## 例 I

设计一个 NN 逼近定义在  $[0,2\pi]^4$ 上 的连续函数,

$$f(x_1, x_2, x_3, x_4) = \sin x_1 + \sin x_2 + \sin x_3 + \sin x_4.$$

为了用一个 NN 逼近函数  $f(x_1, x_2, x_3, x_4)$ , 生成 3000 个输入输出数据. 然后由 BP 算法训练一个 NN (4 个输入神经元, 10 个隐层神经元, 1 个输出神经元). NN 的平方和误差是 0.51, 平均误差为 0.01.

## 例II

考虑定义在 [1,5]6 上的向量值连续函数,

$$f(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6) = \begin{pmatrix} x_1 \ln x_2 + x_2 \ln x_3 \\ x_3 \ln x_4 + x_4 \ln x_5 \\ x_5 \ln x_6 + x_6 \ln x_1 \end{pmatrix}.$$

生成 3000 个输入输出数据. 然后由 BP 算法训练一个 NN (6 个输入神经元, 15 个隐层神经元, 3 个输出神经元) 逼近函数. NN 的平方和误差是 6.16, 平均误差为 0.05.

## 例 III

考虑定义在 [0,2] 上的函数

$$f(x_1, x_2, x_3, x_4) = \frac{x_1}{1+x_1} + \frac{x_2}{1+x_2} + \frac{x_3}{1+x_3} + \frac{x_4}{1+x_4}.$$

假设函数  $f(\mathbf{x})$  的输入输出数据由 [0,2] 上的一致分布噪声  $\mathcal{U}(-a,a)$  随机产生, 其中  $\mathcal{U}(-a,a)$  表示 [-a,a] 上的一致分布变量. 即, 对任意分布  $\mathbf{x}$ , 输出为  $y = f(\mathbf{x}) + \mathcal{U}(-a,a)$ . 由噪声  $\mathcal{U}(-a,a)$  产生函数  $f(\mathbf{x})$  的 2000 个输入输出数据  $\{(\mathbf{x}_i^*,y_i^*)|i=1,2,\cdots,2000\}$ . BP 算法训练一个 NN (4 个输入神经元,6 个隐层神经元,1 个输出神经元) 逼近函数  $f(\mathbf{x})$ .

2000

Table: 平方和误差

2000

Noise	$\frac{1}{2} \sum_{i=2001}^{3000}  F(\mathbf{x}_i^*, w^*) - f(\mathbf{x}_i^*) ^2$	$\left  \frac{1}{2} \sum_{i=2001}^{3000}  y_i^* - f(\mathbf{x}_i^*) ^2 \right $
$\mathcal{U}(-0.05, 0.05)$	0.362	0.389
$\mathcal{U}(-0.10, 0.10)$	1.333	1.643
$\mathcal{U}(-0.20, 0.20)$	4.208	6.226
$\mathcal{U}(-0.30, 0.30)$	7.306	14.01
$\mathcal{U}(-0.40, 0.40)$	14.74	24.90