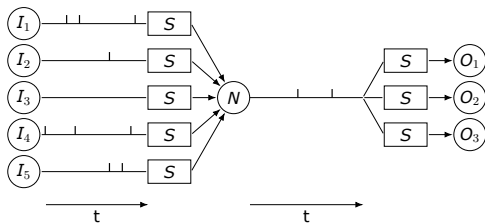


Simulateur N2S3 pour réseaux de neurones à spikes

Pierre Falez



Réseaux de neurones à impulsions



- Implémentations matérielles énergiquement efficaces (facteur x300000).
- Actuellement immatures pour résoudre des tâches complexes.
- Sujet interdisciplinaire (informatique, électronique, physique, biologie, neurosciences,...)



Axe "traitements bioinspirés de l'information"

- Projet interdisciplinaire:
 - FOX: application vision
 - Émeraude: système embarqué
 - SPINE: électronique
- Besoin d'une plateforme de modélisation commune

Propriétés souhaitées

Flexible

Les SNNs sont encore immatures, et nécessitent beaucoup de prototypages.

Passage à l'échelle

La simulation à grande échelle est nécessaire pour les applications avancées.

Facile

L'outil doit pouvoir être utilisé par des électroniciens.

Compatible

Le simulateur doit pouvoir être utilisé sur la plupart des environnements.

Scala

- + Exécutable sur la JVM: Compatible.
- + Orienté objets: Facilite l'organisation du projet.
- + Fonctionnel: Code concis.
- + Permet de faire des langages dédiés (DSL): Facilite l'utilisation
- Peu optimisable (mais JIT disponible)
- Gourmand en mémoire (Garbage collector)

Parallélisation

SIMD

- Applique les mêmes instructions sur plusieurs données
- Requièrè une homogénéité (ex: un unique modèle de neurone)
- Met à jour tout les éléments à chaque fois
- Notamment optimisé sur GPU

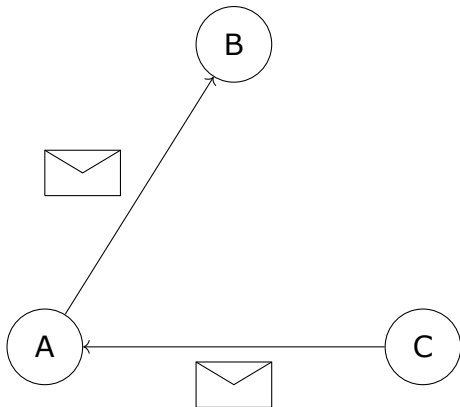
MIMD

- Instructions différentes en parallèle
- Permet une hétérogénéité (flexibilité)
- Mise à jour éparse
- CPU multi-coeurs/architectures hétérogènes
- **Requièrè une gestion avancée de la concurrence**

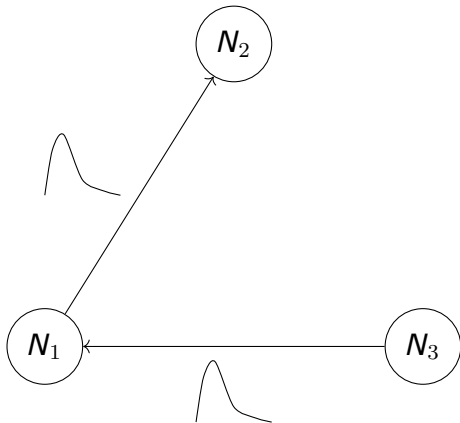
Programmation orientée acteurs

- Facilite la mise en place d'architectures MIMD.
- Chaque acteur a une mémoire indépendante.
- Les acteurs communiquent exclusivement par message.
- Retire la nécessité de gérer la concurrence.

Programmation orientée acteurs



Programmation orientée acteurs



Similarités avec les SNNs!



- Bibliothèque orientée acteurs
- Interface Scala
- Facilement distribuable (Couche d'abstraction)

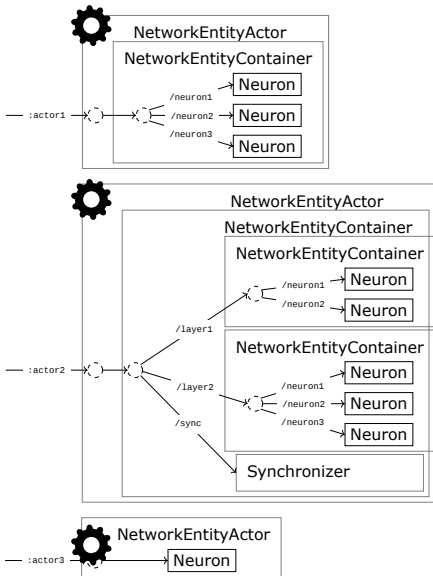
N2S3



Neural Network Scalable Spiking Simulator

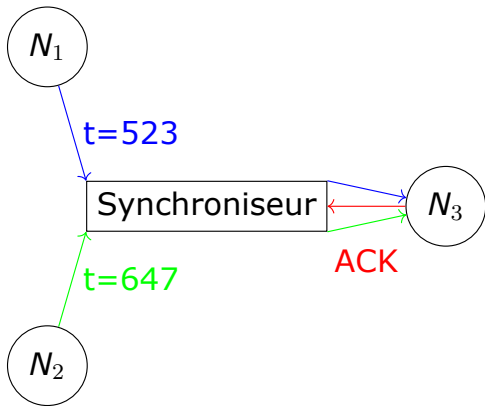
- Scala
- Akka
- Sbt (gestionnaire de projet)

N2S3



N2S3

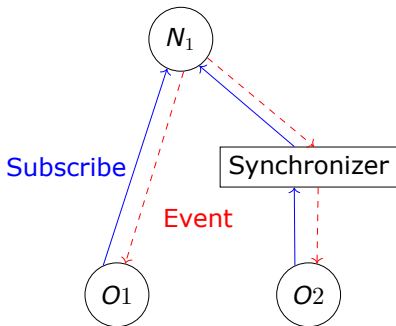
Utilisation d'un synchroniseur



N2S3

Système d'observateurs et d'évènements

- Récupération des propriétés des entités
- Évènements synchrones ou asynchrones
- Utilisé par les loggers, les visualisations et certains mécanismes utilisés par les SNNs.



N2S3

Simulateur orienté événements (Event-driven)

- Mise à jour éparse (seulement aux évènements)
- Grande précision dans la gestion du temps (pas de Δ_t)
- Forme analytique des modèles

Exemple avec le modèle LIF:

$$\tau_m \frac{\partial V}{\partial t} = I(t) - V(t) \quad (1)$$

$$V_{t+\delta} = I_s + V \frac{\delta}{\tau_m} \quad (2)$$

Entrée

Systeme de pipelines

- Générateurs/lecteurs
- Modificateurs (changement d'échelle)
- Injecteurs de bruits
- Convertisseurs (valeurs vers impulsions)

Exemples:

```
InputAER.Entry >> InputAER.Retina(128, 128) >> NoiseGenerator(0.8) >> N2S3Entry
```

```
InputMnist.Entry >> SampleToSpikeTrainConverter[Float, InputSample2D[Float]]  
(150 Millisecond, 350 Millisecond) >> N2S3Entry
```


N2S3

Disponible de base dans le simulateur:

- **Entrées:** Générateurs (ex: Poisson), AER, Mnist, cifar.
- **Neurones:** IF, LIF, SRM, Izhichevich.
- **Synapses:** Statique, STDP biologique, STDP multiplicative.
- **Visualisations:** Évolution des potentiels, poids synaptiques.

Langage Dédié

```
implicit val network: N2S3SimulationDSL = N2S3SimulationDSL()
defaultQGBParameters

network hasInput InputMnist.Entry >>
  SampleToSpikeTrainConverter[Float, InputSample2D[Float]]
  (0, 23, 150 Millisecond, 350 Millisecond) >>
  N2S3Entry
network hasInputNeuronGroup "input"
network hasNeuronGroup "group_1" ofSize 30 ofModel LIF
"group_1" hasParameters (MembranePotentialThreshold -> 35.millivolts)

"group_1" connectsTo "group_1" using FullConnection withSynapse InhibitorySynapse
"input" connectsTo "group_1" using FullConnection withSynapse SimplifiedSTDP

network buildit

observeConnectionBetween("input", "group_1")

val dataFile = N2S3ResourceManager.getByNamed("mnist-train-images").getAbsolutePath
val labelFile = N2S3ResourceManager.getByNamed("mnist-train-labels").getAbsolutePath

network trainOn MnistFileInputStream(dataFile, labelFile)

val dataTestFile = N2S3ResourceManager.getByNamed("mnist-test-images").getAbsolutePath
val labelTestFile = N2S3ResourceManager.getByNamed("mnist-test-labels").getAbsolutePath

network testOn MnistFileInputStream( dataTestFile, labelTestFile)

network destroyit
```

Performance

Pour PyNEST et Brian, $\Delta_t = 1ms$

Experiment	Measure	PyNEST	Brian	N2S3
MNIST, 100N	CPU time	15:05:16	9:39:15	3:42:03
	Memory	85 MB	2822 MB	1331 MB
AER, 60N	CPU time		10:03:40	3:34:41
	Memory		914 MB	1448 MB

Examples

Spike timing dependent plasticity finds the start of repeating patterns in continuous spike trains,
T. Masquelier, R. Guyonneau, and S. J. Thorpe



Fig. 44 23 11:12:40 2016

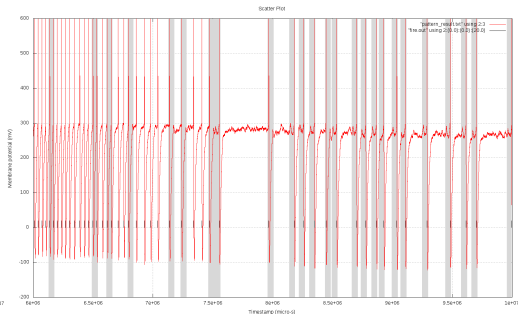
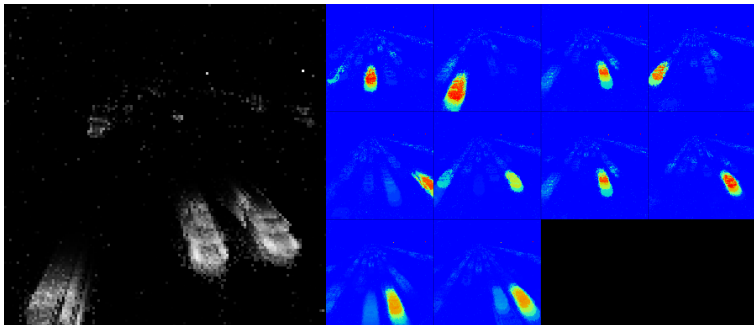


Fig. 44 23 16:03:55 2016

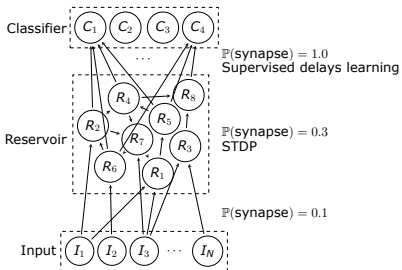
Exemples

Unsupervised features extraction from asynchronous silicon retina through spike-timing-dependent plasticity, O. Bichler, D. Querlioz, S. J. Thorpe, J.-P. Bourgoin, and C. Gamrat

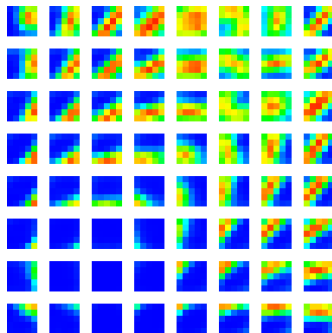


Exemples

Reservoir Computing



Cartes auto-adaptatives



Perspectives

- Améliorer la distribution (désynchronisation)
- Faciliter le déploiement (Docker)
- Continuer le DSL
- Étendre la documentation
- Augmenter le niveau de détails matériels

**Vers un outil d'aide à la conception matérielle
(exportation de HDL)**

N2S3



Neural Network Scalable Spiking Simulator



Open-source (CeCILL-B)

<https://sourcesup.renater.fr/wiki/n2s3/start>