# Exploration de la notion de métaapprentissage

Dans quelle mesure un système apprenant peut « prendre conscience » de ses performances et altérer son comportement ?

Cortex / Maia

Yann Boniface Alain Dutech Nicolas Rougier

Matthieu Zimmer

#### **Abstract**

À quoi sert le méta-apprentissage et les métareprésentations ?

- Évaluer les connaissances
- Améliorer l'apprentissage
- Un pas possible vers un début de conscience

« Higher-Order Thought theory », David Rosenthal

# Inspiration : Conscience et métareprésentations

Consciousness and metarepresentation : A computational sketch

[ Alex Cleeremans, Bert Timmermans, Antoine Pasquali ]

Know thyself: Metacognitive networks and mesures of consciousness

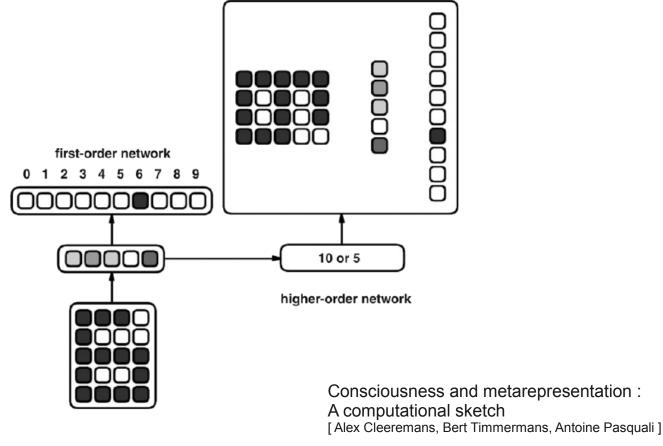
[Antoine Pasquali, Bert Timmermans, Alex Cleeremans]

# Simulation 1 : Perceptron multicouche

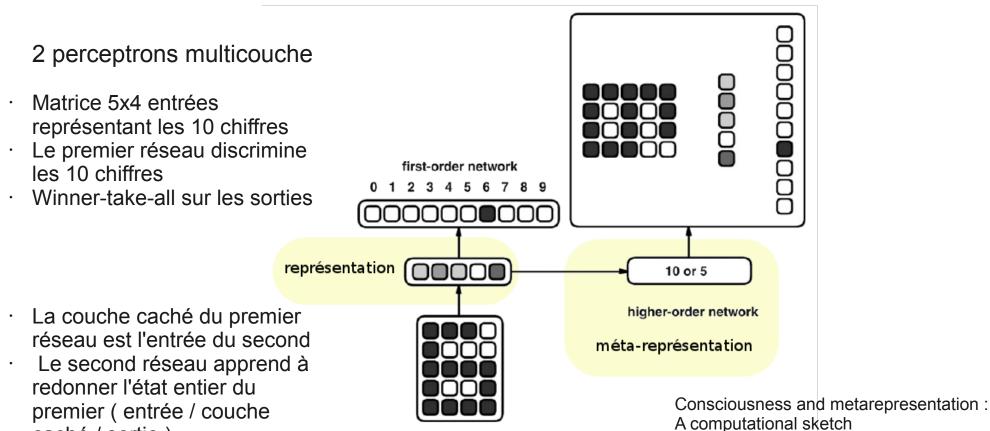
#### 2 perceptrons multicouche

- Matrice 5x4 entrées représentant les 10 chiffres
- Le premier réseau discrimine les 10 chiffres
- Winner-take-all sur les sorties

- La couche caché du premier réseau est l'entrée du second
- Le second réseau apprend à redonner l'état entier du premier (entrée / couche caché / sortie )



# Simulation 1 : Perceptron multicouche



[ Alex Cleeremans, Bert Timmermans, Antoine Pasquali ]

caché / sortie )

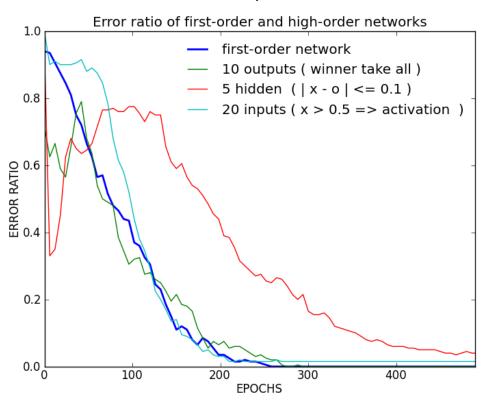
### Résultats sur la base d'entrée de l'article

#### De l'article

#### Error proportion (RMS) of first-order and high-order networks first-order network high-order network (10 hidden units) high-order network (5 hidden units) 0.8 ERROR RMS 9.0 0.2 0.0 L 200 800 400 600 1000 **EPOCHS** $rms\ proportion_e = \frac{\sqrt{\frac{n}{i=1}}}{max(rms_e),\ \forall e \in epochs}$

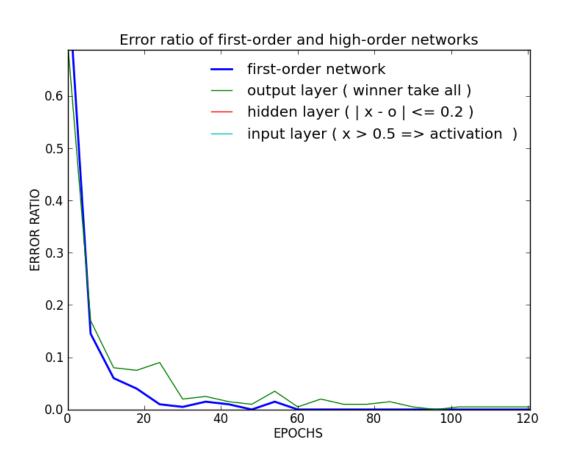
 $with \begin{cases} n: number \ of \ neurons \ on \ the \ output \ layer \\ o_{i,e}: value \ obtained \ for \ the \ i^{th} \ neuron \ at \ the \ e^{th} \ epoch \\ d_i: value \ desired \ for \ the \ i^{th} \ neuron \end{cases}$ 

#### Notre touche personnelle



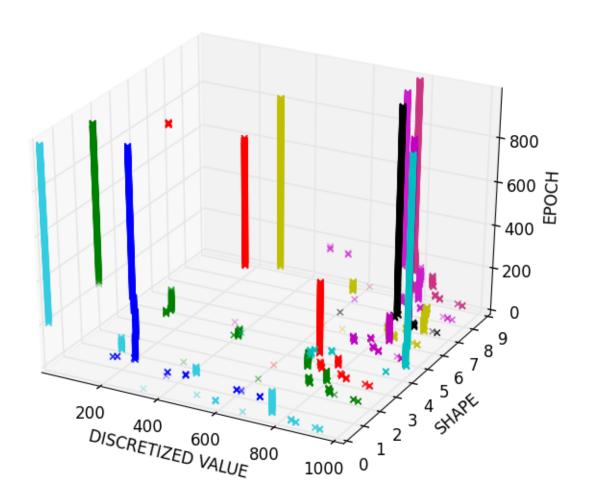
- Pourcentage d'erreur de classification
- Considère uniquement le réseau à 10 unités cachées
- Séparation des 3 couches à apprendre
- Entrées ont plus de poids

# Approfondissement sur des chiffres manuscrits



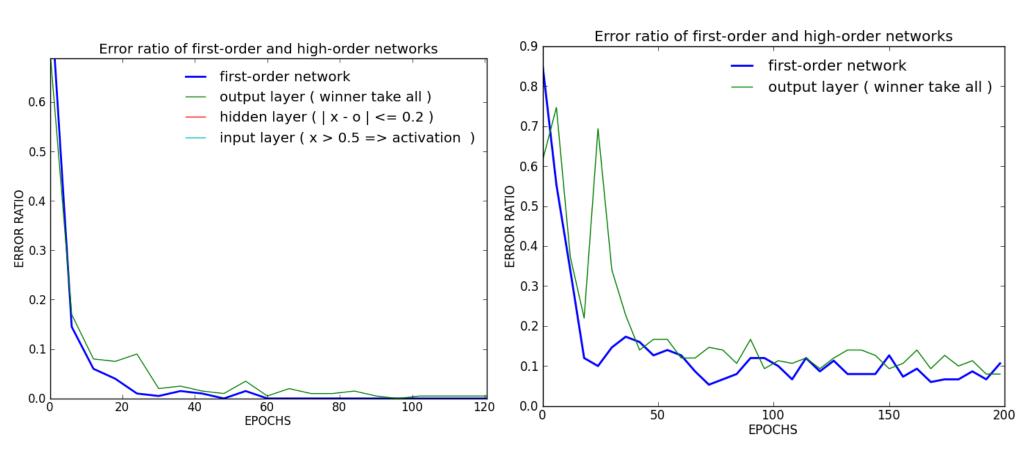
256 entrées 64 neurones cachés (1er) 128 neurones cachés (2nd) 1600 formes 50 formes/epoch

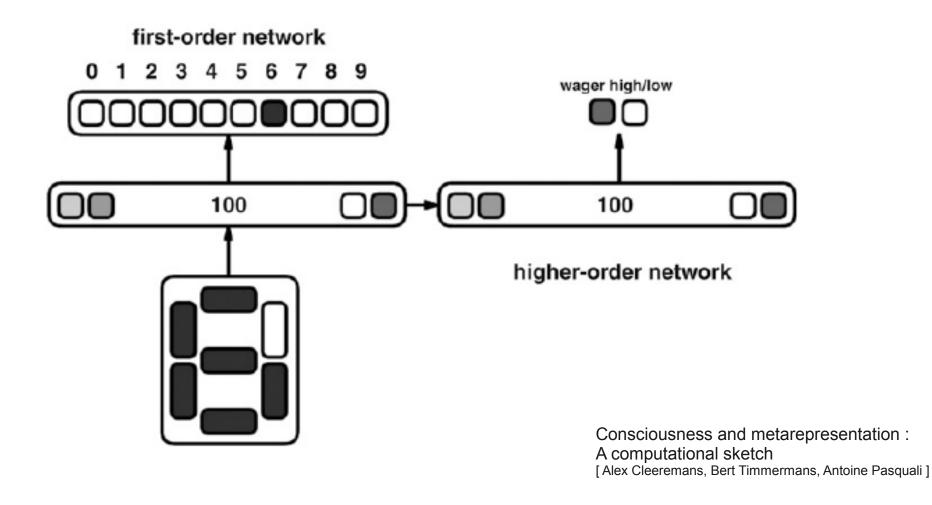
# Pourquoi ça marche?



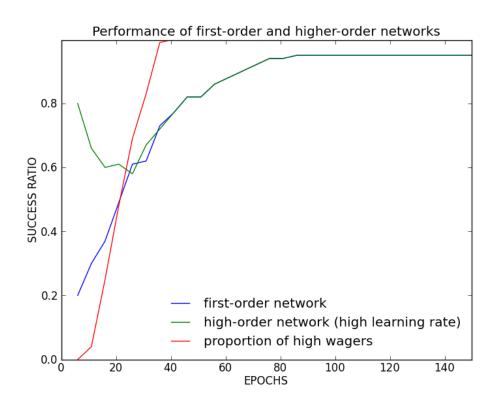
Positions des axes variables d'une simulation à une autre mais la stabilité reste

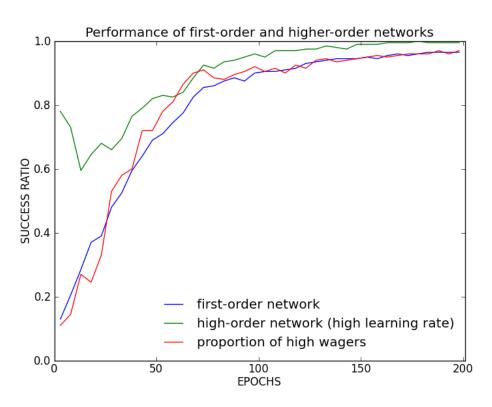
# Changement de tâche



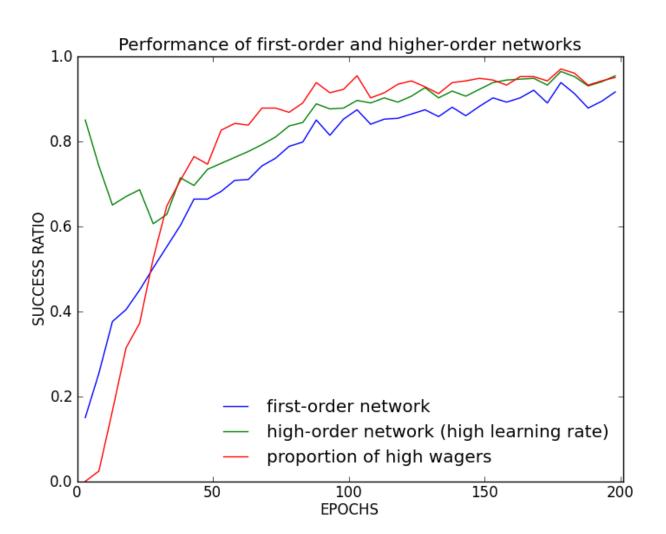


### Résultats sur la base d'entrée de l'article

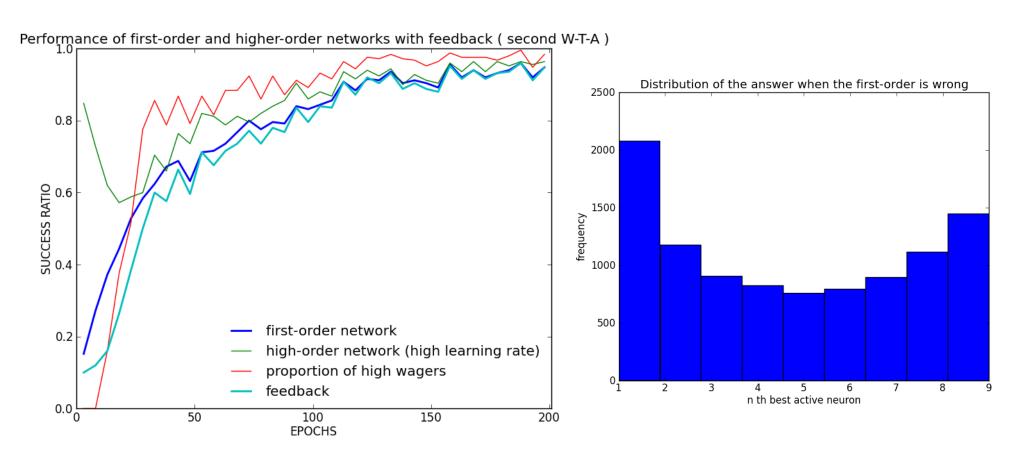




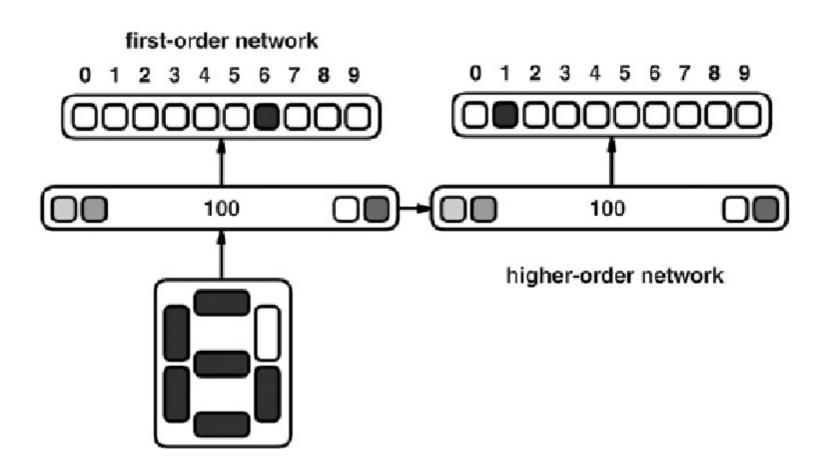
# Approfondissement sur des chiffres manuscrits



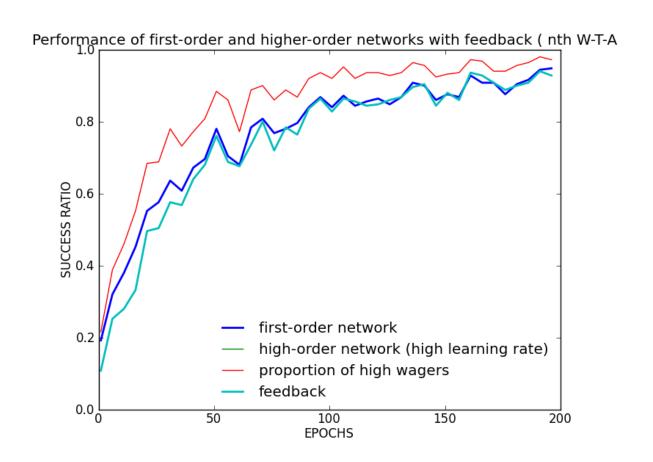
# Feedback: second neurone le plus actif



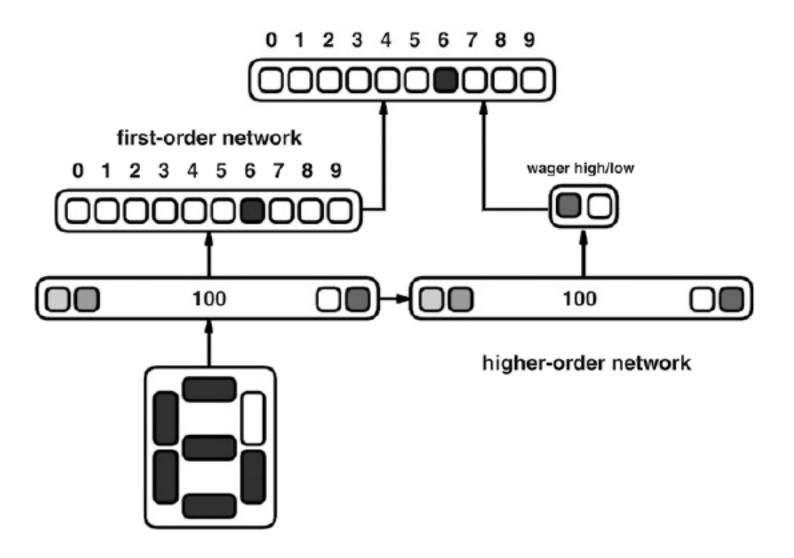
# Feedback : n-ième neurone le plus actif



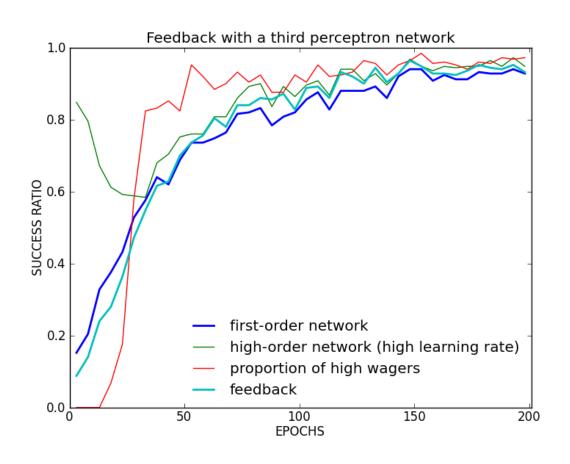
# Feedback : n-ième neurone le plus actif



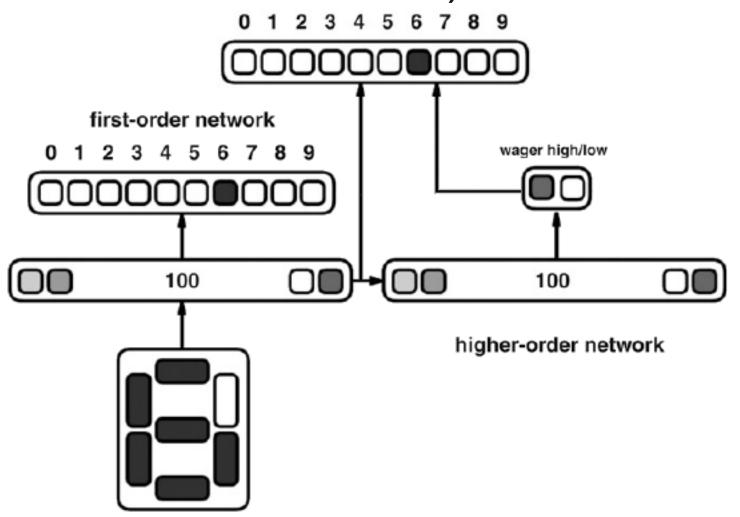
#### Feedback: 3eme réseau



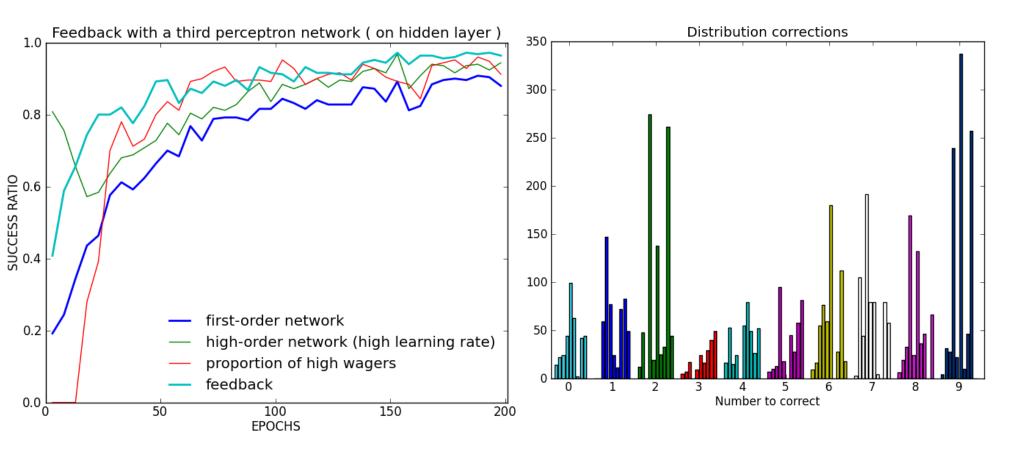
## Feedback: 3eme réseau



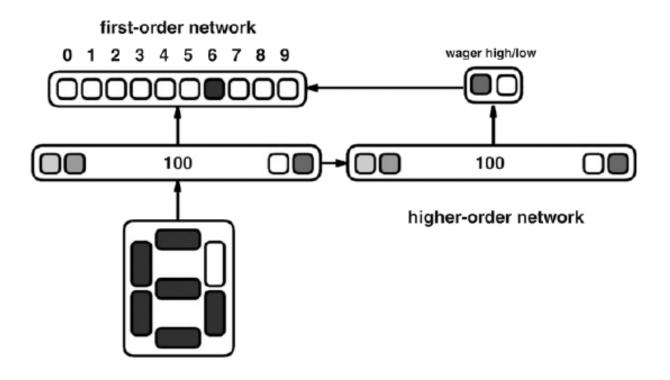
# Feedback : 3eme réseau ( sur couche cachée )



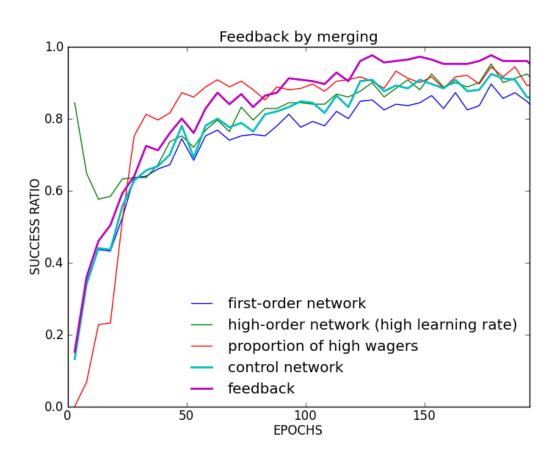
# Feedback : 3eme réseau ( sur couche cachée )



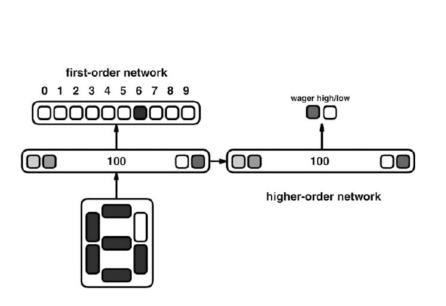
#### Feedback: fusion

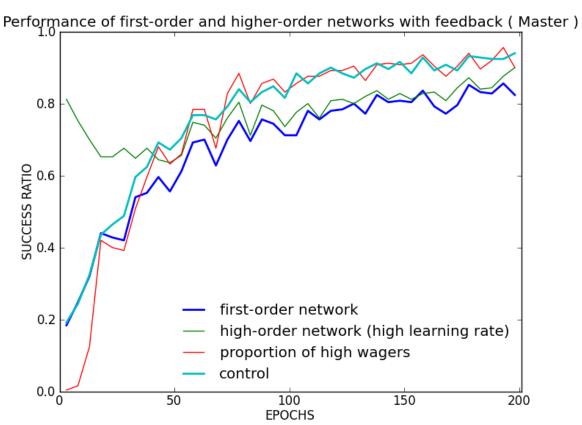


### Feedback: fusion



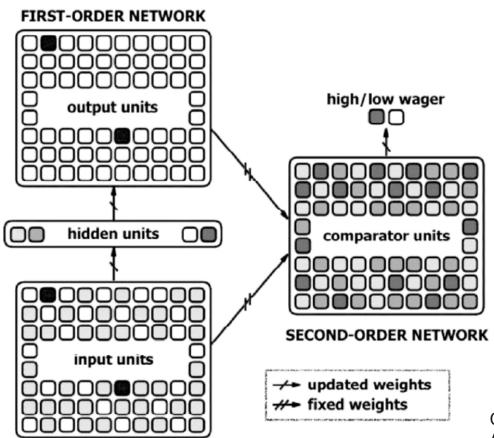
# **Auto-supervisation**





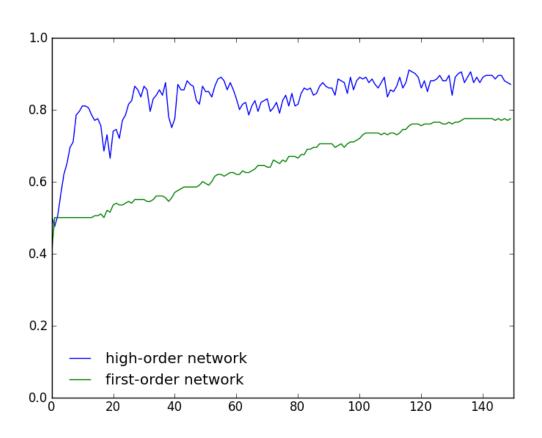
#### Vers où va t-on?

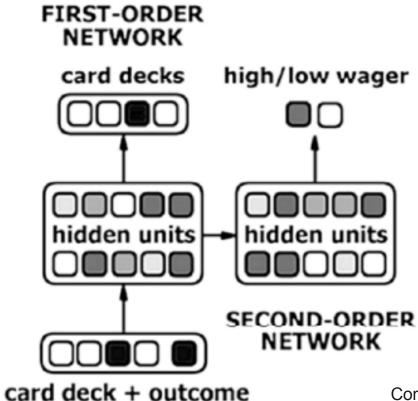
- Utiliser aussi les poids ?
- Utiliser plusieurs couches cachés ?
- Essayer d'autres modèles ?



Consciousness and metarepresentation : A computational sketch

[ Alex Cleeremans, Bert Timmermans, Antoine Pasquali ]





Consciousness and metarepresentation:
A computational sketch
[Alex Cleeremans, Bert Timmermans, Antoine Pasquali]

