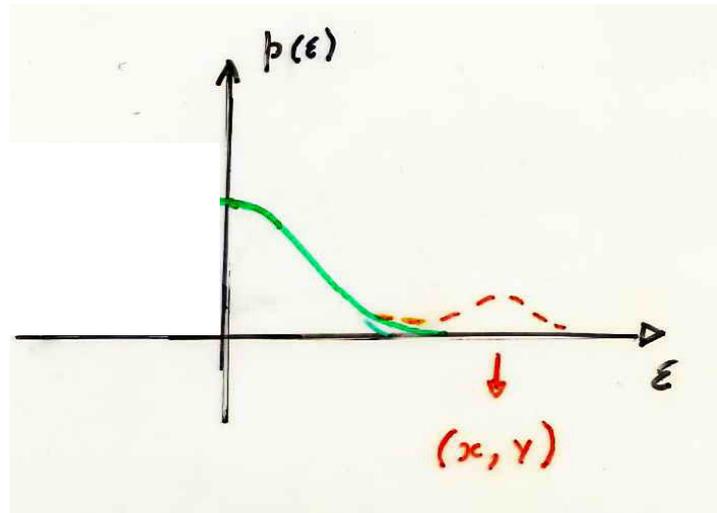


13 - Histograma dos erros

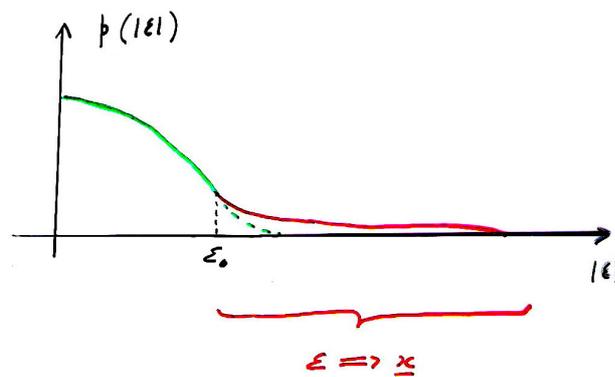
Anomalias, Localização, Correções



Intrusos ou Regiões de baixa população

Localização das anomalias

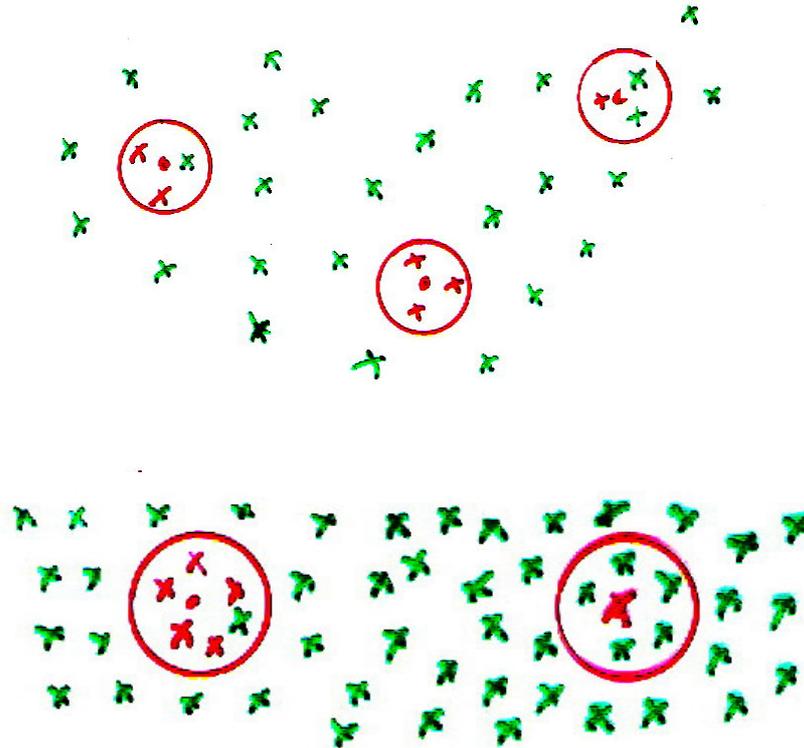
$$(\underline{x}, y) \Rightarrow (\underline{x}, y, \tilde{y}, \epsilon) \Rightarrow (\underline{x}, \epsilon)$$



$$|\epsilon| > \epsilon_0$$

$$\underline{x} \in X_0$$

$$\text{Clusterizer} \left[\begin{array}{c} \underline{x} \\ \underline{y} \end{array} \right] \quad \forall \underline{x} \in X_0$$



Correção das anomalias

Análise das anomalias

Intrusos - eliminar

Baixa população

Balancear as populações

Mapeamentos complexos

Inserção de mais neurônios na região

neurônios tipo RBF

14 – Outros critérios de erro



Composição de dF/dw

$$F(y, \tilde{y}) \quad \tilde{y}(w)$$

a partir

do critério de erro

$$\frac{\partial F}{\partial w_i} = \frac{\partial F}{\partial \tilde{y}} \frac{\partial \tilde{y}}{\partial w_i}$$

e

da estrutura da rede

depende da função erro *depende da estrutura do modelo*

Saídas múltiplas

$$\frac{\partial F}{\partial w_i} = \sum_l \frac{\partial F}{\partial \tilde{y}_l} \frac{\partial \tilde{y}_l}{\partial w_i}$$

14.1 Caso geral: Erro médio quadrático ponderado

$$F = E_k \left\{ \sum_l a(k, l) \varepsilon_l^2 \right\}$$

onde $a(l)$ peso variável por saída l

$a(k)$ peso variável por par k

como $\varepsilon_l = y_l - \tilde{y}_l$

$$\frac{\partial F}{\partial \tilde{y}} = -2 E_k \left\{ \sum_l a(k, l) \varepsilon_l \right\}$$

No treinamento tipo regra delta o acréscimo na sinapse w_{ij} será dado por

$$\Delta w_{ij} = 2\alpha v_j \delta_i \quad \text{onde} \quad \delta_i = \sum_{l=1}^m a(k,l) \epsilon_l g_{li}$$

onde

v_j é o sinal na entrada da sinapse na fase de propagação do sinal para a frente e

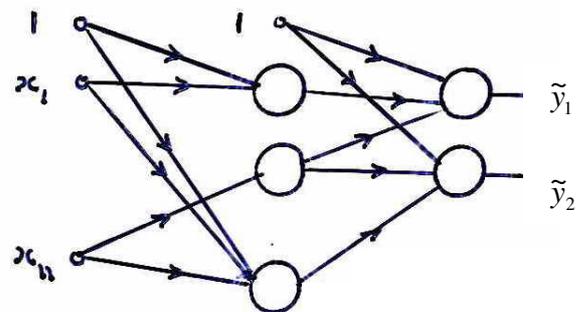
$g_{li} = \frac{\partial \tilde{y}_l}{\partial u_i}$ é o ganho linearizado da saída da sinapse w_{ij} à saída l da rede

Ex 1:

A rede tem duas saídas, mas o erro em y_1 é 3 vezes mais importante que o erro em y_2

$a(k,1) = 3$

$a(k,2) = 1$



$$F = E_k (3\epsilon_1^2 + \epsilon_2^2)$$

$$\Delta w_{ij} = 2\alpha v_j \delta_i \quad \text{onde} \quad \delta_i = 3\epsilon_1 g_{1i} + \epsilon_2 g_{2i}$$

Ex 2:**Erro relativo médio quadrático nas variáveis originais, não escaladas**

$$F(\underline{w}) = E \left\{ \sum_l \left[\frac{Y_l - \tilde{Y}_l}{Y_l} \right]^2 \right\}$$

$$y_l = \frac{1}{\sigma_{Y_l}} (Y_l - \mu_{Y_l})$$

$$Y_l = \sigma_{Y_l} y_l + \mu_{Y_l}$$

$$\tilde{Y}_l = \sigma_{Y_l} \tilde{y}_l + \mu_{Y_l}$$

$$F(\underline{w}) = E \left\{ \sum_l \left[\frac{Y_l - \tilde{Y}_l}{Y_l} \right]^2 \right\} = E \left\{ \sum_l \frac{1}{\left(y_l + \frac{\mu_{Y_l}}{\sigma_{Y_l}} \right)^2} (y_l - \tilde{y}_l)^2 \right\} \quad a(k,l) = \frac{1}{\left(y_l + \frac{\mu_{Y_l}}{\sigma_{Y_l}} \right)^2}$$

No treinamento tipo BP o acréscimo na sinapse w_{ij} é dado por

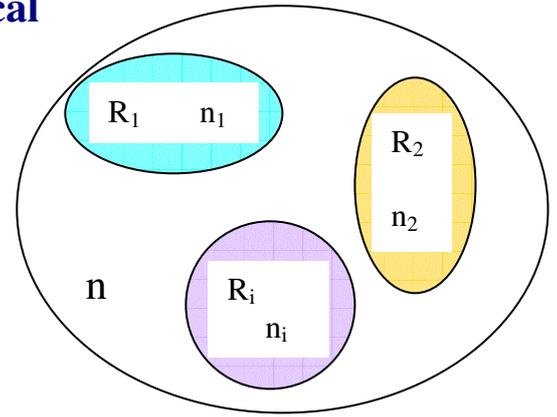
$$\Delta w_{ij} = 2\alpha v_j \delta_i \quad \text{onde} \quad \delta_i = \sum_{l=1}^m \frac{1}{\left(y_l + \frac{\mu_{Y_l}}{\sigma_{Y_l}} \right)^2} \varepsilon_l g_{li}$$

Ex 3: Correção do efeito da população local

Cada par pertence a uma região R_i

Cada região R_i tem uma população n_i

A população total é $n = \sum_{\forall i} n_i$



$$F = \sum_{\forall \text{ região } R_i} \sum_{\forall \text{ par} \in R_i} f(y, \tilde{y})$$

peso: n_i pares

$$F = \sum_{\forall \text{ região } R_i} \left[\frac{1}{n_i} \sum_{\forall \text{ par} \in R_i} f(y, \tilde{y}) \right]$$

peso: 1 par, independente de n_i

$$a(i,l) = a(i) = 1/n_i$$

n_i – população da região onde o par pertence.

14.2 Erros não quadráticos

14.2.1 Erros em potências maiores

$$F(\underline{w}) = E \left\{ \sum_l (y_l - \tilde{y}_l)^{2n+2} \right\} \quad n = 1, 2, \dots$$

prioriza a redução dos maiores erros, mas $F(\underline{w})$ é mais abrupta.

14.2.2 Erro absoluto

$$F(\underline{w}) = E \left\{ \left| \vec{y} - \tilde{\vec{y}} \right| \right\} = E \left\{ \sqrt{\sum_l (y_l - \tilde{y}_l)^2} \right\}$$

não prioriza a redução dos maiores erros como o emq

- não derivável na origem, necessita procedimentos especiais

14.2.3 Erro MAPE – Mean Absolute Percentual Error

$$F(\underline{w}) = E \left\{ \frac{\left| \vec{Y} - \tilde{\vec{Y}} \right|}{\left| \vec{Y} \right|} \right\} = E \left\{ \sqrt{\frac{\sum_l (Y_l - \tilde{Y}_l)^2}{\sum_l (Y_l)^2}} \right\}$$

variáveis não escaladas

não prioriza a redução dos maiores erros percentuais, como o epmq.

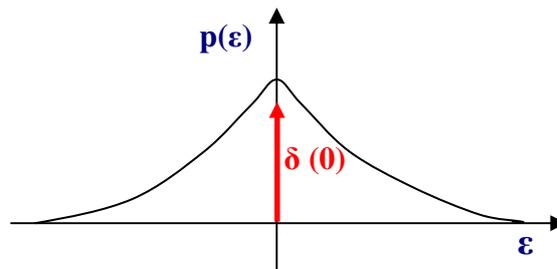
- não derivável na origem, necessita procedimentos especiais

14.3 Entropia

O objetivo na minimização do erro ε é

obter o histograma de $p(\varepsilon)$ com média nula (fácil) e o mais estreito possível

ideal: $p(\varepsilon) = \delta(0)$ (delta de Dirac, erro nulo)



Se a distribuição do erro $p(\varepsilon)$ for Gaussiana, o objetivo é alcançado minimizando o erro médio quadrático (a variância de $p(\varepsilon)$)

Se a distribuição do erro $p(\varepsilon)$ não for Gaussiana, o objetivo é alcançado minimizando a entropia (ver os trabalhos de J.C. Príncipe)