

Yinspire – Ein performanceeffizienter Simulator für gepulste Neuronale Netze

Michael Neumann

Studienarbeit, 2008



- Motivation
- Simulator-Modelle
- Yinspire
- Fazit



Motivation



- Simulation immer komplexer werdender Netze
- Simulation vieler Netze
 - z.B. Parameterraum-Untersuchungen mittels Evolutionärer Algorithmen
- Implementierung neuer Modelle

Primäres Ziel

Hohe Performanz



Sekundäres Ziel

- Erweiterbarkeit
- Wartbarkeit
 - Lesbarkeit des Quelltextes



Simulator-Modelle

Simulations-Modelle

- Zwei verschiedene Ansätze:
 - Zeitschritt Verfahren
 - Ereignis-gesteuerte Simulation

Zeitschritt-Verfahren

- Führe Zustand des kompletten Netzes zu Zeitpunk t_i in Zustand t_i+Δt über.
- Ähnlich:
 - Zellulare Automaten mit beliebiger Nachbarschaft.
 - Finite Elemente

Zeitschritt-Verfahren

- Pro
 - Hochgradig parallelisierbar
 - Einfach zu implementieren
 - Konstanter Zeitaufwand, d.h. unabhängig von Aktivität im Netz
- Contra
 - Quantisierung der Zeit
 - Trade-Off:
 - Geschwindigkeit Genauigkeit

Ereignis-gesteuert

- Betrachte Ereignisse die zu pot.
 Zustandsänderung führen
 - Ereignis = "Feuern eines Neurons"
 - Wann feuert es (Zeitpunkt)
 - Wie stark
 - Neuberechnen von Ereignis betroffener Elemente
- Verwalten der Ereignisse ist Hauptaufgabe des Simulators

Ereignis-gesteuerter Ablauf

- 1. event = removeMin()
 - Zeitlich nächstes Ereignis holen
- event.target.process(event.at)
 - Neuberechnen des betroffenen Elements
 - Kann zu neuen Ereignissen führen: insert(newEvent)
- 3. Gehe zu 1.

Ereignis-gesteuert

Pro:

- Effizient bei geringer Aktivität des Netzes
- "Zeitwarps"
- Exakte Zeit (keine Quantisierung)

Contra:

- Schlecht parallelisierbar
- Trade-Off: Geschwindigkeit Aktivität
- Nur für spez. Neuronen Modelle.



Yinspire

Was ist Yinspire

- Ereignis- und Prozess-orientierter Simulator für gepulste Neuronale Netze
- Nachfolger von Inspire
- Komplett neu geschrieben (in C++)
- Neuartige Architektur
- Interfaces für Matlab und Ruby, neues File-Format...

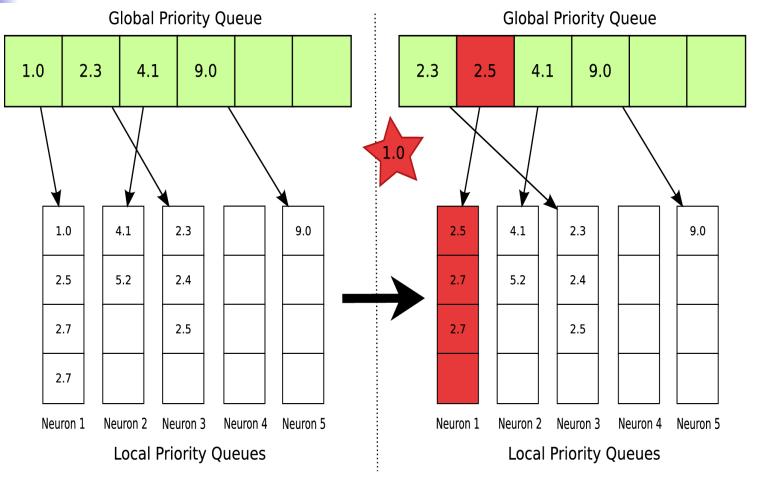


- Dezentralisierung
 - 1 globale + n lokale Warteschlangen
- Kapselung von Verhalten
 - Entkopplung



- Jedes Element hat eigene lokale Warteschlange.
 - Enthält alle Ereignisse für dieses Element.
 - Lokalen Warteschlangen sind hierarchisch zu einer globalen Warteschlange zusammengeschaltet.

Dezentralisierte PQ



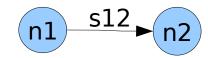
Dezentralisierung

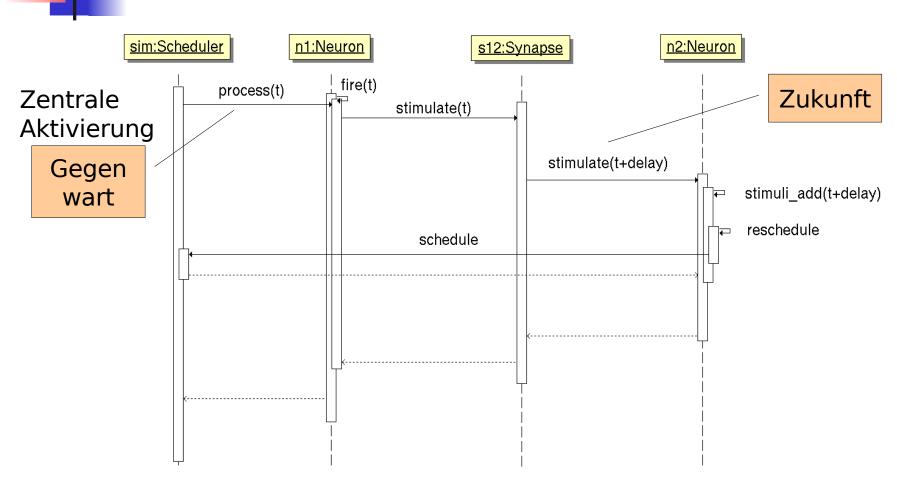
- Gleicht mehr der Natur.
- 30% reduzierter Speicherbedarf.
- Jedes Element ist selbst zuständig für die Speicherung.
 - Beliebige Algorithmen sind denkbar
 - z.B. Aggregation (mgl. adaptiv)
 - z.B. Verzicht auf Speicherung innerhalb der absoluten Refraktären Phase

Ablauf

- Zwei Phasen
 - Stimulation
 - z.B. beim "Feuern"
 - Generieren von Ereignissen die in der Zukunft passieren
 - stimulate
 - Ereignis-Verarbeitung
 - Verarbeiten des Ereignisses, das in der Gegenwart angelangt ist.
 - process

Ablauf





Stimulation

- Elemente "senden" Stimuli:
 - Methode stimulate(at, weight, origin)
 - Wann?
 - Wie stark?
 - Von wo kommt der Stimulus?

Stimulation (Neuron)

- Beispiel Neuron feuert:
 - $\forall s \in postSynapsen: s.stimulate(jetzt,...)$

Stimulation (Synapse)

- Beispiel Synapse:
 - Leitet Stimuli an Post-Neuron weiter
 - Verzögert: stimulate(t+delay)
 - Mit entsprechendem Gewicht der Synapse

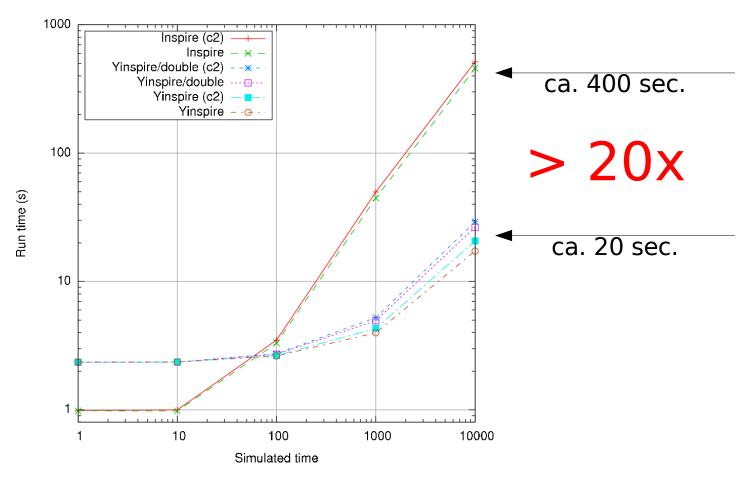
Ereignis-Verarbeitung

- Element kann zu gewünschter Zeit vom Simulator aktiviert werden
 - Entity: simulator.schedule(at)
 - Simulator: entity.process(at)
- Entfernen aller Ereignisse aus lokaler Warteschlage zur Zeit "at"
- Inneren Zustand neu berechnen
- Evtl. Feuern

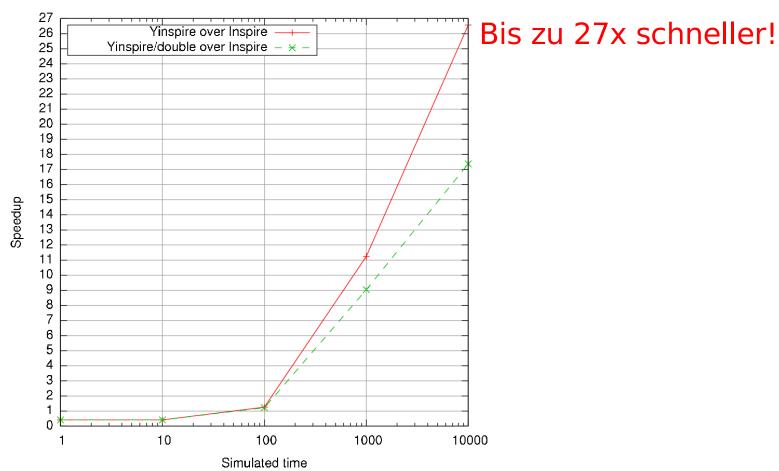


Fazit

Schneller



Schneller



Einfacher

- Inspire (Gereon 2005)
 - ~3000 Zeilen
- Inspire (SVN)
 - ~10.000 Zeilen
 - ~4000 GraphML
 - ~6000 Simulator
- Yinspire
 - ~4000 Zeilen

Alles ohne Leerzeilen und Kommentare!

Einfacher

- Neuron_SRM01 (KernelbasedLIF)
 - Inspire: 272 Zeilen (529 inkl. Hebbsch)
 - Yinspire: 105 Zeilen
- Neuron_LIF01 (ECurLIF)
 - Inspire: 306 Zeilen
 - Yinspire: 142 Zeilen

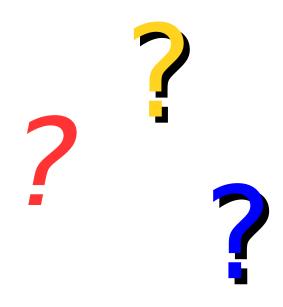
Genereller

- Kapselung von Verhalten
 - Kein spezielles Wissen über andere Modelle (z.B. Neuronen über Synapsen)
 - Dazu gehört die Speicherung von Ereignissen in lokalen Warteschlangen
 - Ermöglicht z.B. hierarchische Netze

Genereller

- Jedes Neuronen-Modell kann sich "Hebbsch"-Verhalten.
- Vereinheitlichung von Ereignis- und Prozess-orientiertem Ansatz
 - Jedes Entity kann beide Ansätze verwenden.

Vielen Dank!





Backup



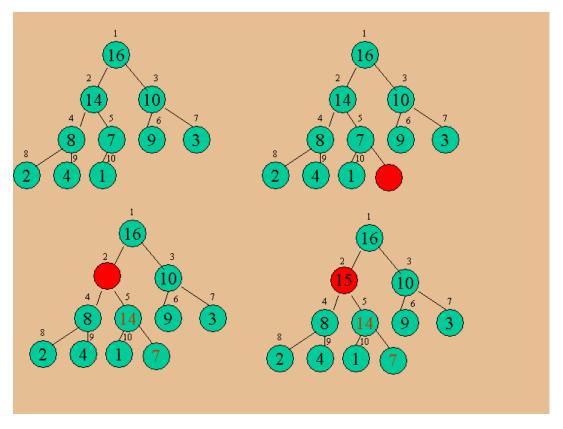
Prioritäts-Warteschlangen

Prioritäts-Warteschlangen

- Zeit als Priorität ("Feuerzeitpunkt")
- Operationen:
 - extractMin()
 - Liefert Ereignis mit höchster Priorität, d.h. "frühester" Zeit
 - removeMin()
 - Entfernt dieses
 - insert(Ereignis)
 - Hinzufügen von beliebigem Ereignis

Binärer Heap

Einfügen von "15"

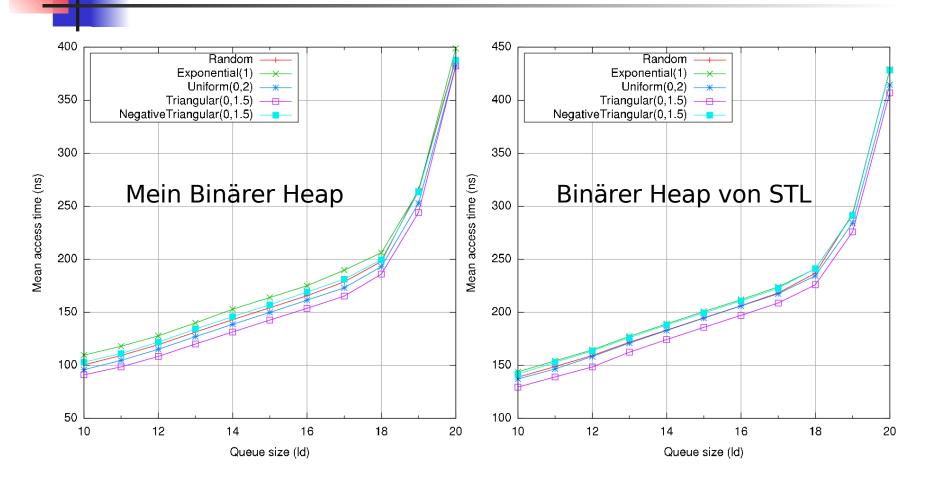


Quelle: http://www.cs.fsu.edu/~cop4531/slideshow/images_content/7-2-7.gif



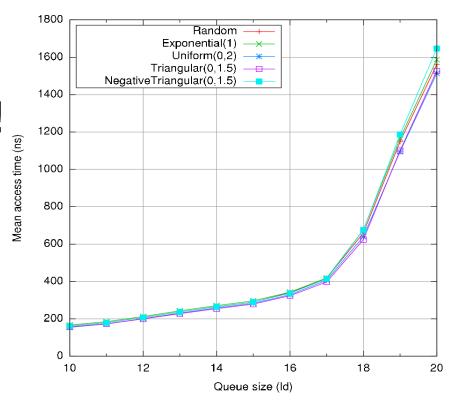
- O(log n). Optimal!
- Cache-effizient (impliziter Heap)
- Einfach
- Schnellste allgemeingültige Datenstruktur für Prioritätswarteschlangen

Benchmarks



Pairing-Heap

- O(1) insert
- amort. O(log n)
- Zeiger-intensiv!



Calendar Queue

- O(1)
- O(n) w. c.
- Kompliziert!
- Spezialisiert!

