R}^n$, 且 $\mathbf{s}_k^T \mathbf{y}_k > 0$, 则对任给 $W \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $W^T W = B$ 满足拟牛顿条件 $B_k \mathbf{s}_k = \mathbf{y}_k$, 问题:

$$\min_B \|W^{-T}(B - B_k)W^{-1}\|_F \quad (4.4.22a)$$

$$\text{s.t. } B = B^T, B\mathbf{s}_k = \mathbf{y}_k \quad (4.4.22b)$$

的唯一解 B_{k+1}^{DFP} 由DFP校正公式(4.4.17)给出。

在某种范数的意义上, B_{k+1}^{DFP} 是满足拟牛顿条件的所有矩阵中最靠近当前矩阵 B_k 。类似地, 可解释 H_{k+1}^{BFGS} 为最靠近 H_k 矩阵。