

RBF Networks

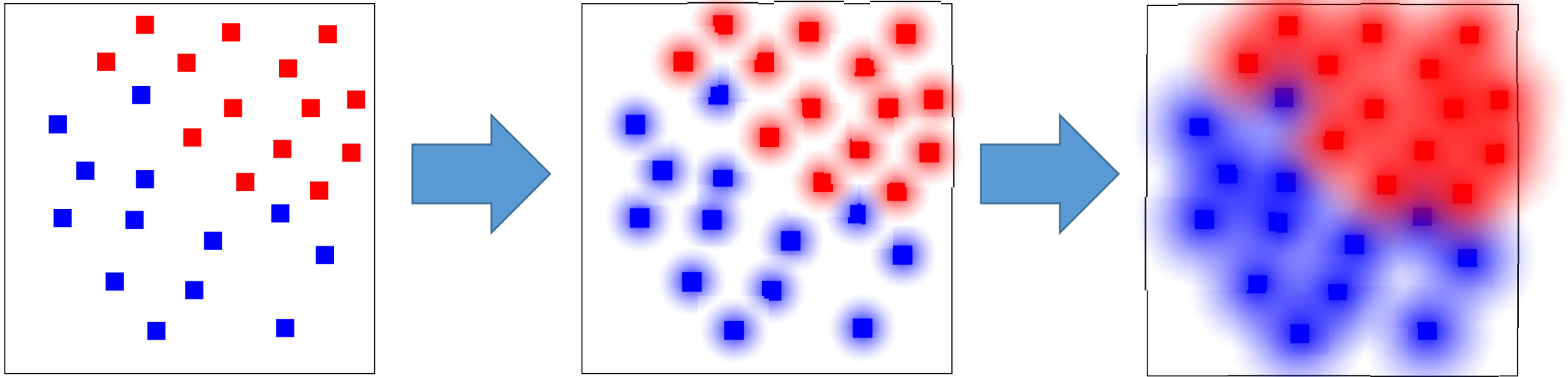
Intuition

Retours sur l'apprentissage « par cœur »

Intuition

Retours sur l'apprentissage « par cœur »

Conserver les exemples et attribuer une 'zone d'influence'



Principes

Régression RBF Naïf :

$$output(x) = \sum_{n=1}^N w_n e^{-\gamma ||x-x_n||^2}$$

Classification RBF Naïf :

$$output(x) = sign(\sum_{n=1}^N w_n e^{-\gamma ||x-x_n||^2})$$

Principes

Régression RBF Naïf :

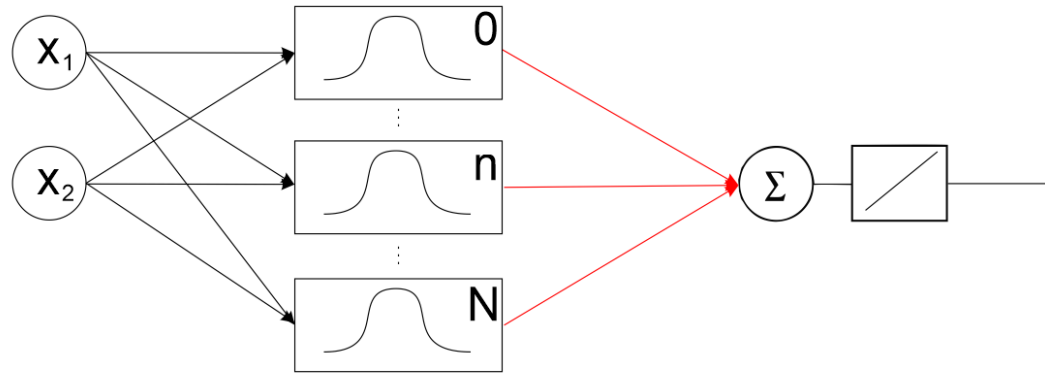
$$output(x) = \sum_{n=1}^N w_n e^{-\gamma ||x-x_n||^2}$$

Classification RBF Naïf :

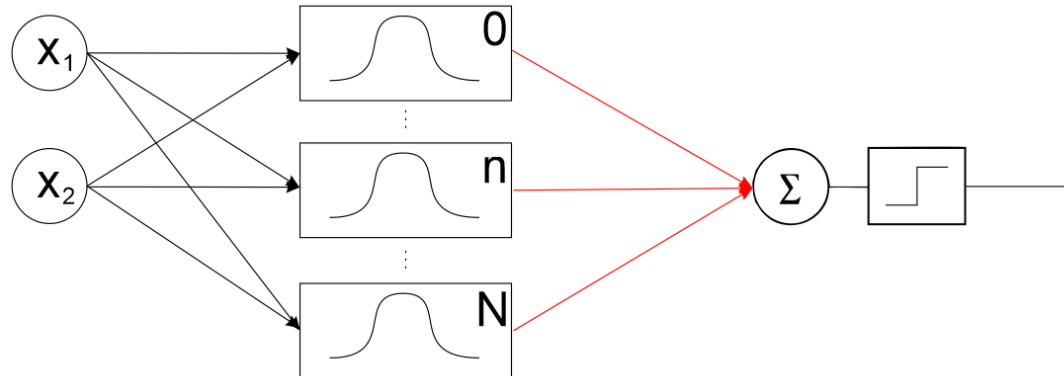
$$output(x) = sign(\sum_{n=1}^N w_n e^{-\gamma ||x-x_n||^2})$$

Principes

Régression RBF Naïf :



Classification RBF Naïf :



Principes :

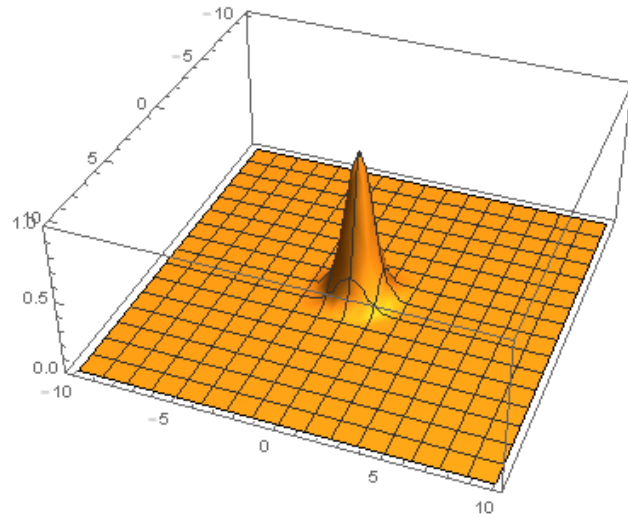
Trouver W pour un RBF naïf :

$$\text{Soit } \phi = \begin{bmatrix} e^{-\gamma \|x_1 - x_1\|^2} & \dots & e^{-\gamma \|x_1 - x_N\|^2} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ e^{-\gamma \|x_N - x_1\|^2} & \dots & e^{-\gamma \|x_N - x_N\|^2} \end{bmatrix} \text{ et } Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_N \end{bmatrix}$$

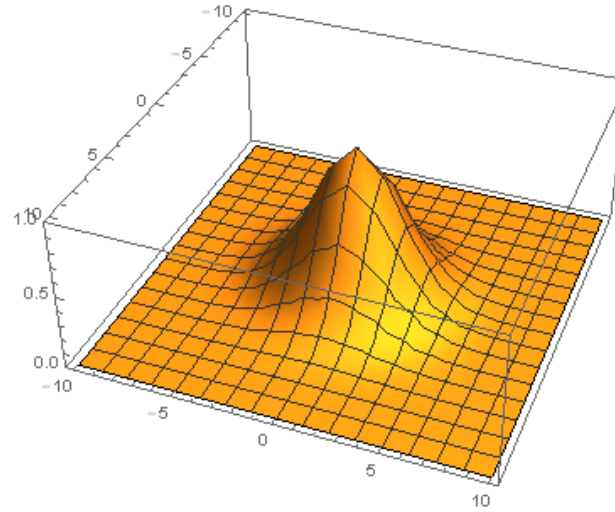
$$\text{Alors } W = \phi^{-1} Y$$

Principes :

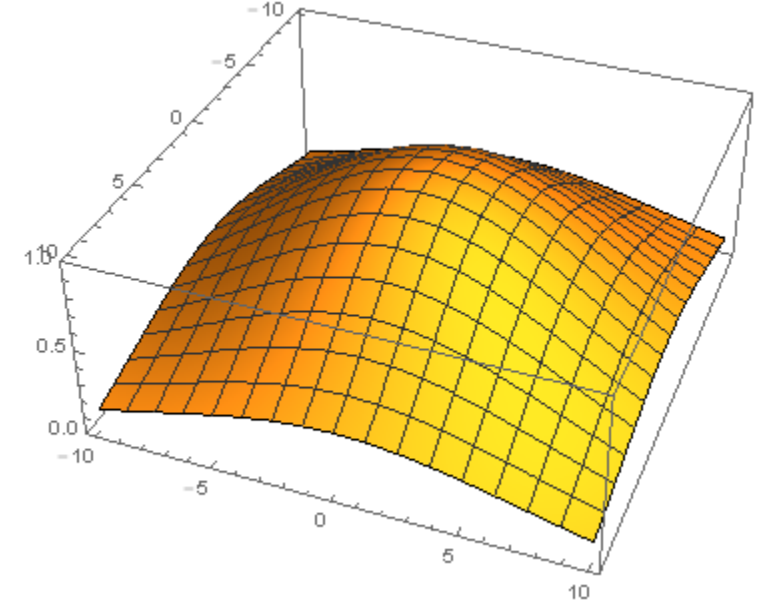
Impact du choix de Gamma :



$$\gamma = 1$$



$$\gamma = 0,1$$



$$\gamma = 0,01$$

Principes

Il y a d'exemples en disposition, mieux c'est ?



Principes

Plus on a d'exemples à disposition, mieux c'est ?

Nombre de w_i = nombre d'exemples !



Principes

Plus on a d'exemples à disposition, mieux c'est ?

Nombre de w_i = nombre d'exemples !

Mauvais signe pour la généralisation.



Intuition

Ne pas prendre tous les exemples !

Intuition

Ne pas prendre tous les exemples !

Elire des 'représentants'

Principes

KNN (k-Nearest Neighbours)

Méthode exacte : NP-Difficile !

Algorithme de LLoyd

Répéter :

1 :

$$\mu_k = \frac{1}{|S_k|} \sum_{x_n \in S_k} x_n$$

2 :

$$S_k = \{x_n \text{ tq } \forall l, \|x_n - \mu_k\| \leq \|x_n - \mu_l\|\}$$

RBF utilisant K centres

Trouver W pour un RBF utilisant K Centres :

$$\text{Soit } \phi = \begin{bmatrix} e^{-\gamma \|x_1 - \mu_1\|^2} & \dots & e^{-\gamma \|x_1 - \mu_K\|^2} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ e^{-\gamma \|x_N - \mu_1\|^2} & \dots & e^{-\gamma \|x_N - \mu_K\|^2} \end{bmatrix} \text{ et } Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_N \end{bmatrix}$$

$$\text{Alors } W = (\phi^T \phi)^{-1} \phi^T Y$$