## Mendelova univerzita v Brně Provozně ekonomická fakulta

# Řízení autonomního agenta pomocí neuroevoluce

Diplomová práce

Vedoucí práce: Ing. Jiří Lýsek, Ph.D.

Bc. Martin Hnátek



#### Čestné prohlášení

Prohlašuji, že jsem práci: **Řízení autonomního agenta pomocí neuroevoluce** vypracoval samostatně a veškeré použité prameny a informace uvádím v seznamu použité literatury. Souhlasím, aby moje práce byla zveřejněna v souladu s § 47b zákona č. 111/1998 Sb., o vysokých školách a o změně a doplnění dalších zákonů (zákon o vysokých školách), ve znění pozdějších předpisů, a v souladu s platnou *Směrnicí o zveřejňování vysokoškolských závěrečných prací*.

Jsem si vědom, že se na moji práci vztahuje zákon č. 121/2000 Sb., autorský zákon, a že Mendelova univerzita v Brně má právo na uzavření licenční smlouvy a užití této práce jako školního díla podle § 60 odst. 1 autorského zákona.

Dále se zavazuji, že před sepsáním licenční smlouvy o využití díla jinou osobou (subjektem) si vyžádám písemné stanovisko univerzity o tom, že předmětná licenční smlouva není v rozporu s oprávněnými zájmy univerzity, a zavazuji se uhradit případný příspěvek na úhradu nákladů spojených se vznikem díla, a to až do jejich skutečné výše.

#### **Abstract**

Autonomous agent control using neuroevolution

#### **Abstrakt**

Řízení autonomního agenta pomocí neuroevoluce

Tato práce se zabývá trénováním autonomního agenta - auta s pomocí algoritmu neuroevoluce. Toto zahrnuje tvorbu simulačního prostředí pro agenta, vhodným návrhem agenta (senzorů a řízení) a také návrhem fitness funkce

OBSAH 5

## Obsah

| 1            | Úvod a cíl práce 1.1 Úvod do problematiky | <b>6</b>  |
|--------------|---|-----------|
| <b>2</b>     | Neuronové sítě                            | 7         |
|              | 2.1 Neuron                                | 7         |
|              | Aktivační funkce                          | 7         |
|              | Linearní funkce                           | 7         |
|              | Sigmoid                                   | 8         |
|              | Tanh                                      | 8         |
|              | RELU                                      | 8         |
| 3            | Reference                                 | 10        |
| Přílohy      |   | 11        |
| $\mathbf{A}$ | UrÄŤenĂ rozsahu tĂ©to prĂ`ce              | <b>12</b> |

1 ÚVOD A CÍL PRÁCE **6** 

# 1 Úvod a cíl práce

## 1.1 Úvod do problematiky

S růstem výpočetního výkonu a rozvojem **gpugpu** (paralelizace výpočtů na grafické kartě) se neuronové sítě ukázaly jako mocný nástroj pro řešení složitých problémů na které standardní metody umělé inteligence nestačily. Především díky jejích schopn

2 NEURONOVÉ SÍTĚ **7** 

## 2 Neuronové sítě

Neuronové sítě jsou model strojového učení, který je volně založený na principu zvířecího mozku. (BUDUMA, Nikhil 2017, s. 41)

#### 2.1 Neuron

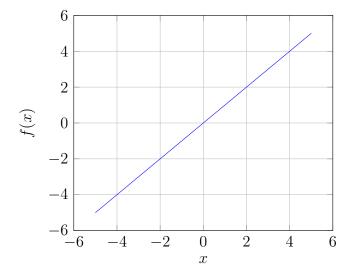
Neuron je základní jednotka neuronových sítí, která je definovaná jako suma všech jejích vstupů a aplikace aktivační funkce.

$$\sigma(\sum_{i=0}^{N} \theta \cdot x_i + b)$$

#### Aktivační funkce

Aktivační funkce se používá pro definování výstupu a zavedení nelinearity. Bez nich by byla neuronová síť schopna aproximovat pouze n-dimenzionální rovinu. Dalším využitím (BUDUMA, Nikhil 2017, s. 65)

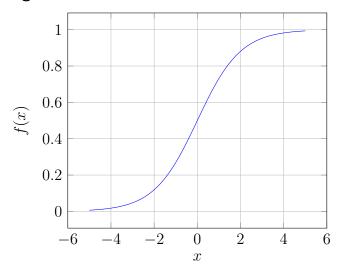
#### Linearní funkce



$$f(x) = x$$

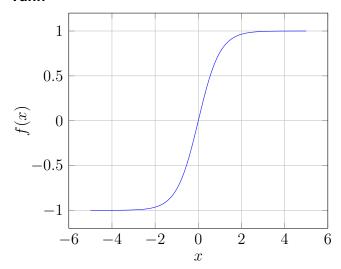
2.1 Neuron **8** 

#### **Sigmoid**



$$f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

#### Tanh

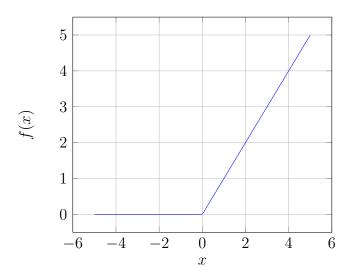


$$f(x) = tanh(x)$$

#### **RELU**

RELU je aktivační funkce, která je podobná lineární aktivační funkci s tím rozdílem, že pokud vstupní hodnota nepřesáhne určitého prahu výstupem je 0. (BUDUMA, Nikhil 2017, s. 69)

2.1 Neuron **9** 



$$f(x) = \begin{cases} x >= 0, & x \\ x < 0, & 0 \end{cases}$$

3 REFERENCE 10

## 3 Reference

BUDUMA, NIKHIL. Fundamentals of deep learning: designing next-generation machine intelligence algorithms. Sebastopol: O'Reilly, 2017. ISBN 978-149-1925-614..



# A CD se zdrojovým kódem