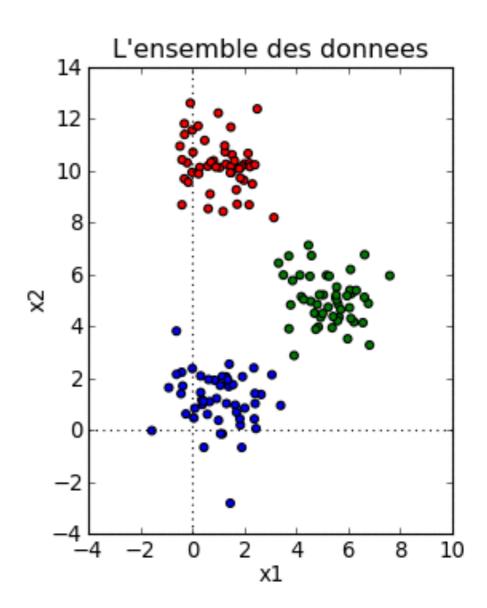
41702 : TME 2

Apprentissage supervisé

## Créer un ensemble de données en Python

- Nombre total des motifs : N
- Plusieurs "nuages" des points (par ex. gaussiens)
- $data_x1 = \begin{bmatrix} x_1^{(1)}, \dots, x_1^{(N)} \end{bmatrix}$  tableau des abscisses de tous les motifs
- $data_x 2 = \begin{bmatrix} x_2^{(1)}, \dots, x_2^{(N)} \end{bmatrix}$  tableau des ordonnées de tous les motifs
- labels = ['r', 'g', ..., 'b']liste des étiquettes (couleurs) de tous les motifs

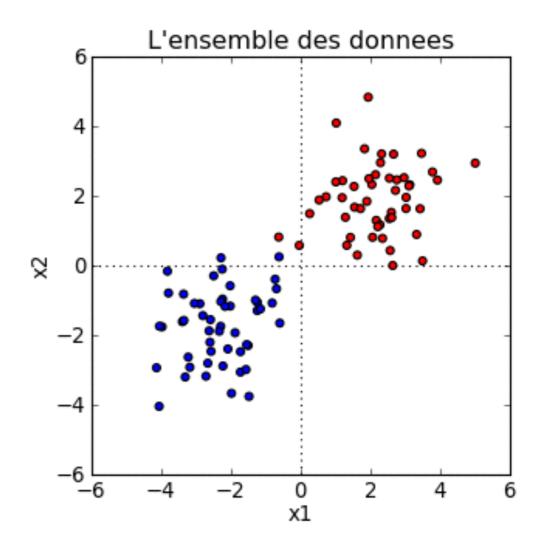


donnees.py

#### Exercice:

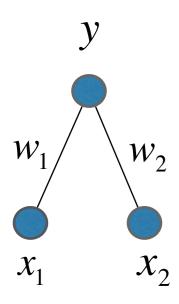
Écrire un script pour crées un ensemble composé de deux nuages gaussiens :

- N=100
- Classe 1 de taille N/2, étiquette 'r' la moyenne m1 = (2, 2) et
  l'écart-type s1 = 1
- Classe 2, taille N/2, étiquette 'b' la moyenne m2 = (-2, -2),
  l'écart-type s2 = 1



# Réseau à une couche : classification sans apprentissage

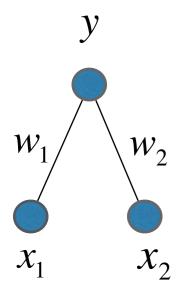
ex\_classif.py



- Ajouter la génération de données (lignes 7-13)
- Ajouter l'initialisation aléatoire du vecteur des poids (ligne 19). Par exemple  $\vec{w} = (1,-1)$

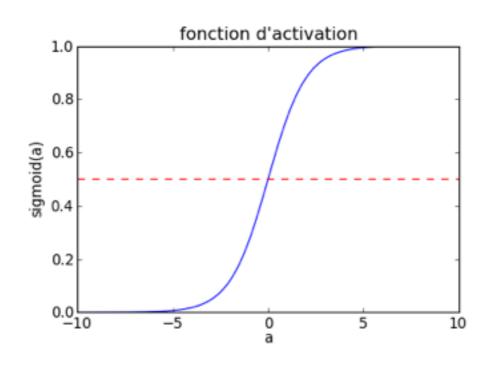
## Réseau à une couche : classification sans apprentissage

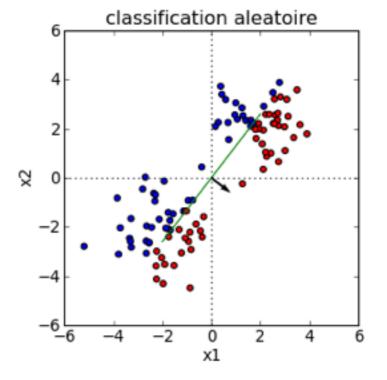
ex\_classif.py



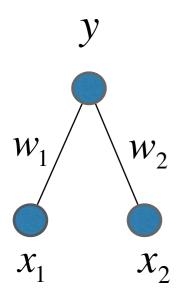
$$y = g(a) = g(\vec{w} \cdot \vec{x})$$

$$g(a) = \frac{1}{1 + e^{-a}}$$





Le vecteur des poids  $\hat{W}$  est perpendiculaire à la ligne de séparation



$$y = g(a) = g(\vec{w} \cdot \vec{x})$$

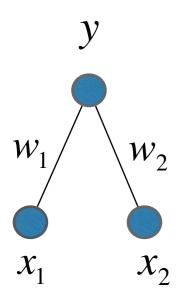
$$g(a) = \frac{1}{1 + e^{-a}}$$

Règle d'apprentissage (delta rule)

$$\Delta w_i = -\eta \delta x_i^{(p)} \implies \Delta \vec{w} = -\eta \delta \vec{x}^{(p)}$$

$$\delta = g'(a)(y^{(p)} - t^{(p)})$$

$$g'(a) = g(a)(1 - g(a))$$



$$y = g(a) = g(\vec{w} \cdot \vec{x})$$

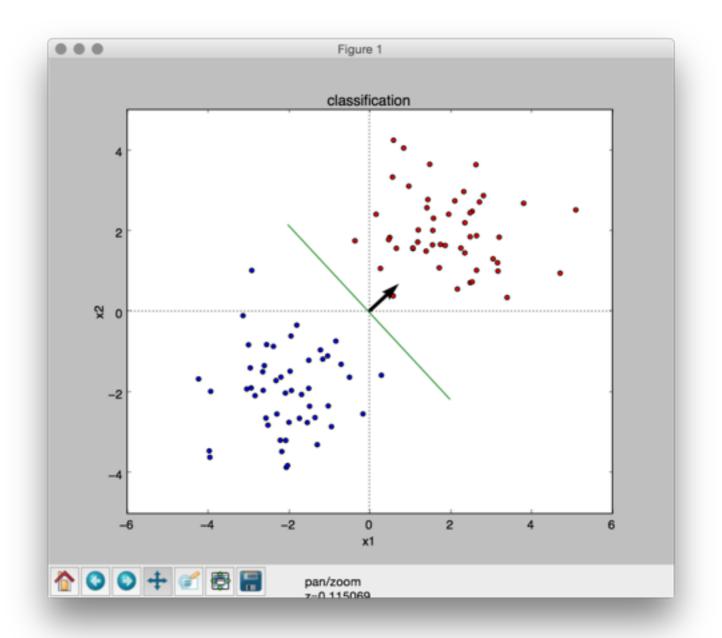
$$g(a) = \frac{1}{1 + e^{-a}}$$

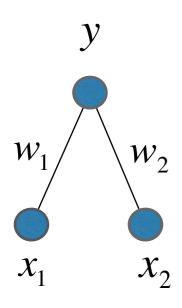
$$\Delta \vec{w} = -\eta \delta \vec{x}^{(p)}$$

$$\delta = g'(a)(y^{(p)} - t^{(p)})$$

$$g'(a) = g(a)(1 - g(a))$$

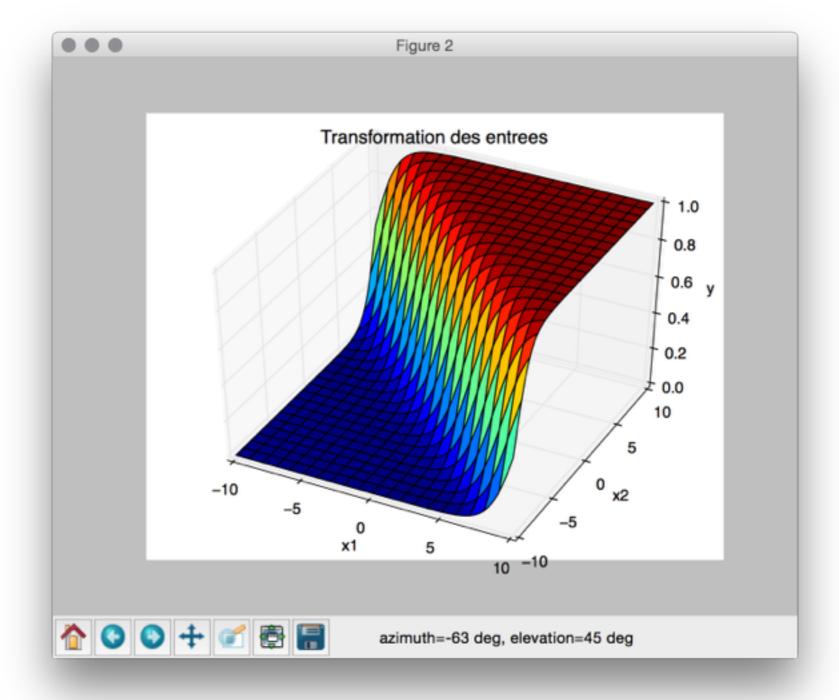
apprentis.py

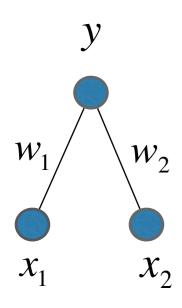




$$y = \frac{1}{1 + e^{-w_1 x_1 - w_2 x_2}}$$

apprentis.py

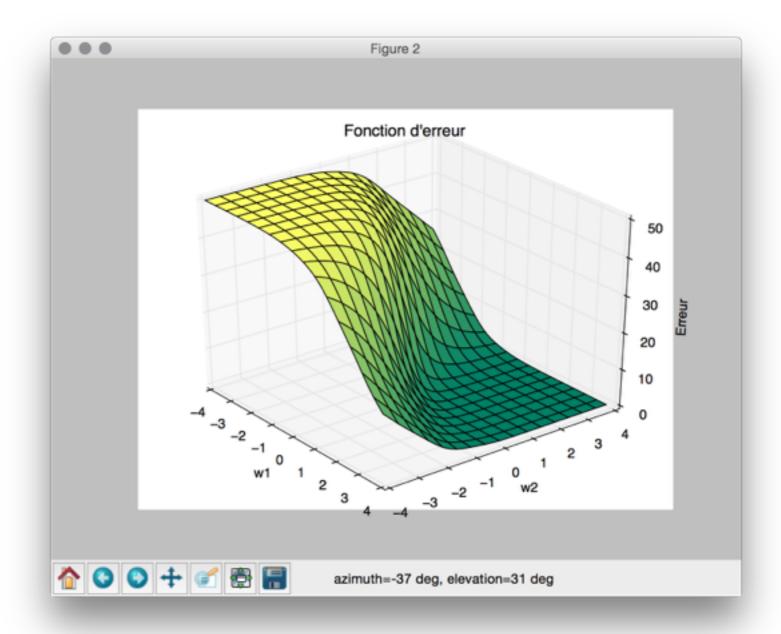


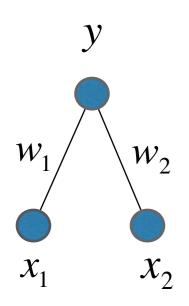


$$E(w_1, w_2) = \sum_{p=1}^{N} \frac{1}{2} (y^{(p)} - t^{(p)})^2$$

$$y^{(p)} = g(\vec{w} \cdot \vec{x})$$

apprentis.py

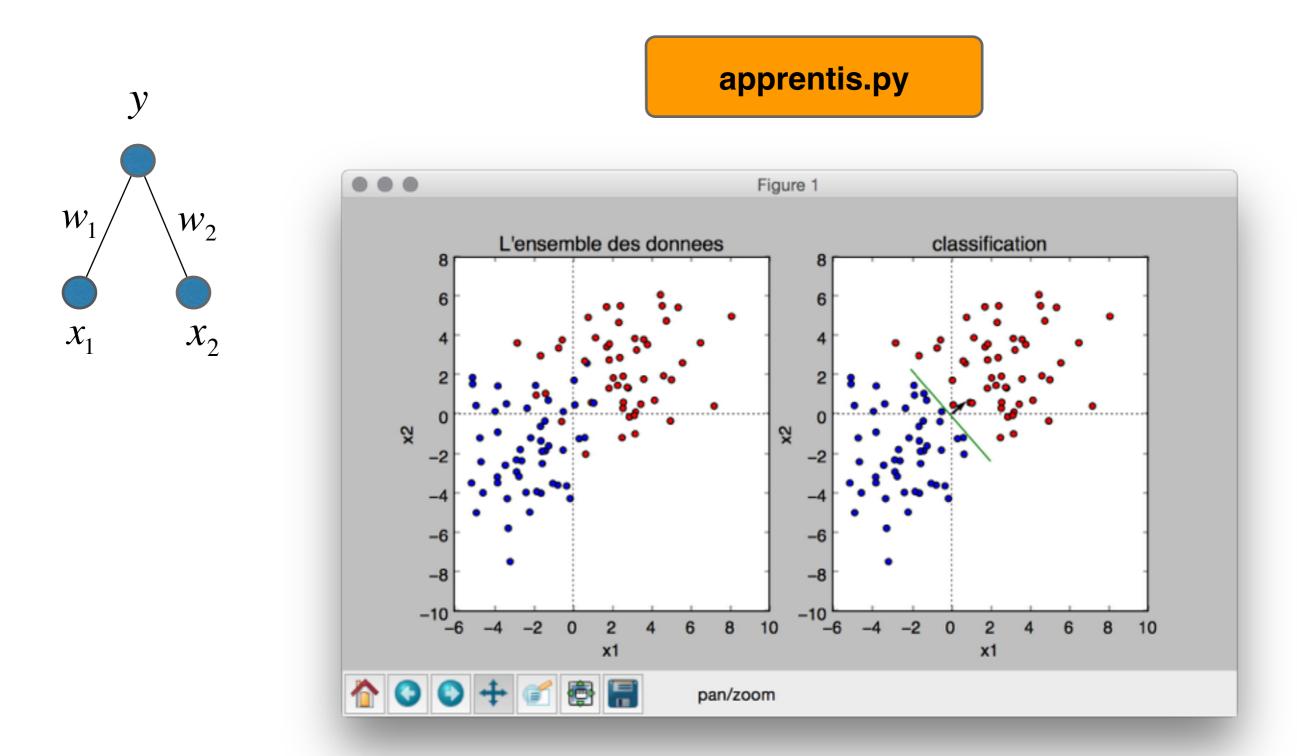




apprentis.py

**Question**: Que se passe-t-il si les classes ne sont pas linéairement séparables?

(par ex. si les écart-types des nuages sont trop larges)

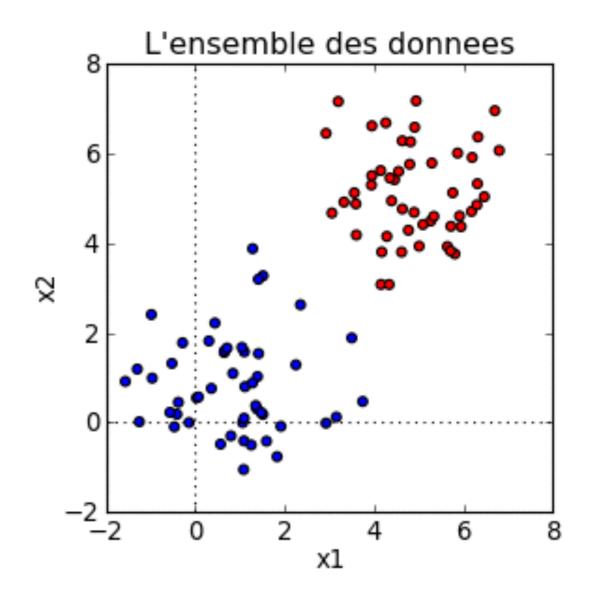


#### **Exercice**

 Modifier les données pour avoir

$$m1 = (5, 5)$$
 pour classe 1  $m2 = (1, 1)$  pour classe 2

- Est-ce que l'algorithme marche pour ces données ? Pourquoi ?
- Modifier l'algorithme "apprentis.py" pour trouver l'hyperplan séparateur

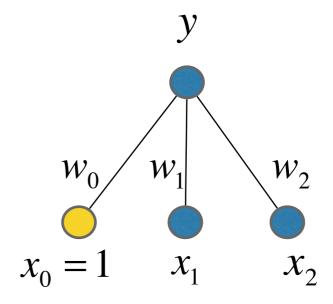


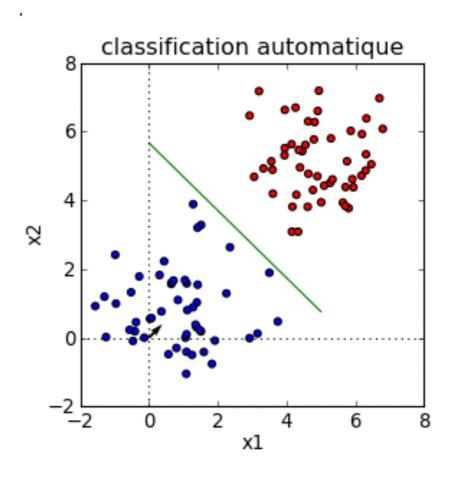
#### **Exercice**

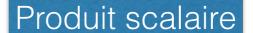
 Modifier les données pour avoir

$$m1 = (5, 5)$$
 pour classe 1  $m2 = (1, 1)$  pour classe 2

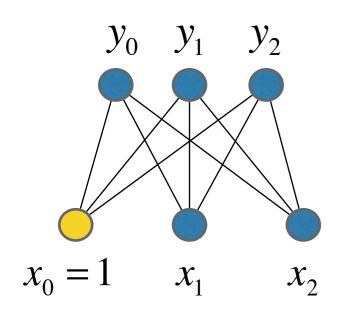
- Est-ce que l'algorithme marche pour ces données ? Pourquoi ?
- Modifier l'algorithme "apprentis.py" pour trouver l'hyperplan séparateur







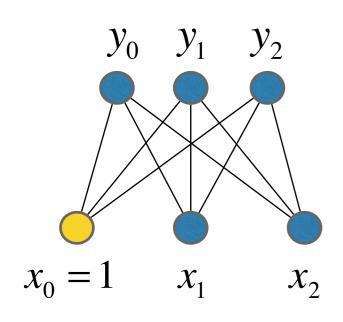
## Produit dyadique (outer product)



$$y_k = g(a_k) = g\left(\sum_{i=1}^D w_{ki} x_i\right) \implies \vec{y} = g(W \cdot \vec{x})$$

$$\Delta w_{ki} = -\eta \delta_k x_i \quad \Rightarrow \quad \Delta W = -\eta \begin{pmatrix} \delta_0 \\ \delta_1 \\ \delta_2 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} x_0 & x_1 & x_2 \end{pmatrix} = -\eta \vec{\delta} \otimes \vec{x}$$

$$\delta_k = g'(a_k)(y_k^{(p)} - t_k^{(p)}) \quad \Rightarrow \quad \vec{\delta} = \vec{g}(\vec{a}) \times (\vec{y}^{(p)} - \vec{t}^{(p)})$$

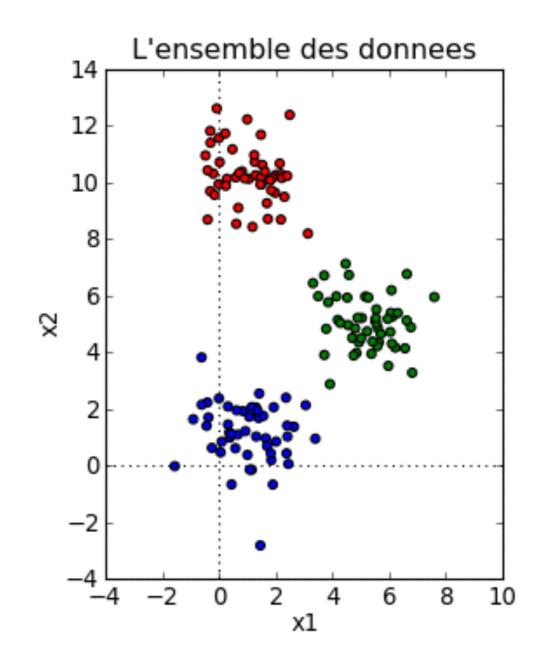


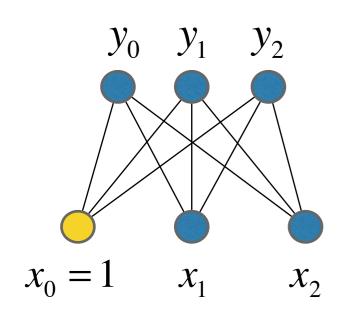
$$\vec{y} = g(W \cdot \vec{x})$$

$$\Delta W = -\eta \vec{\delta} \otimes \vec{x}^{(p)}$$

$$\vec{\delta} = \vec{g}(\vec{a}) \times (\vec{y}^{(p)} - \vec{t}^{(p)})$$

trois\_classes.py





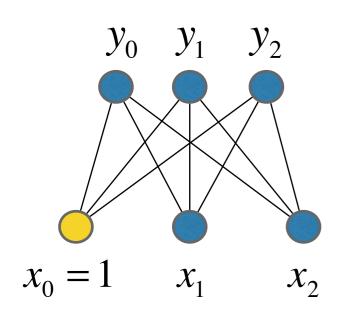
$$\vec{y} = g(W \cdot \vec{x})$$

$$\Delta W = -\eta \vec{\delta} \otimes \vec{x}^{(p)}$$

$$\vec{\delta} = \vec{g}(\vec{a}) \times (\vec{y}^{(p)} - \vec{t}^{(p)})$$

trois\_classes.py

**Question**: Donner un exemple d'un ensemble de données qui ne peut pas être classifié correctement par ce réseau.



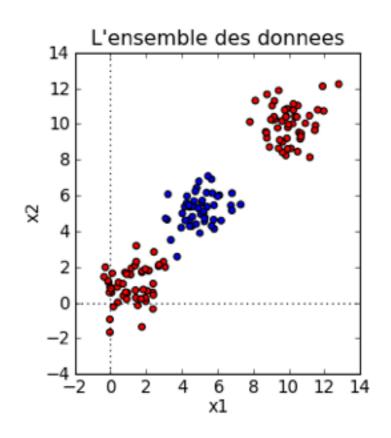
$$\vec{y} = g(W \cdot \vec{x})$$

$$\Delta W = -\eta \vec{\delta} \otimes \vec{x}^{(p)}$$

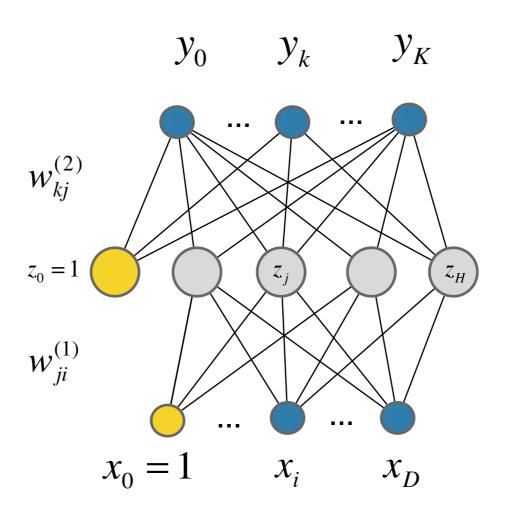
$$\vec{\delta} = \vec{g}(\vec{a}) \times (\vec{y}^{(p)} - \vec{t}^{(p)})$$

trois\_classes.py

**Question**: Donner un exemple d'un ensemble de données qui ne peut pas être classifié correctement par ce réseau.

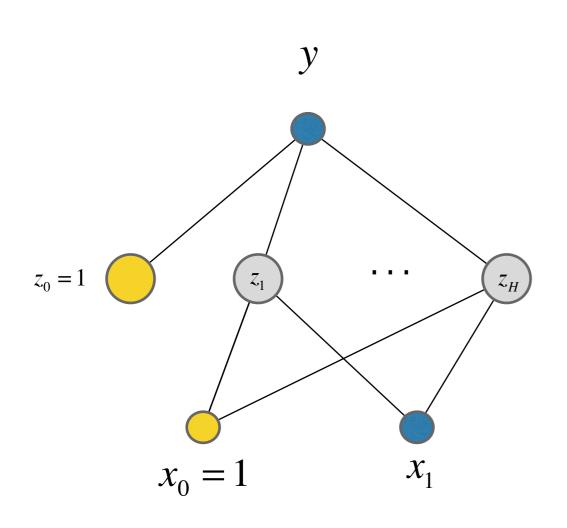


#### Réseau multicouche

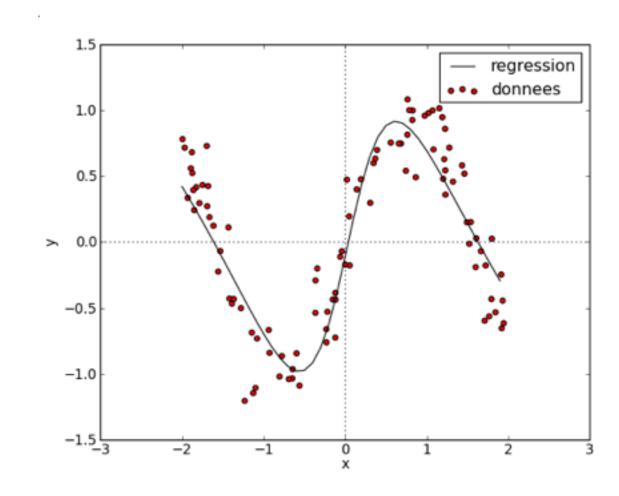


$$y_k = \sum_{j=0}^{H} w_{kj}^{(2)} z_j = w_{k0} + \sum_{j=1}^{H} w_{kj}^{(2)} g(a_j) = w_{k0} + \sum_{j=1}^{H} w_{kj}^{(2)} g\left(\sum_{i=0}^{D} w_{ji}^{(1)} x_i\right)$$

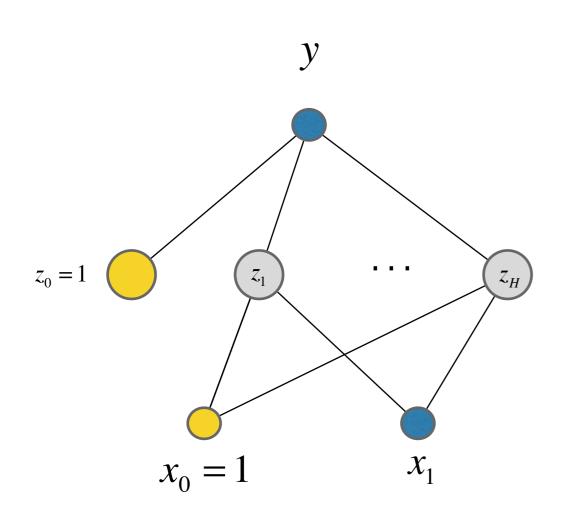
## Réseau multicouche : régression



ml\_regres.py



#### Réseau multicouche : régression



ml\_regres.py

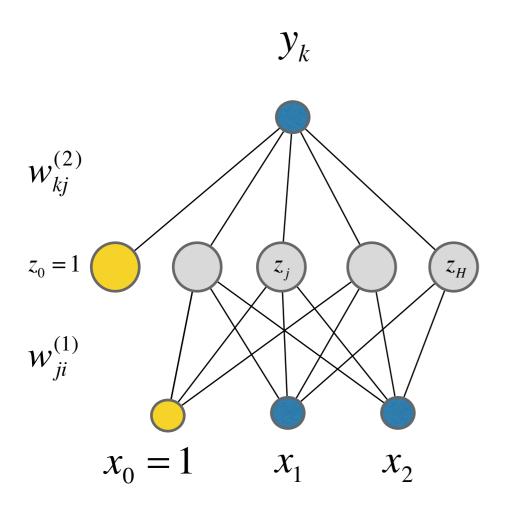
#### Questions:

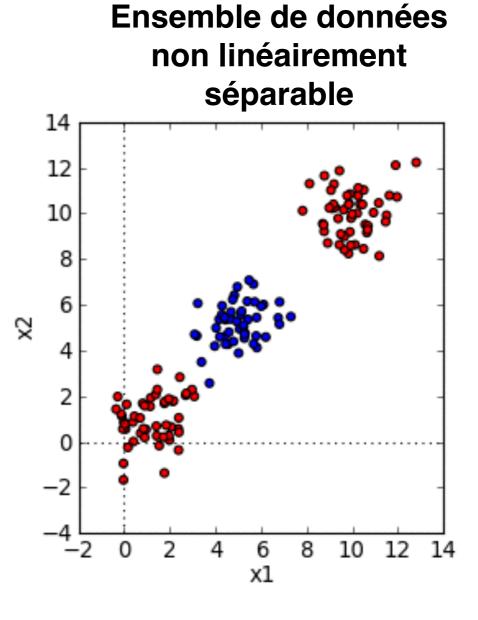
 Quel paramètre du réseau détermine la flexibilité de la courbe de régression ?

 Que se passe-t-il si ce paramètre soit égal à 1?

#### Réseau multicouche : classification

ml\_classif.py





#### Réseau multicouche : classification

ml\_classif.py

