

# NeuGenGo

Kann unser neuronales Netz besser Go spielen als wir?

Lennart Braun, Armin Schaare, Theresa Eimer

Universität Hamburg  
Fakultät für Mathematik, Informatik und Naturwissenschaften  
Fachbereich Informatik, Arbeitsbereich WR  
Praktikum Parallele Programmierung SS 15

9. September 2015

- 1 Problemstellung
- 2 Lösungsansatz
- 3 Parallelisierungsschema
- 4 Laufzeitmessungen
- 5 Leistungsanalyse
- 6 Skalierbarkeit

# Problemstellung

- Unser Ziel ist es, neuronale Netzwerke zu trainieren, so dass diese uns im Go schlagen können.
- Zwischenziel / Alternative: Können wir neuronale Netze so trainieren, so dass sie besser als zufällig erzeugte Netze spielen?

TODO: Ziele besser verkaufen

# Go

- Asiatisches Brettspiel
- Wird auf Brettern mit  $19 \times 19$  Knoten gespielt.
- Ziel: Gebiet einkreisen und gegnerische Steine schlagen
- Spielende: wenn beide Spieler passen

TODO: Graphik (möglichst unter CC / selbst erstellt)

Abbildung: Stellung eines Go Spiels

# Neuronale Netzwerke

- TODO: kurze Beschreibung von neuronalen Netzwerken

TODO: Graphik (möglichst unter CC / selbst erstellt)

[Abbildung](#): Schema eines neuronalen Netzwerks

# Lösungsansatz

- Beschränkung auf  $9 \times 9$  Bretter
- Feedforward Netze (TODO: Layout)
- Genetische Algorithmen (TODO: Parameter)

# Lösungsansatz

---

## Algorithmus 1 sequentielle Lösung

---

```
1:  $N_0 \leftarrow \{n \text{ zufällig generierte neuronale Netzwerke} \}$ 
2: for  $net \in N_0$  do
3:   trainiere  $net$  auf regelgerechtes Spielen
4: end for
5: for Generation  $i = 0$  bis  $\dots$  do
6:   for  $\forall net_a \neq net_b \in N_i$  do
7:     lass  $net_a, net_b$  gegeneinander spielen
8:     zähle die Anzahl der Siege
9:   end for
10:  generiere  $N_{i+1}$  mittels genetischen Algorithmus abhängig von  $N_i$  und den Spielergebnissen
11: end for
12: Speichere  $N_n$ 
```

---

## UML

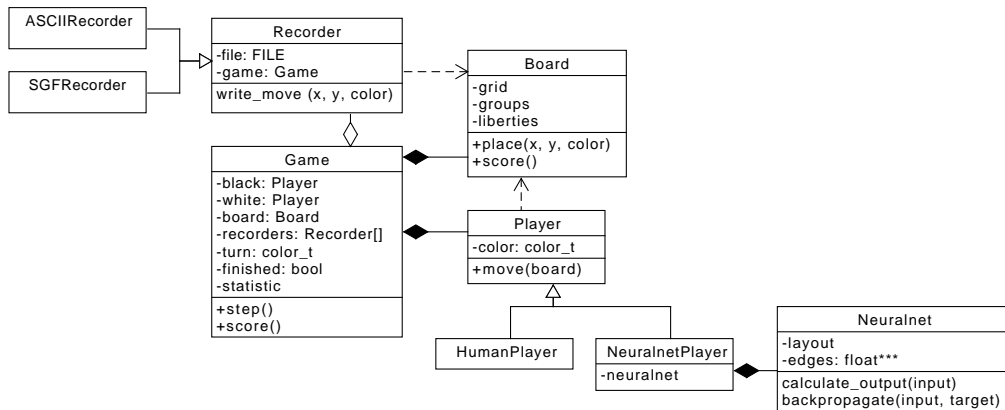


Abbildung: Klassendiagramm



# Parallelisierungsschema

Was ist parallelisierbar?

- Die Generationen sind inherent sequentiell
- + die einzelnen Spiele sind unabhängig voneinander (**for**  $net_a, net_b \in N_i$  **do**)
- + die Ausgabeberechnung in den Neuronalen Netzwerken (dreifache Schleife)

# Parallelisierung der Spielphase

message passing

Ziel:  $n^2$  Spiele bei  $n$  Netzen auf  $p$  Prozesse zu verteilen  
notwendige Kommunikation:

- die Netze  $n \cdot 1.59 \text{ KiB}$
- Anzahl der Siege  $n \cdot 8 \text{ B}$  (uint8\_t verwenden?)

Probleme:

- neue Netzwerke in jeder Runde
- unterschiedliche Laufzeit der Spiele  
⇒ Wartezeiten bei Ringstruktur

# Parallelisierung der Spielphase

message passing

---

## Algorithmus 2 parallele Spielphase

---

```
1: for Generation  $i = 0$  bis ... do
2:   broadcast( $N_i, 0$ )
3:   for  $\forall net_a \in N_i$  pardo
4:     for  $\forall net_b \neq net_a \in N_i$  do
5:       lass  $net_a, net_b$  spielen
6:       zähle die Siege ( $wins$ )
7:     end for
8:   end pardo
9:   reduce( $wins$ )
10:  if rank = 0 then generiere  $N_{i+1}$  end if
11: end for
```

---

- Jeder Prozess erhält alle Netze.
- Gleichmäßige Verteilung der äußeren Schleife (Zeile 3).

# Parallelisierung der Spielphase

## Spurdatenanalyse

TODO: Visualisierung durch Vampir

Abbildung: Vampir

# Parallelisierung der neuronalen Netzwerke

shared memory

TODO:





# Strong Scaling

TODO:



# Weak Scaling

TODO: