1. 对于一个在输入层和输出层之间使用直接连接的前馈神经网络,给出 o<sub>k,p</sub> 的表达式。

$$\begin{split} o_{k,p} &= f_{o_k} \left( net_{o_{k,p}} \right) \\ &= f_{o_k} \left( \sum_{j=1}^{J+1} w_{kj} f_{yj} \left( net_{y_{j,p}} \right) \right) \\ &= f_{o_k} \left( \sum_{j=1}^{J+1} w_{kj} f_{y_j} \left( \sum_{i=1}^{I+1+J} v_{ji} z_{i,p} \right) \right) \end{split}$$

其中,  $f_{yj}$ 为线性函数, 不妨设为:  $f_{yj} = \omega x + b$ 。

2. 假定使用梯度下降作为优化算法,推导 Elman 简单反馈 神经网络的学习等式。

设第 k 步系统的实际输出为  $y_a(k)$ ,则 Elman 网络的目标函数即误差函数可表示为:

$$E(k) = \frac{1}{2} (y_{d}(k) - y(k))^{T} (y_{d}(k) - y(k))$$

根据梯度下降法, 使 E(k) 对其权值偏导为 0, 得到:

$$\Delta w_{ij}^{I_{3}} = \eta_{3} \delta_{i}^{o} x_{j}(k) (i = 1, 2, ..., m; j = 1, 2, ..., n)$$

$$\Delta w_{jq}^{I_{2}} = \eta_{2} \delta_{j}^{h} u(k - 1) (j = 1, 2, ..., n; q = 1, 2, ..., r)$$

$$\Delta w_{ji}^{I_{1}} = \eta_{1} \sum_{i=1}^{m} (\delta_{j}^{o} w_{ij}^{I_{3}}) \frac{\partial x_{j}(k)}{\partial w_{ji}^{I_{1}}} (j = 1, 2, ..., n; l = 1, 2, ..., n)$$

$$\delta_{i}^{o} = (y_{d,i}(k) - y_{i}(k) g'_{i}(.))$$

$$\delta_{j}^{h} = \sum_{i=1}^{m} (\delta_{i}^{o} w_{ij}) f'_{j}(.)$$

$$\frac{\partial x_{j}(k)}{\partial w_{i}^{I_{1}}} = f_{j}' x_{i}(k - 1) + \alpha \frac{\partial x_{j}(k - 1)}{\partial w_{ji}^{I_{1}}} (j = 1, 2, ..., n; l = 1, 2, ..., n)$$

其中, $\eta_1$ , $\eta_2$ , $\eta_3$ 分别是 $w_{i_1}$ , $w_{i_2}$ , $w_{i_3}$ 的学习步长。