

非线性方程组

迭代法

- 基本思路：
 - 考虑迭代函数:

$$G: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$
$$\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \rightarrow (g_1(\vec{x}), g_2(\vec{x}), \dots, g_n(\vec{x}))$$

- 满足自身映射、连续函数，则可保证存在不动点；
 - 满足对每个自变量的偏导数小于 k/n ($k < 1$) ,即有不动点唯一且可以区间内任意一点为起始点进行迭代。
- 重要结论：n 次迭代后，有：

$$\|\vec{x}_n - p\| < \frac{k^n}{1 - k} \|\vec{x}_1 - \vec{x}_0\|$$

牛顿法

- 基本思路：
 - 试图找出矩阵 A 使得:

$$G(\vec{x}) = \vec{x} - A(f_1(\vec{x}), \dots, f_n(\vec{x}))^T$$

- 对 \vec{x} 的一阶偏导数为0。
 - 直接暴力计算得知:

$$A = J^{-1}(x)$$

- 是否可以避免求解 A^{-1} 以减少计算量？（类似非线性方程的割线法）
 - Broyden 方法：

$$A_i = A_{i-1} + \frac{y_i - A_{i-1}s_i}{\|s_i\|_2^2} s_i^t$$

- 其中：
- $$y_i = F(\vec{x}^{(i)}) - F(\vec{x}^{(i-1)}), \quad s_i = \vec{x}^{(i)} - \vec{x}^{(i-1)}, \quad A_i = A(\vec{x}^{(i)})$$
- Shermon-Morrison 公式：

$$(A + xy^t)^{-1} = A^{-1} - \frac{A^{-1}xy^tA^{-1}}{1 + y^tA^{-1}x}$$

- 于是：
- $$A_i^{-1} = A_{i-1}^{-1} + \frac{(s_i - A_{i-1}^{-1}y_i)s_i^tA_{i-1}^{-1}}{s_i^tA_{i-1}^{-1}y_i}$$

梯度下降法

- 基本思路：将求解的过程转换为求解多元函数极值的问题。
- 重要过程：
 - 令：

$$G(\vec{x}) = \sum_{i=1}^n f_i^2(\vec{x})$$

求该函数的极小值：

$$\vec{x}_{n+1} = \vec{x}_n - \alpha \nabla G(\vec{x}_n)$$

如何选择合适的步长 α ?

- 牛顿插值法: 选取 $\alpha_1 < \alpha_2 < \alpha_3$, 其中 $\alpha_2 = \frac{\alpha_1 + \alpha_3}{2}$, $G(\vec{x}_n, \alpha_3) < G(\vec{x}_n, \alpha_1)$, 构造二阶插值多项式, 并求导出最佳的 α 。
- 泰勒展开: 将函数在 \vec{x}_n 处展开:

$$G(\vec{x}_n + \Delta \vec{x}) - G(\vec{x}_n) = \nabla G(\vec{x}_n)^T \cdot \Delta \vec{x} + \frac{1}{2} \Delta \vec{x}^T \cdot H(\vec{x}_n) \cdot \Delta \vec{x}$$

对 $\Delta \vec{x}$ 求导出最佳变化量:

$$\Delta \vec{x} = -H^{-1}(\vec{x}_n) \nabla G(\vec{x}_n)$$

Note : 当 $H(\vec{x}_n)$ 近似为奇异矩阵时, 会出现步长很大的情况, 这时可以考虑加上抑制因子:

$$\Delta \vec{x} = -\gamma H^{-1}(\vec{x}_n) \nabla G(\vec{x}_n)$$

其中 γ 的选取方式和之前在最速下降法中求 α 的方式基本一致。

同伦延拓法

- 基本思想:

$$G : [0, 1] \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$

$$G(\lambda, X) = \lambda F(X) + (1 - \lambda)(F(X) - F(X(0)))$$

当 λ 为 0 时, 零点为初值, 当 λ 为 1 时, 零点为所求向量。将解 X 的过程转换为求解函数 $X(\lambda)$ 的过程。

- 重要过程:

对 λ 求导:

$$\frac{dF}{dX} \cdot X'(\lambda) + F(X(0)) = 0$$

即:

$$X'(\lambda) = -J^{-1}(X)F(X(0))$$

剩下只需求解这个微分方程即可。(Runge-Kutta)