

# Plasticité des réseaux de neurones: Un modèle de Réseaux Booléens avec règle de Hebb

Jean-Paul Comet,      Adrien Richard,      Alexandre Muzy

Lab. I3S, Université de Nice-Sophia-Antipolis, France

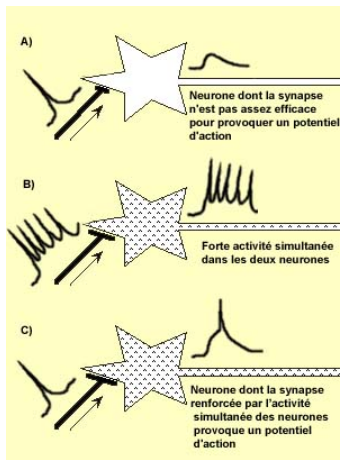
5 novembre 2014



# Introduction

- ▶ Règle ou théorie de Hebb (Donald Hebb, 1949).
  - "Cells that fire together, wire together."
  - "Des neurones qui stimulent en même temps, sont des neurones qui se lient ensemble"
- ▶ Mécanisme basique de plasticité synaptique : l'efficacité synaptique augmente lors d'une stimulation présynaptique répétée et persistante de la cellule postsynaptique.
- ▶ lorsque deux neurones sont excités conjointement, il se crée ou renforce un lien les unissant
- ▶ prix Nobel (2000) : Eric Kandel  
preuve de l'implication des mécanismes d'apprentissages de Hebb dans les synapses du gastropode marin *Aplysia californica*.

## Long Term Potentiation : ...



1. Une excitation isolée du neurone post-synaptique ne suffit pas à déclencher la réponse
2. Une succession d'excitation permet de provoquer plusieurs fois le potentiel d'action
3. Après renforcement des liens, une excitation isolée suffit à déclencher la réponse

## Un modèle de Hebb dans les réseaux booléens : Shih-Tsai

- ▶  $i, j \in [1 \dots n]$
- ▶  $x \in \mathbb{B}^n$
- ▶  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$
- ▶  $s_i^A = \sum_{j \text{ s.t. } x_j=1} a_{ij}$       and       $f_i^A(x) = \begin{cases} 1 & \text{if } s_i^A \geq b_j \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$
- ▶ Les matrices évoluent au cours du temps :  $(A^t)_{t \in \mathbb{N}}$
- ▶ Une **stratégie** : un choix de neurones à mettre à jours au temps  $t$   
 $l : \mathbb{N} \rightarrow \mathcal{P}([1 \dots n])$ 
  - ▶ **équitable** :  $\forall i \in [1 \dots n]$ , infinité de  $k$  tq  $i \in l(k)$
  - ▶ **asynchrone** :  $\forall n \in \mathbb{N}, |l(n)| = 1$

## Les règles de Hebb (1)

- ▶ Système dynamique dans  $(\mathbb{B}^n, \mathbb{R}^{n \times n})$
- ▶ Une trace :  $(x^0, A^0) \rightarrow (x^1, A^1) \rightarrow (x^2, A^2) \rightarrow \dots$

$$\text{avec } x_i^{t+1} = \begin{cases} f_i^{A^t}(x^t) & \text{si } i \in I(t) \\ x_i^t & \text{sinon} \end{cases}$$

- ▶  $\delta^t = x^{t+1} - x^t$
- ▶  $\Delta^t = A^{t+1} - A^t$

### 3 propriétés de la règle de Hebb vue par Shih-Tsai

I. Une trajectoire satisfait la règle de Hebb (I) sur un interval  $T$  si  $\forall t \in T$

$$\begin{cases} \Delta_{ij}^t \geq 0 & \text{si } x_i^{t+1} = x_j^{t+1} = 1 \\ \Delta_{ij}^t \leq 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

II. Une trajectoire satisfait la règle de Hebb (II) sur un interval  $T$  si  $\forall t \in T$

$$|\Delta_{ij}^t| \geq |\Delta_{ji}^t| \text{ si } \exists t' \leq t \text{ tq } (x_i^{t'} \neq x_j^{t'}) \wedge (x_j^{t'} = x_j^{t''} = 1) \quad \forall t' < t'' \leq t + 1$$

si le dernier changement de  $i$  est antérieur à celui de  $j$

III. Une trajectoire satisfait la règle de Hebb (III) sur un interval  $T$  si

$$\forall V \in \mathcal{P}([1 \dots n]), \sum_{i \in V} \min_{t \in T} a_{ii}^t \geq \sum_{i, j \in V} \max_{t \in T} |a_{ij}^t - a_{ji}^t|$$

l'auto-contribution est au moins aussi forte que l'asymétrie des contributions

## Sur une trajectoire satisfaisant (I) qui boucle...

► soit  $(x^0, A^0) \rightarrow (x^1, A^1) \rightarrow (x^2, A^2) \rightarrow \dots$   
une trajectoire satisfaisant (I)

► supposons qu'il existe  $t_* < t < t^*$  tq  $x^{t_*} = x^{t^*} \neq x^t$

► Alors

$$\sum_{t_* \leq t < t^*} \langle A^t x^t, \delta^t \rangle > 0$$

Somme des soma  $\nearrow$   $>$  somme des soma  $\searrow$

Preuve presque immédiate (les seuils ne changent pas)

## Si on reste 2 pas de temps sur un même état...

1. soit  $(x^0, A^0) \rightarrow (x^1, A^1) \rightarrow (x^2, A^2) \rightarrow \dots$   
une trajectoire satisfaisant (I)
2. supposons qu'il existe  $t$  tq  $f_i^{A^t}(x) = x_i^t$  pour tout  $i$
3. Alors

$$x^{t+k} = x^t \text{ pour tout } k \in \mathbb{N}$$

dès que la trajectoire bégaye, elle devient stationnaire

Preuve presque immédiate

(la modification de la matrice ne change pas la comparaison au seuil)



## (asynchrone)+(I)+(II)+(III) ne permettent pas de boucler

- ▶ Soit  $(x^0, A^0) \rightarrow (x^1, A^1) \rightarrow (x^2, A^2) \rightarrow \dots$   
une trajectoire issue d'une stratégie **asynchrone** satisfaisant (I)
- ▶ Supposons qu'il existe  $t_* < t < t^*$  tq  $x^{t_*} = x^{t^*} \neq x^t$
- ▶ Alors la trajectoire ne peut satisfaire (I)+(II)+(III) sur  $[t_*, t^*]$

Pour qu'une trajectoire satisfaisant (I) revienne à un état déjà vu,  
il faut  $\neg$ (II) ou  $\neg$ (III)

Preuve technique...

## $((I) \text{ sur } \mathbb{N}) + ((II)+(III) \text{ sur } [0, t]) \Rightarrow \text{Stabilisation...}$

- ▶ soit  $(x^0, A^0) \rightarrow (x^1, A^1) \rightarrow (x^2, A^2) \rightarrow \dots$  une trajectoire issue d'une stratégie **asynchrone et équitable** satisfaisant (I)
- ▶ Alors  $\exists t$  tq  
 la trajectoire satisfait (II) et (III) sur  $[0, t]$ , et

$$x^{t+k} = x^t \quad \text{pour tout } k \in \mathbb{N}$$

### Idée de Preuve :

- ▶ soit  $(t_i)$  une suite de temps tq tout neurone a été mis à jours entre  $t_i$  et  $t_{i+1}$
- ▶  $x_{t_i}$  boucle (espace fini) :  $x_{t_k} = x_{t_i}$
- ▶ d'après le th. 3,  $x_t = x_{t_k}$  pour tout  $k \in [t_k, t_i]$
- ▶ la modification de la matrice ne change pas la comparaison au seuil

## Quelques questions

1. Déterminer des classes de réseaux qui convergent avec Hebb mais pas sans Hebb.
2. Etude de la vitesse de convergence avec/sans la règle de Hebb
3. Peut-on jouer sur les paramètres de mise à jours des poids pour accélérer la convergence ?

Les deux idées générales :

- ▶ La règle de Hebb aide à la stabilisation (1)
- ▶ La règle de Hebb accélère la stabilisation (2,3)

L'introduction de la règle de Hebb ne peut pas produire de cycles limites, et au contraire elle les casse.

## Quelques questions d'atteignabilité

Notation :

$$\mathcal{A}_M(X_0, M_0) = \{M \text{ atteignable à partir de } (X_0, M_0)\}$$

$$\mathcal{A}_X(X_0, M_0) = \{X \text{ atteignable à partir de } (X_0, M_0)\}$$

$$\mathcal{F}_X(X_0, M_0) = \{X \text{ point fixe, atteignable à partir de } (X_0, M_0)\}$$

1. Pour  $M_0$  fixé, existe-t-il  $X_0$  tq  $\mathcal{A}_X(X_0, M_0) = \mathbb{B}^n$  ?
2. Pour  $M_0$  fixé, existe-t-il  $X_0$  tq  $\mathcal{F}_X(X_0, M_0) = \mathbb{B}^n$  ?
3. Pour  $X_0$  fixé, existe-t-il  $M_0$  tq  $\mathcal{A}_X(X_0, M_0) = \mathbb{B}^n$  ?
4. Pour  $X_0$  fixé, existe-t-il  $M_0$  tq  $\mathcal{F}_X(X_0, M_0) = \mathbb{B}^n$  ?

## Liens

- ▶ E. Goles, J. Olivos, Periodic behaviour of generalized threshold functions, *Discr. Math.* 30 :187-189, 1980.  
(convergence synchrone vers des points fixes ou cycles de longueurs 2)
- ▶ F. Robert, Les systèmes dynamiques discrets, vol. 19 of *Mathematiques et Applications*. Springer, 1995  
(matrice symétrique + diagonal non négative)
- ▶ M.-H. Shih, F.-S. Tsai, Growth dynamics of cell assemblies, *SIAM J. Appl. Math.*, 69(4) :1110-1161, 2009.