

凸优化 第七次作业

自 61 张嘉玮 2016011528

2019 年 11 月 5 日

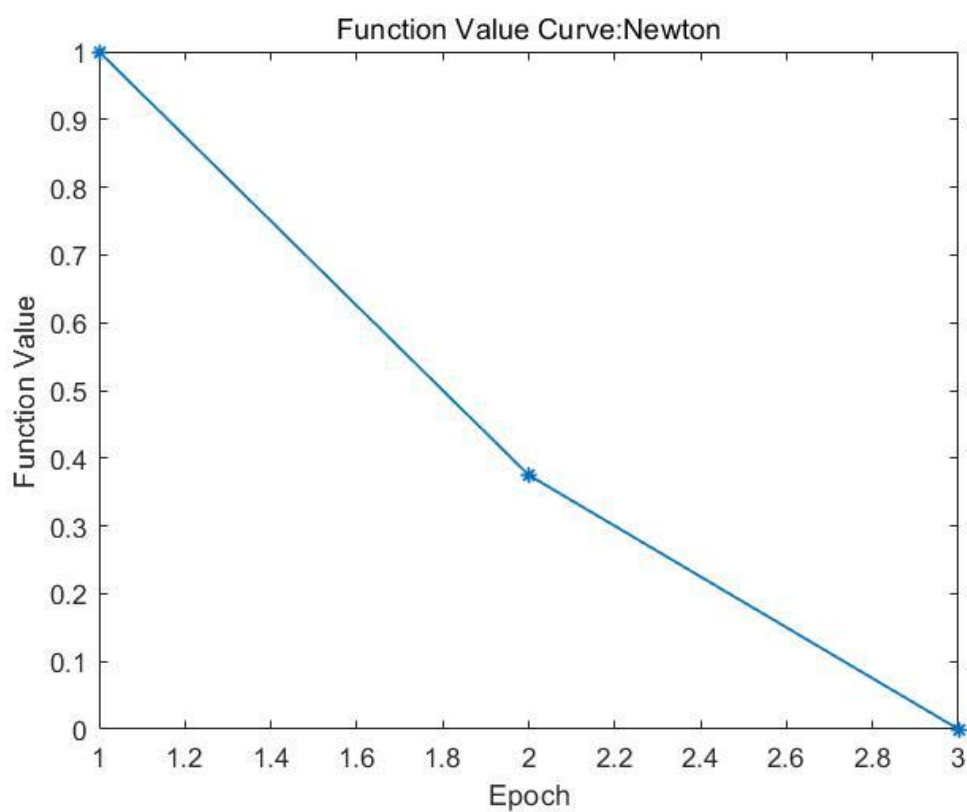
1. 解:

使用牛顿法+Cholesky 方法+精确直线搜索 (0.618):

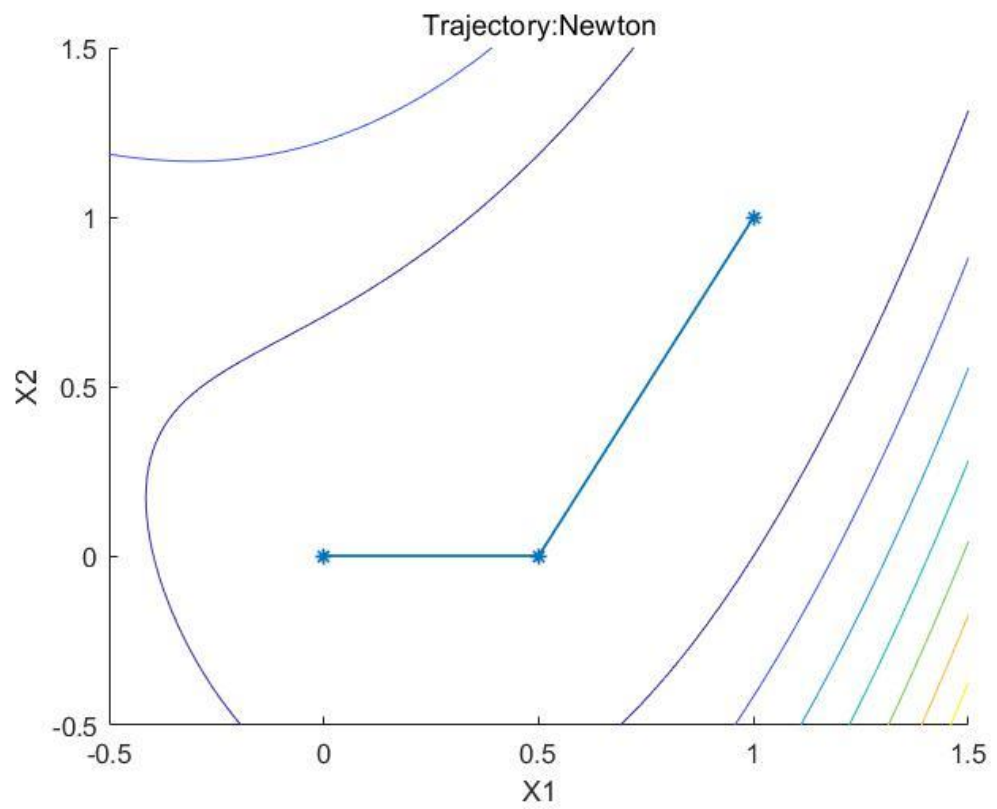
最优解: (1.0000000000000016, 1.0000000000000379)

最优值: 2.408427842380484e-25

函数值下降曲线:

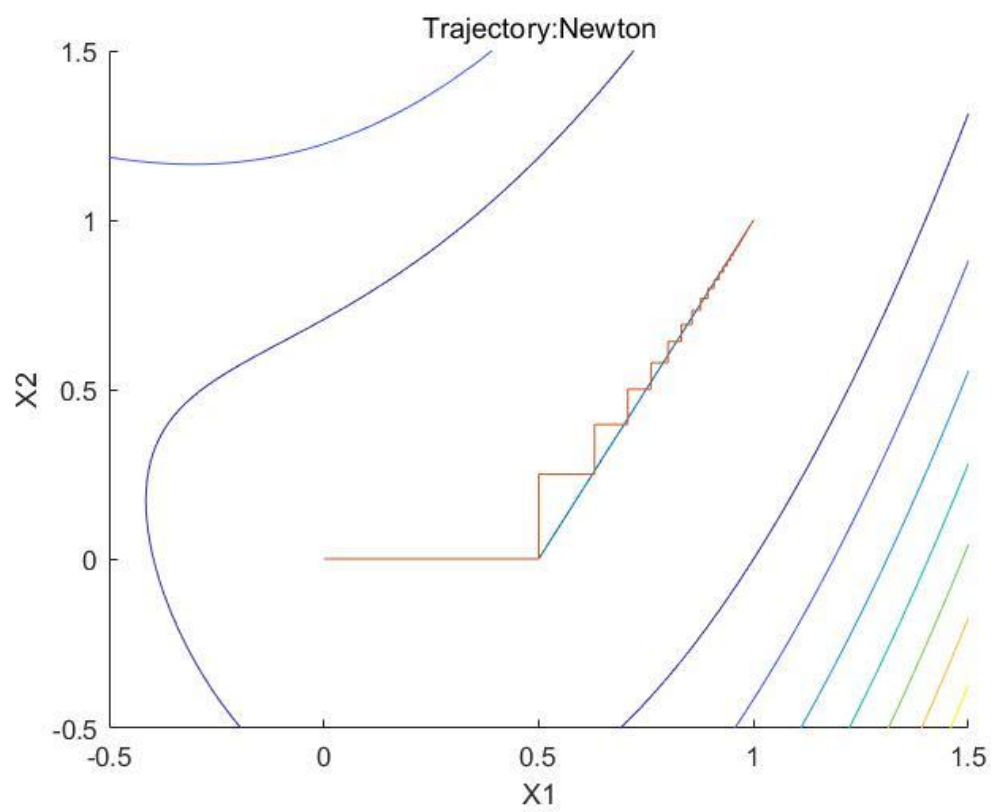


二维平面迭代轨迹:



*曲线为等高线，下同

作为对比，下图分别是 L2 最速下降和扭动法：



在相同的优化目标和误差约束下，牛顿法共 2 步、L2 最速下降法共 290 步，可见牛顿法的高效。

2. 解：

使用牛顿法+Cholesky 方法+回溯直线搜索：

使用两组回溯参数：

	α	β
第一组	0.15	0.8
第二组	0.25	0.5

牛顿法迭代步数：

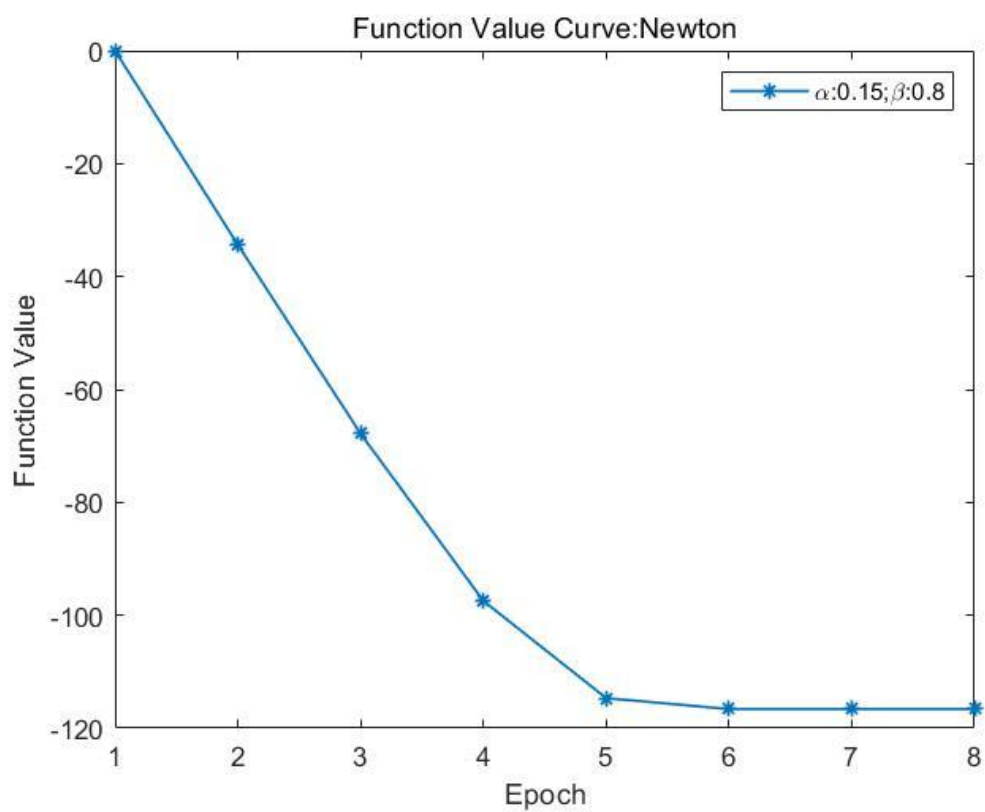
迭代步数	$\alpha = 0.15; \beta = 0.8$	$\alpha = 0.25; \beta = 0.5$
M=50;N=50	7	7
M=100;N=100	9	9

实验结果表明，在两组参数下实验迭代步长相同。

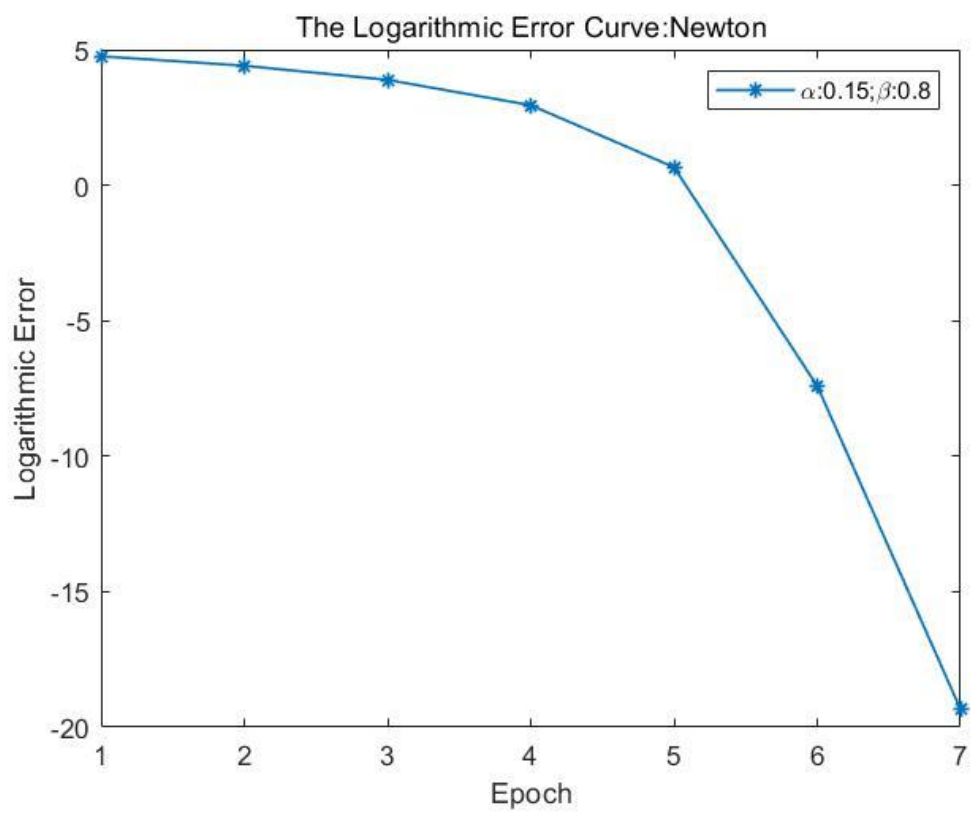
2.1. M=50,N=50

① $\alpha = 0.15, \beta = 0.8$

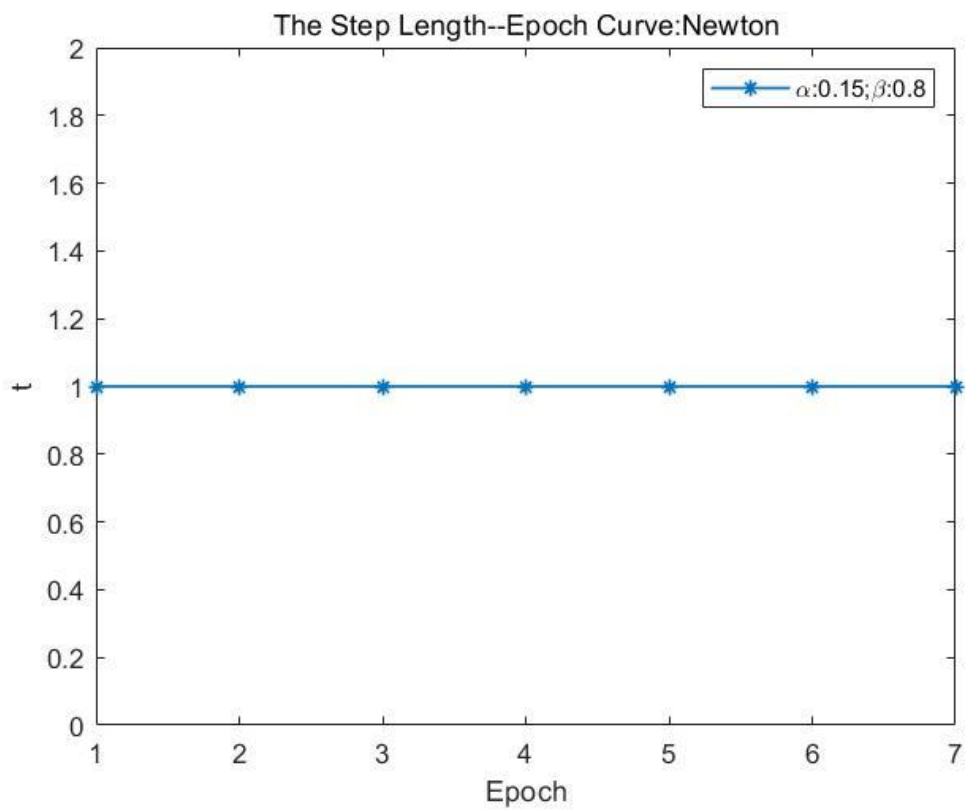
函数值：



对数误差:

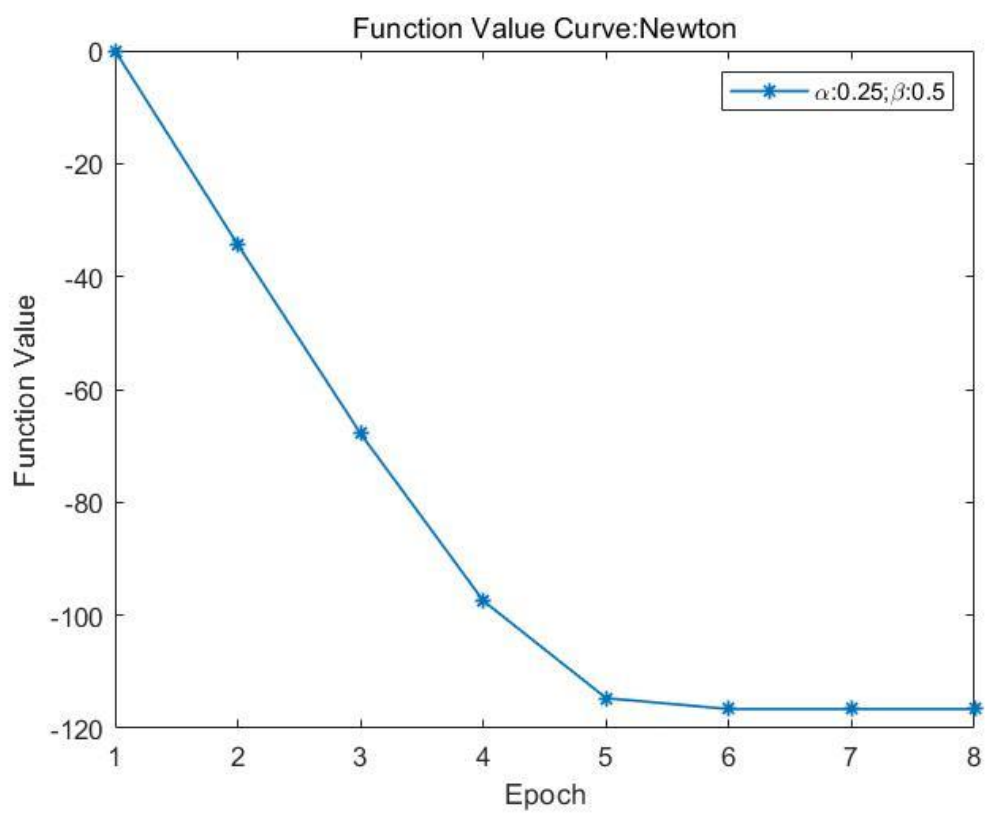


迭代步长:

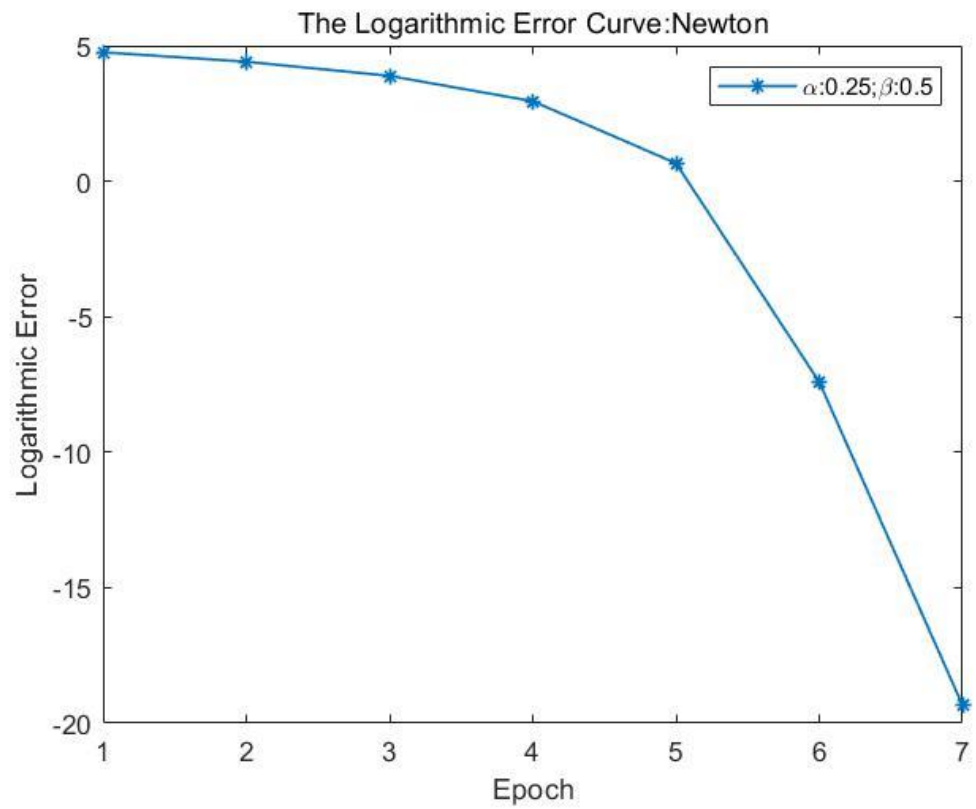


② $\alpha = 0.25, \beta = 0.5$

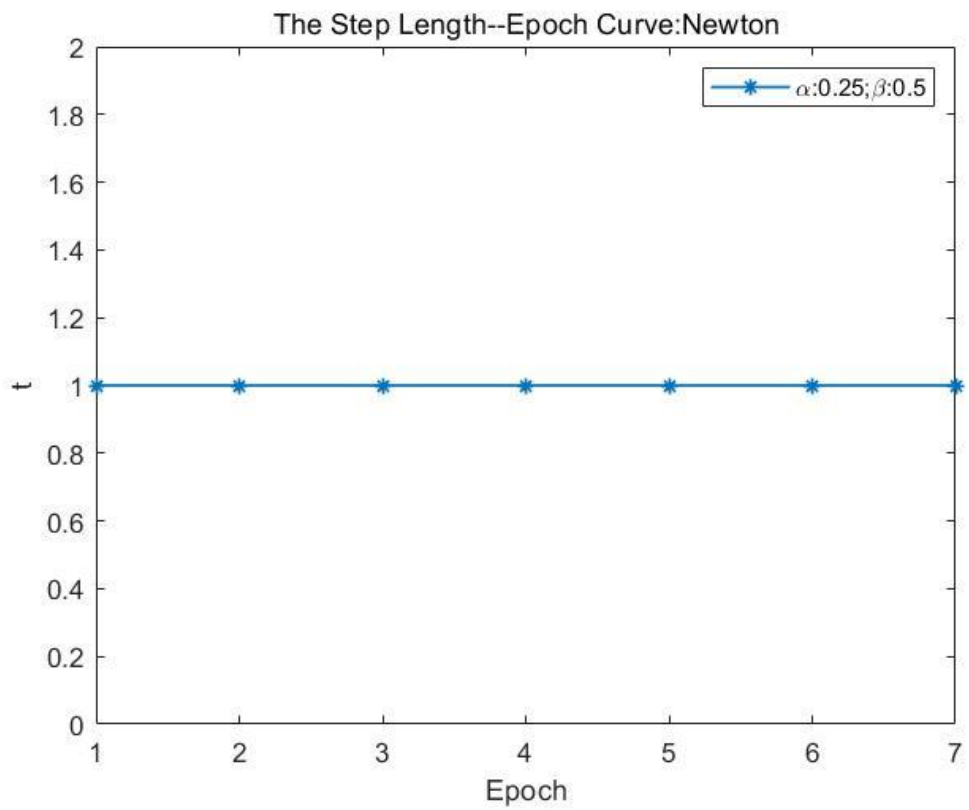
函数值:



对数误差:



迭代步长:

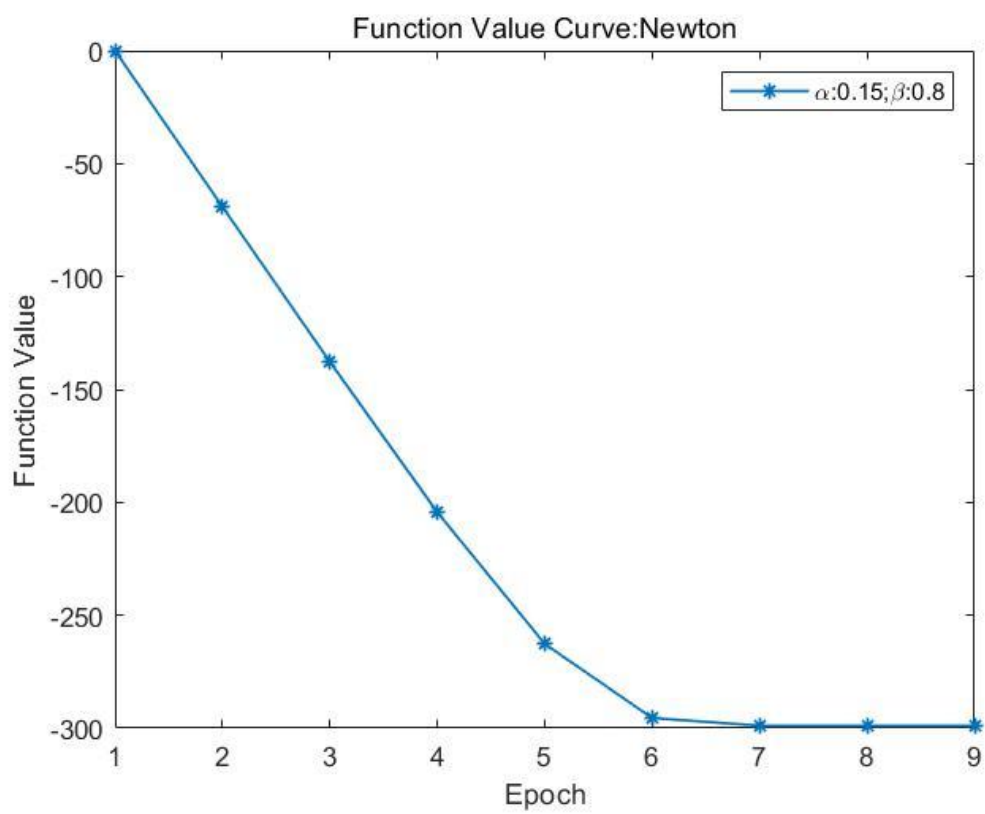


2.2. M=100,N=100

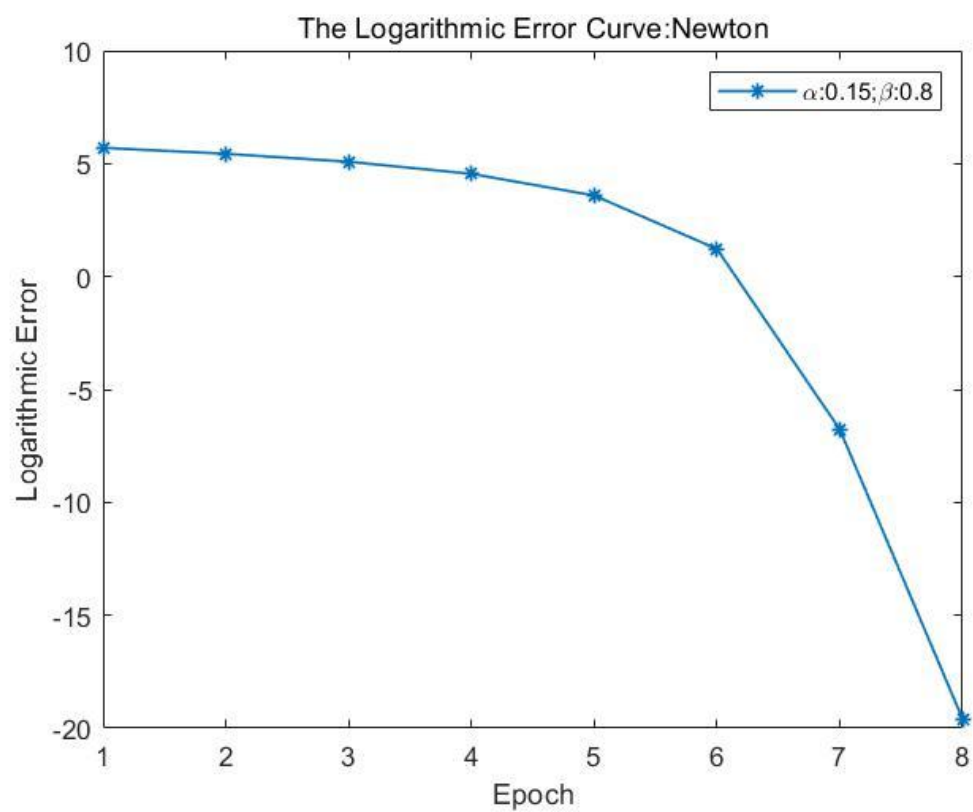
2.2.1. L1 范数最速下降法

$$\alpha = 0.15, \beta = 0.8$$

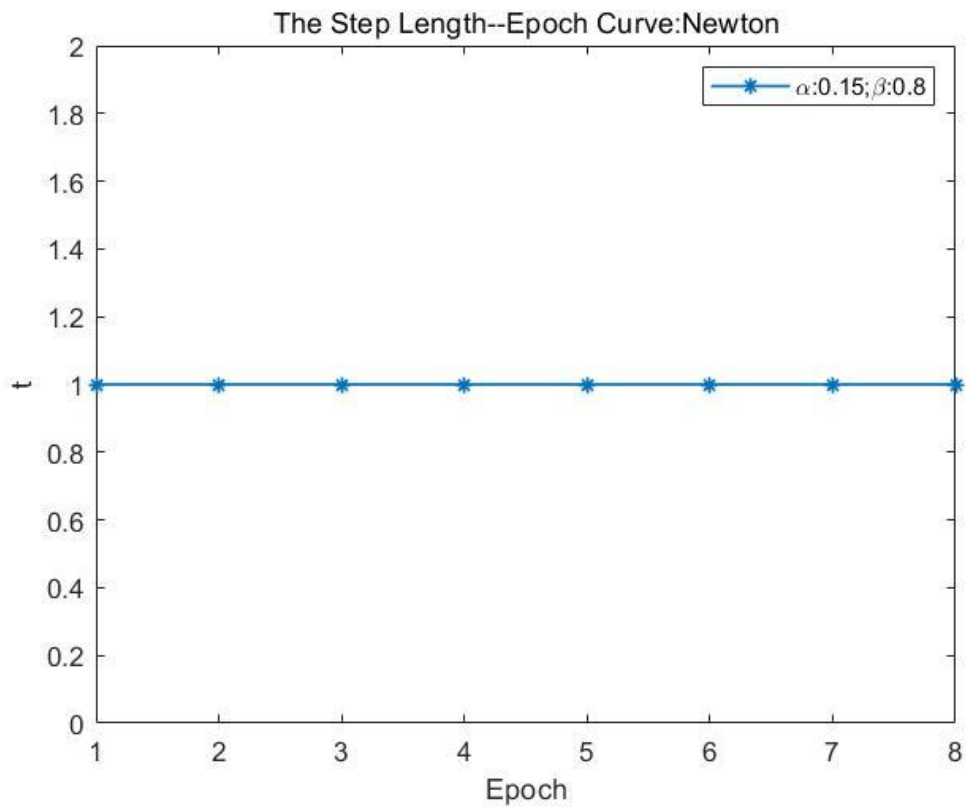
函数值：



对数误差：

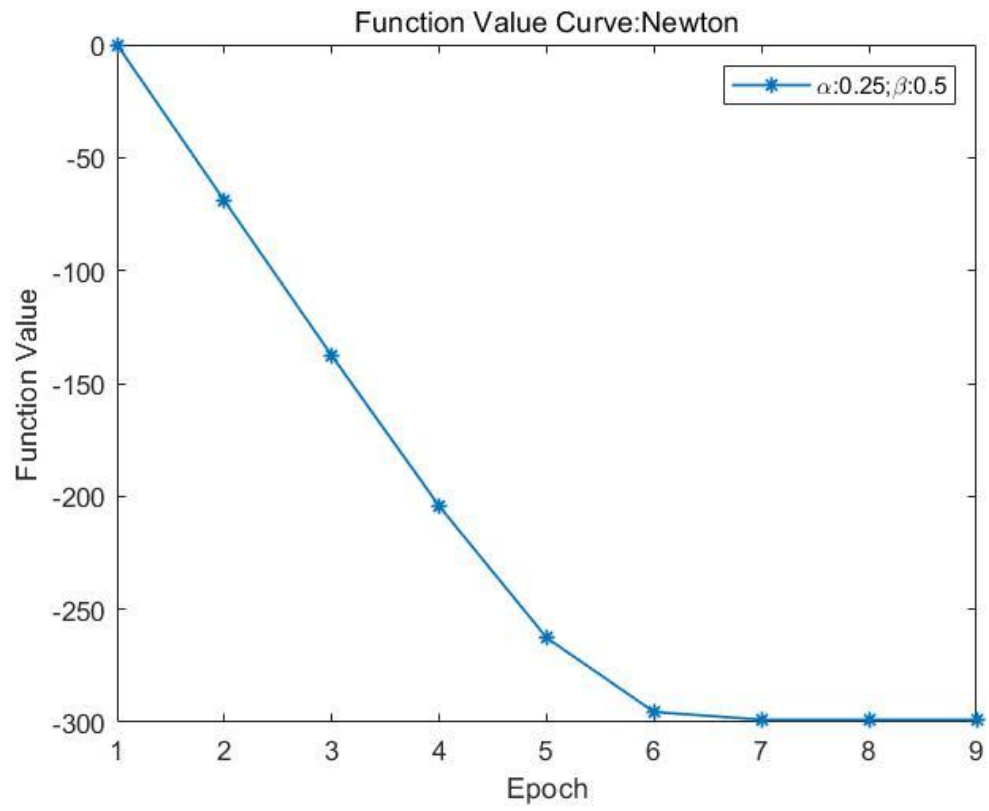


迭代步长:

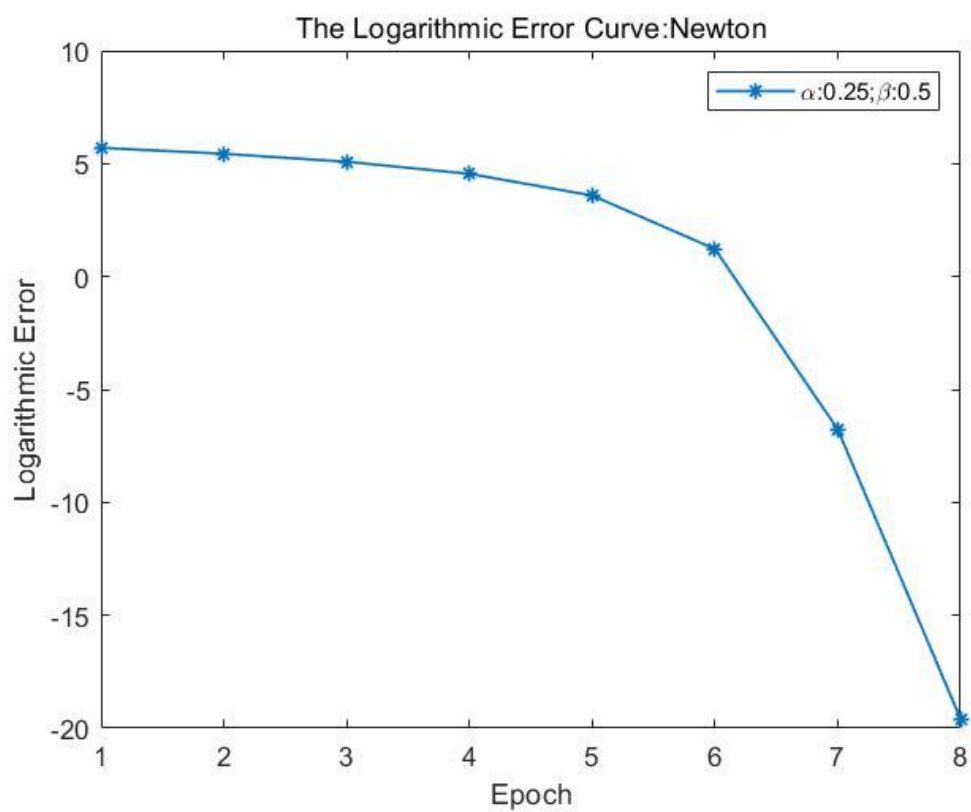


$$\alpha = 0.25, \beta = 0.5$$

函数值：



对数误差：



迭代步长:

