



# Deep Learning

## Einführung - Thema 2

---

Silas Hoffmann

28. März 2020

Fachhochschule Wedel

## Geschichtliche Entwicklung

- McCulloch-Pitts-Neuron

- Perceptron

- Adeline

- convolutionalNN

## Aktuelle Entwicklung

- Backpropagation

- Multilayer Perceptron

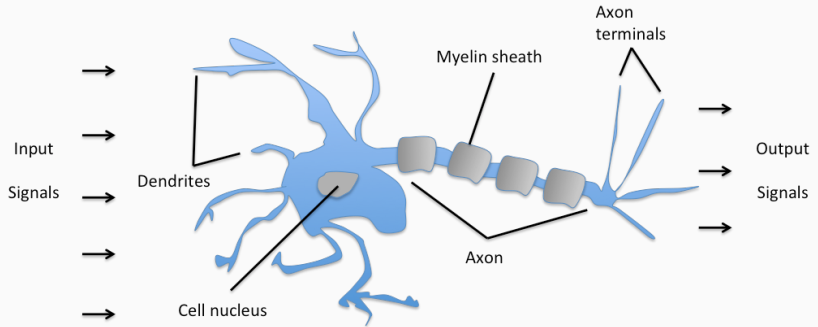
- Recurrent Neural Network

# Geschichtliche Entwicklung

---

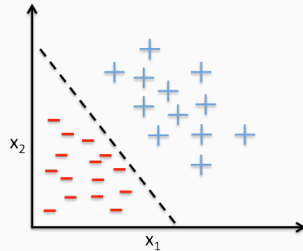
## McCulloch-Pitts-Neuron

# Zusammenhang - Biologisches Neuron

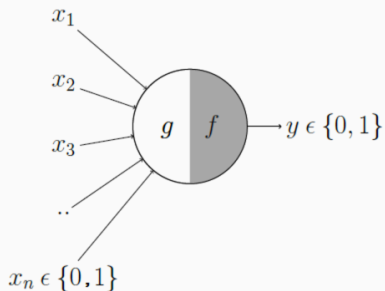


**Schematic of a biological neuron.**

- Modell soll Funktionalität des biologischen Neurons imitieren
- Klassifizierungsproblem als grundlegende Problemstellung
- Lineare Entscheidungsfunktion zur binären Klassifizierung verwendet



**Example of a linear decision boundary for binary classification.**



---

$$g(x_1, x_2, \dots, x_n) = g(x) = \sum_{i=1}^n x_i$$

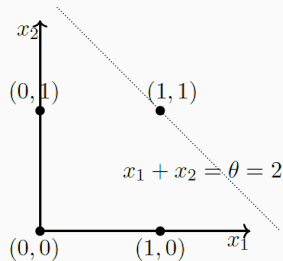
$$f(g(x)) = \begin{cases} 1 & \text{if } g(x) \geq \theta \\ 0 & \text{if } g(x) < \theta \end{cases}$$

# Notation AND-Gatter

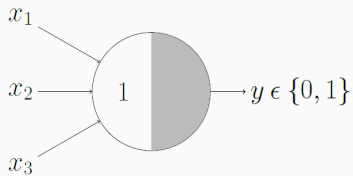


*AND function*

$$x_1 + x_2 = \sum_{i=1}^2 x_i \geq 2$$

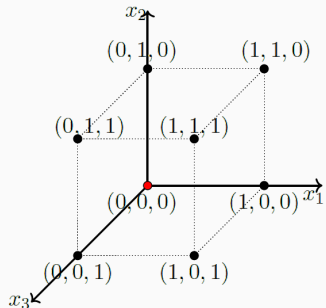


# Notation OR-Gatter



*OR function*

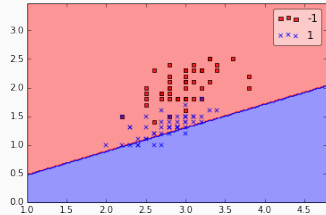
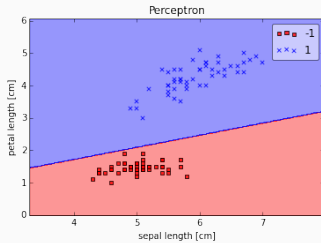
$$x_1 + x_2 + x_3 = \sum_{i=1}^3 x_i \geq 1$$





# Nachteile

- Keine kontinuierlichen Eingabewerte (nur boolesche Werte)
- Schwelle muss manuell gesetzt werden, keine automatische Aktualisierung vorgesehen
- Keine Priorisierungsmöglichkeit der Eingabewerte möglich
- Funktionen müssen durch lineare Entscheidungsfunktion getrennt werden können



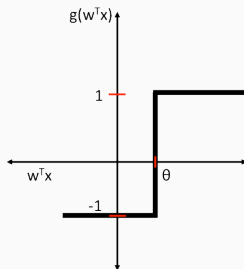
# Geschichtliche Entwicklung

---

## Perceptron

# Perceptron

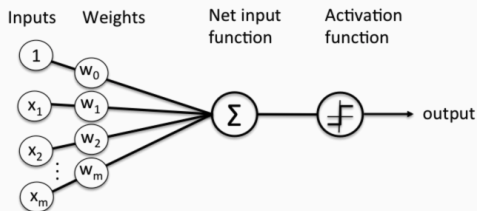
- Ähnliche Aktivierungsfunktion wie beim MP-Neuron
- Jedoch gewichtete kontinuierliche Eingabewerte



Unit step function.

$$\mathbf{w} = \begin{bmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_m \end{bmatrix} \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} z &= w_1 x_1 + \dots + w_m x_m \\ &= \sum_{j=1}^m x_j w_j \\ &= \mathbf{w}^T \mathbf{x} \end{aligned}$$



Schematic of Rosenblatt's perceptron.

$$g(z) = \begin{cases} 0 & \text{if } z \leq 0 \\ 1 & \text{if } z > 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} z &= \mathbf{w}_0 \mathbf{x}_0 + w_1 x_1 + \cdots + w_m x_m \\ &= \sum_{j=0}^m x_j w_j \\ &= \mathbf{w}^T \mathbf{x} \end{aligned}$$

- Modell übernimmt selbst die Anpassung der Gewichte
- Test mittels einer Menge von gelabelten Trainingsdatensätzen

## Grober Ablauf

- Initialisiere die Gewichte mit einem sehr kleinen Wert oder 0.
- Für jeden Datensatz der Menge von Trainingsdatensätzen:
  - Berechne den Ausgabewert des Systems
  - Gleiche die Gewichte an

## Angleichung der Gewichte

- Gewichte komponentenweise angleichen:  $w_j := w_j + \Delta w_j$
- Gewichtsänderung:  $\Delta w_j = \eta (\text{target}^{(i)} - \text{output}^{(i)}) x_j^{(i)}$

- Beispiel - Iteration mit zweidimensionalem Trainingsvektor:

$$\Delta w_0 = \eta (\text{target}^{(i)} - \text{output}^{(i)})$$

$$\Delta w_1 = \eta (\text{target}^{(i)} - \text{output}^{(i)}) x_1^{(i)}$$

$$\Delta w_2 = \eta (\text{target}^{(i)} - \text{output}^{(i)}) x_2^{(i)}$$

- Trainingsdatensatz richtig erkannt:

$$\Delta w_j = \eta(1^{(i)} - 1^{(i)}) x_j^{(i)} = 0$$

$$\Delta w_j = \eta(1^{(i)} - 1^{(i)}) x_j^{(i)} = 0$$

- Trainingsdatensatz falsch erkannt:

$$\Delta w_j = \eta(1^{(i)} - -1^{(i)}) x_j^{(i)} = \eta(2) x_j^{(i)}$$

$$\Delta w_j = \eta(-1^{(i)} - 1^{(i)}) x_j^{(i)} = \eta(-2) x_j^{(i)}$$

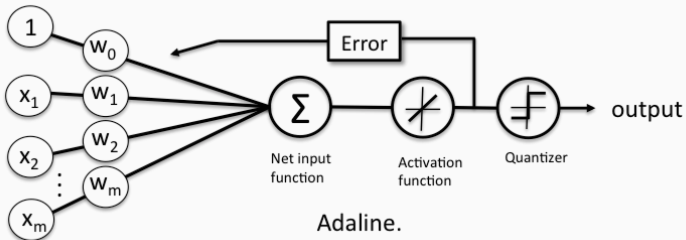
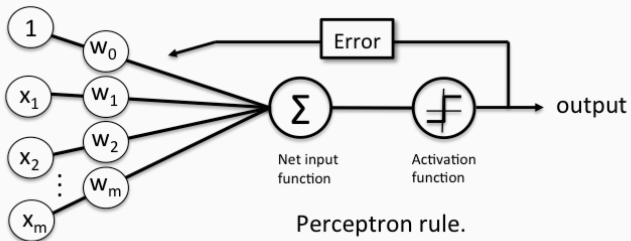
# Geschichtliche Entwicklung

---

Adeline



# ADaptive LINear Element



- Lernalgorithmus durch Erfinder geprägt
- auch unter *Least-Mean-Square*-Algorithmus bekannt
- Wesentlicher Vorteil: Ableitbare Kostenfunktion

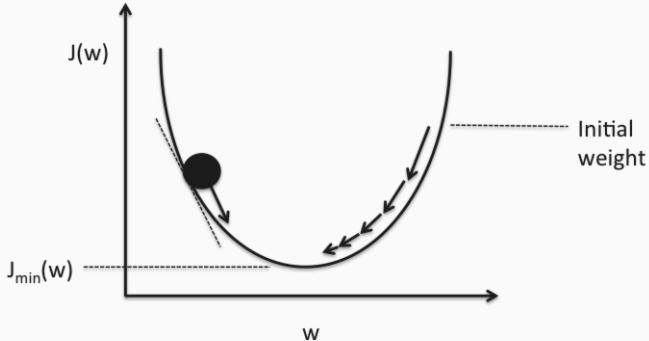
## Notation

$$J(w) = \frac{1}{2} \sum_i (\text{target}^{(i)} - \text{output}^{(i)})^2 \quad \text{output}^{(i)} \in \mathbb{R}$$

# Gradientenverfahren

- Ziel: Gradientenvektor für bestimmten Input bestimmen:

$$\nabla J \equiv \left( \frac{\partial J}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial J}{\partial w_m} \right)^T.$$



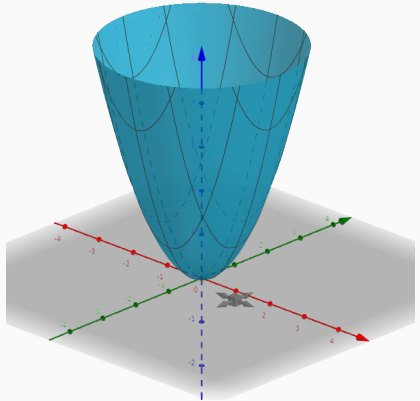
Schematic of gradient descent.

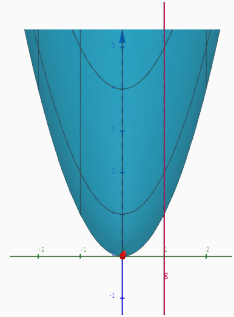
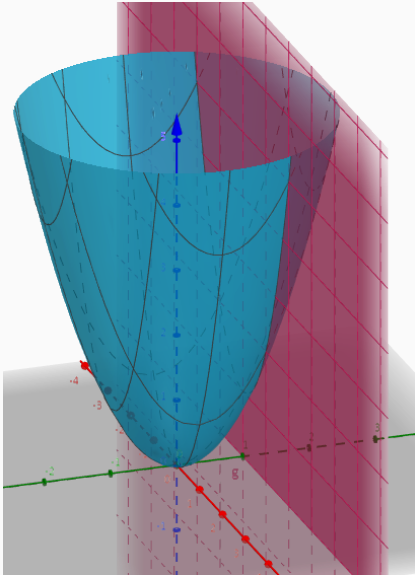
# Partielle Ableitungen

- Differenzieren von Funktionen mit mehreren Eingabewerten
- Beispiel:  $z = f(x) = x^2 + y^2$

## Partielle Ableitung - Notation

$$\frac{\partial \text{Abzuleitende Fkt.}}{\partial \text{Betrachtete Komponente}}$$



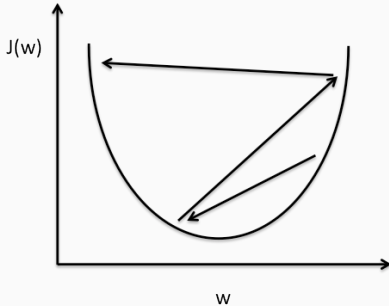


## Ableitung - Beispiel

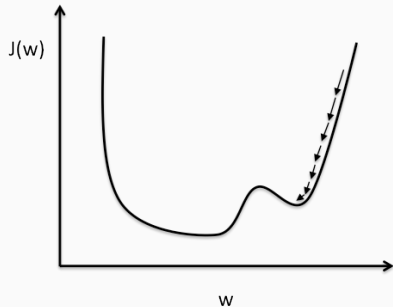
$$z = f(x, y) = x^2 + y^2$$

$$\frac{\partial z}{\partial x} = 2x \quad \frac{\partial z}{\partial y} = 2y$$

# Gradientenverfahren

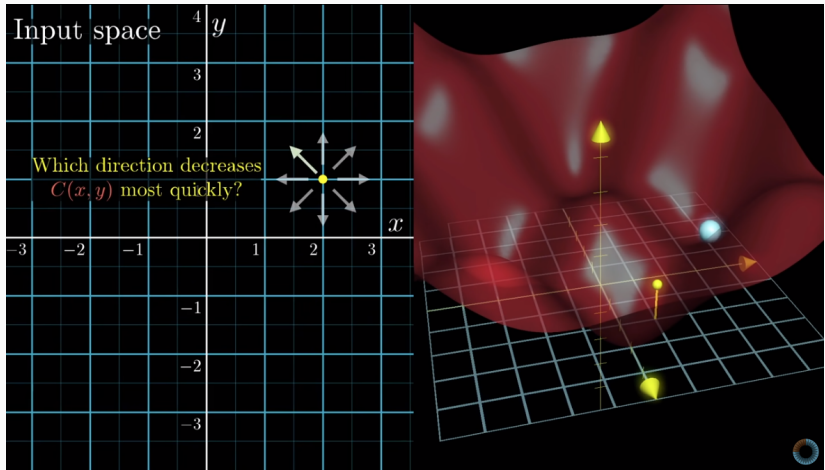


Large learning rate: Overshooting.

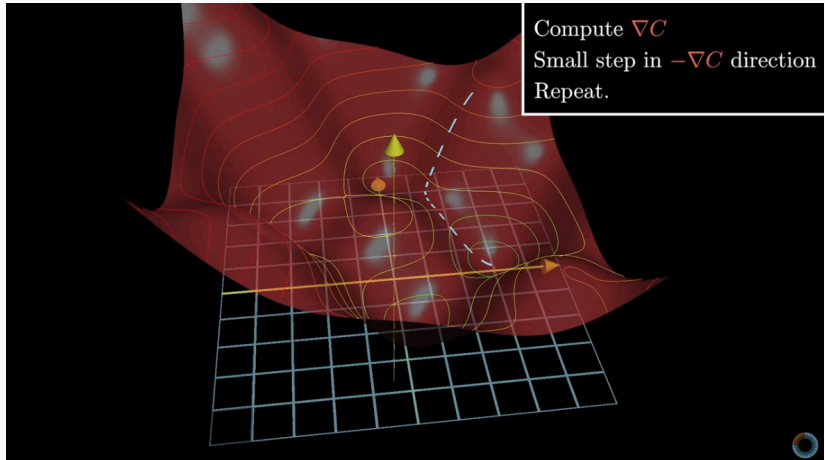


Small learning rate: Many iterations until convergence and trapping in local minima.

# Gradientenverfahren



# Gradientenverfahren





## Gradientenverfahren - Anwendung

- Gradientenvektor

$$\nabla J \equiv \left( \frac{\partial J}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial J}{\partial w_m} \right)^T.$$

- Allgemein: Vektorielle Darstellung

$$\Delta w = -\eta \nabla J(w)$$

- Für die jeweiligen Gewichte: Komponentenweise Darstellung

$$\Delta w_j = -\eta \frac{\partial J}{\partial w_j}$$

- Angleichung der Gewichte  $w = w + \Delta w$

$$\begin{aligned}\frac{\partial J}{\partial w_j} &= \frac{\partial}{\partial w_j} \frac{1}{2} \sum_i (t^{(i)} - o^{(i)})^2 \\&= \frac{1}{2} \sum_i \frac{\partial}{\partial w_j} (t^{(i)} - o^{(i)})^2 \\&= \frac{1}{2} \sum_i 2(t^{(i)} - o^{(i)}) \frac{\partial}{\partial w_j} (t^{(i)} - o^{(i)}) \\&= \sum_i (t^{(i)} - o^{(i)}) \frac{\partial}{\partial w_j} \left( t^{(i)} - \sum_j w_j x_j^{(i)} \right) \\&= \sum_i (t^{(i)} - o^{(i)}) (-x_j^{(i)})\end{aligned}$$

# Geschichtliche Entwicklung

---

convolutionalNN

Dies hier ist ein Blindtext zum Testen von Textausgaben. Wer diesen Text liest, ist selbst schuld. Der Text gibt lediglich den Grauwert der Schrift an. Ist das wirklich so? Ist es gleichgültig, ob ich schreibe: „Dies ist ein Blindtext“ oder „Huardest gefburn“? Kjift – mitnichten! Ein Blindtext bietet mir wichtige Informationen. An ihm messe ich die Lesbarkeit einer Schrift, ihre Anmutung, wie harmonisch die Figuren zueinander stehen und prüfe, wie breit oder schmal sie läuft. Ein Blindtext sollte möglichst viele verschiedene Buchstaben enthalten und in der Originalsprache gesetzt sein. Er muss keinen Sinn ergeben, sollte aber lesbar sein. Fremdsprachige Texte wie „Lorem ipsum“ dienen nicht dem eigentlichen Zweck, da sie eine falsche Anmutung vermitteln.

# Aktuelle Entwicklung

---

## Backpropagation

Dies hier ist ein Blindtext zum Testen von Textausgaben. Wer diesen Text liest, ist selbst schuld. Der Text gibt lediglich den Grauwert der Schrift an. Ist das wirklich so? Ist es gleichgültig, ob ich schreibe: „Dies ist ein Blindtext“ oder „Huardest gefburn“? Kjift – mitnichten! Ein Blindtext bietet mir wichtige Informationen. An ihm messe ich die Lesbarkeit einer Schrift, ihre Anmutung, wie harmonisch die Figuren zueinander stehen und prüfe, wie breit oder schmal sie läuft. Ein Blindtext sollte möglichst viele verschiedene Buchstaben enthalten und in der Originalsprache gesetzt sein. Er muss keinen Sinn ergeben, sollte aber lesbar sein. Fremdsprachige Texte wie „Lorem ipsum“ dienen nicht dem eigentlichen Zweck, da sie eine falsche Anmutung vermitteln.

# Aktuelle Entwicklung

---

## Multilayer Perceptron

Dies hier ist ein Blindtext zum Testen von Textausgaben. Wer diesen Text liest, ist selbst schuld. Der Text gibt lediglich den Grauwert der Schrift an. Ist das wirklich so? Ist es gleichgültig, ob ich schreibe: „Dies ist ein Blindtext“ oder „Huardest gefburn“? Kjift – mitnichten! Ein Blindtext bietet mir wichtige Informationen. An ihm messe ich die Lesbarkeit einer Schrift, ihre Anmutung, wie harmonisch die Figuren zueinander stehen und prüfe, wie breit oder schmal sie läuft. Ein Blindtext sollte möglichst viele verschiedene Buchstaben enthalten und in der Originalsprache gesetzt sein. Er muss keinen Sinn ergeben, sollte aber lesbar sein. Fremdsprachige Texte wie „Lorem ipsum“ dienen nicht dem eigentlichen Zweck, da sie eine falsche Anmutung vermitteln.



# Aktuelle Entwicklung

---

## Recurrent Neural Network

Dies hier ist ein Blindtext zum Testen von Textausgaben. Wer diesen Text liest, ist selbst schuld. Der Text gibt lediglich den Grauwert der Schrift an. Ist das wirklich so? Ist es gleichgültig, ob ich schreibe: „Dies ist ein Blindtext“ oder „Huardest gefburn“? Kjift – mitnichten! Ein Blindtext bietet mir wichtige Informationen. An ihm messe ich die Lesbarkeit einer Schrift, ihre Anmutung, wie harmonisch die Figuren zueinander stehen und prüfe, wie breit oder schmal sie läuft. Ein Blindtext sollte möglichst viele verschiedene Buchstaben enthalten und in der Originalsprache gesetzt sein. Er muss keinen Sinn ergeben, sollte aber lesbar sein. Fremdsprachige Texte wie „Lorem ipsum“ dienen nicht dem eigentlichen Zweck, da sie eine falsche Anmutung vermitteln.



# Deep Learning

## Einführung - Thema 2

---

Silas Hoffmann

28. März 2020

Fachhochschule Wedel

**Fragen?**

# Backup slides

Sometimes, it is useful to add slides at the end of your presentation to refer to during audience questions.

The best way to do this is to include the `appendixnumberbeamer` package in your preamble and call `\appendix` before your backup slides.

**metropolis** will automatically turn off slide numbering and progress bars for slides in the appendix.

# References i



3Blue1Brown - Videokurs zur Einführung in die Neuralen Netze.

[https://www.youtube.com/watch?v=aircAruvnKk&list=PLZHQObOWTQDNU6R1\\_67000Dx\\_ZCJB-3pi](https://www.youtube.com/watch?v=aircAruvnKk&list=PLZHQObOWTQDNU6R1_67000Dx_ZCJB-3pi).

Aufgerufen am: 16-03-2020.



Übersicht - verschiedene Architekturen.

<https://www.asimovinstitute.org/neural-network-zoo/>.

Aufgerufen am: 22-03-2020.



Definition Klassifizierungsproblem.

<http://ekpwww.physik.uni-karlsruhe.de/~tkuhr/>

HauptseminarWS1112/Keck\_handout.pdf.

Aufgerufen am: 15-03-2020.



Einführung Convolutional neural network.

<https://adeshpande3.github.io/A-Beginner%27s-Guide-To-Understanding-Convolutional-Neural-Networks/>.

Aufgerufen am: 18-03-2020.



Öffentliche Datensätze - Übersicht.

<https://github.com/awesomedata/awesome-public-datasets>.

Aufgerufen am: 18-03-2020.



Funktionsweise - CNN.

<https://www.ncbi.nlm.nih.gov/pmc/articles/PMC1890437/>.

Aufgerufen am: 18-03-2020.



Funktionsweise - CNN.

<https://bit.ly/2QGK0Ej>.

Aufgerufen am: 18-03-2020.



Geschichte der Convolutional neuronalen Netze.

[https://glassboxmedicine.com/2019/04/13/](https://glassboxmedicine.com/2019/04/13/a-short-history-of-convolutional-neural-networks/)

[a-short-history-of-convolutional-neural-networks/](https://glassboxmedicine.com/2019/04/13/a-short-history-of-convolutional-neural-networks/).

Aufgerufen am: 18-03-2020.



Khan Academy - Partielle Ableitungen (Funktion mit zwei Eingabewerten.

<https://www.youtube.com/watch?v=1CMDS4-PKKQ&t=542s>.

Aufgerufen am: 16-03-2020.





Künstliche Neuronale Netzwerke und Deep Learning - Stefan Stelle.

[https://www.htwsaar.de/wiwi/fakultaet/personen/profile/selle-stefan/Selle2018e\\_Kuenstliche\\_Neuronale\\_Netzwerke.pdf/at\\_download/file](https://www.htwsaar.de/wiwi/fakultaet/personen/profile/selle-stefan/Selle2018e_Kuenstliche_Neuronale_Netzwerke.pdf/at_download/file).

Aufgerufen am: 24-03-2020.



McCulloch-Pitts Neuron.

<https://towardsdatascience.com/mcculloch-pitts-model-5fdf65ac5dd1>.

Aufgerufen am: 14-03-2020.



Perceptron - Python Implementierung.

<https://github.com/rasbt/mlxtend/blob/master/mlxtend/classifier/perceptron.py>.

Aufgerufen am: 16-03-2020.



Single-Layer Neural Networks and Gradient Descent.  
[https://sebastianraschka.com/Articles/2015\\_singlelayer\\_neurons.html](https://sebastianraschka.com/Articles/2015_singlelayer_neurons.html).  
Aufgerufen am: 14-03-2020.



M. Nielsen.  
**Neural Networks and Deep Learning.**  
Determination Press, 2015.