Grundlagen zur Erstellung eines neuronalen Netzwerks mittels Perceptilabs

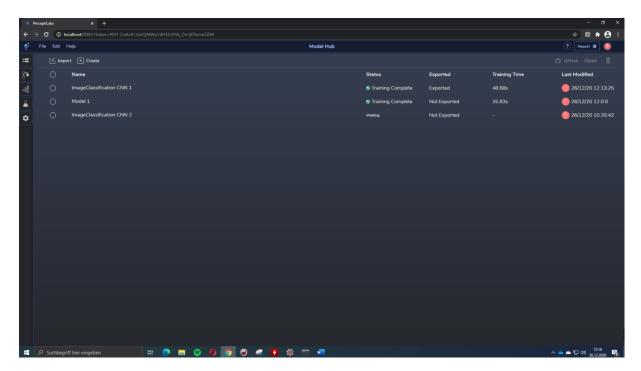
Inhalt

1.	Grundlagen von Perceptilabs	. 2
2.	Erstellen eines eigenen neuronalen Netzwerks	. 6
3.	Modifikation der Parameter	11
	3.1. Variation der Epochen:	11
	3.2. Variation der Aktivierungsfunktionen	11
4.	Export des neuronalen Netzes	13

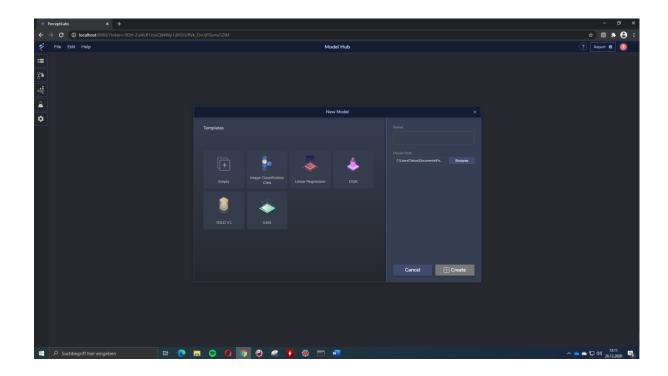
Achtung: Dieses Tool ist sehr gut geeignet um als Laie ohne Programmierkenntnisse in die Thematik der Neuronalen Netze einzusteigen. Jedoch ist es aufgrund der Testoberfläche nur bedingt für die vollständige Erstellung eines neuronalen Netzes auf Basis großer Datensätze geeignet, da die Testproben manuell durchgeklickt werden müssen.

1. Grundlagen von Perceptilabs

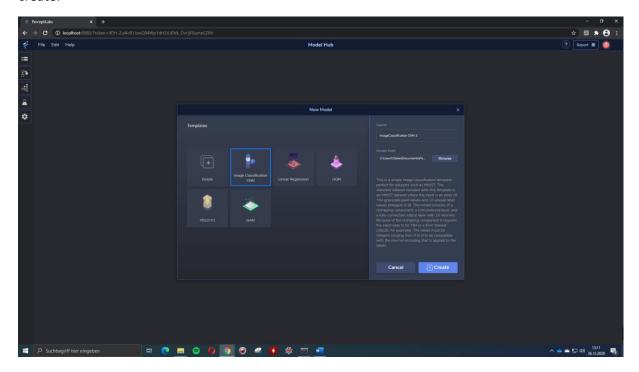
Starten von Perceptilabs (Schritt für Schritt siehe bei Installationsanleitungen)



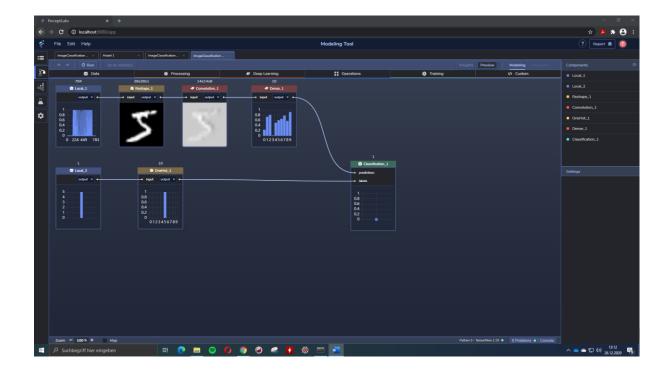
Druck klicken auf Create öffnet sich folgendes Fenster



Hier kann man sich z.B. ein funktionierendes CNN erstellen, welches auf den MNIST-Trainingsdatensatz ausgelegt ist. Dazu klickt man auf Image Classification CNN und anschließend auf create.



Es öffnet sich folgende Ansicht mit der interaktiven Schaltfläche:

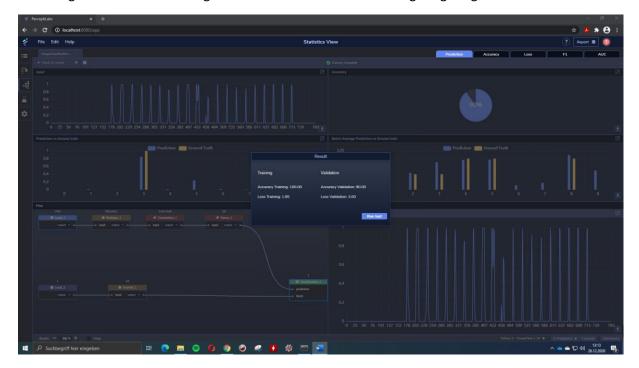


Mit einem Klick auf run startet das neuronale Netz mit dem Training.



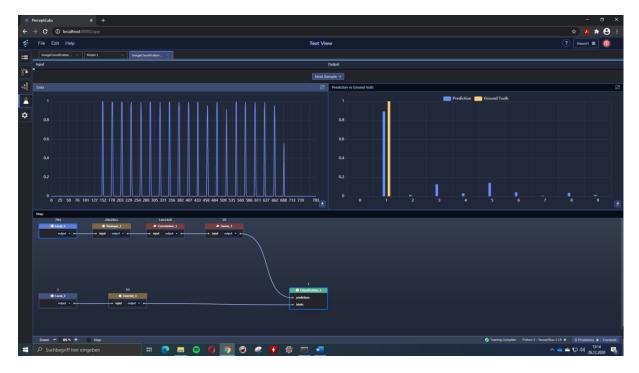
Man kann das Training pausieren oder ggf. abbrechen. Dazu sind nach Laden und Beginn des Trainings 2 Schaltflächen zu sehen. Zudem ist mittig in der Trainingsansicht ein Fortschrittbalken sichtbar.





Mit Klick auf Run Test beginnt der Test des neuronalen Netzwerks. Mit klick auf Next Sample wird mit dem Training der nächsten Probe begonnen.

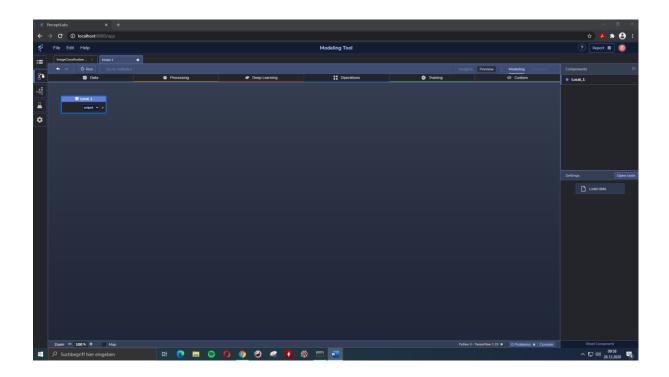
Die Zuordnung ist korrekt, wenn der blaue und der gelbe Balken (Prediction und Groung Truth) auf der selben Zahl zu sehen sind.



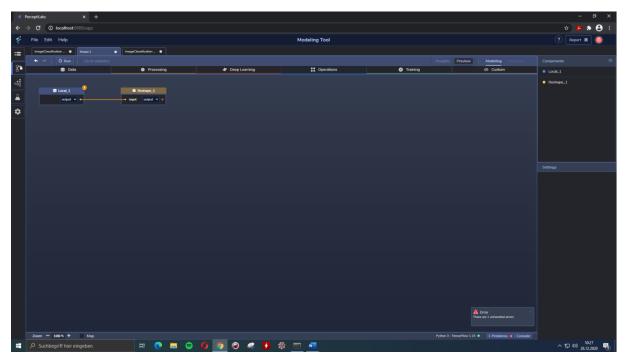
2. Erstellen eines eigenen neuronalen Netzwerks

In diesem Beispiel wird ein neuronales Netz zur Klassifizierung der mnist Daten erstellt.

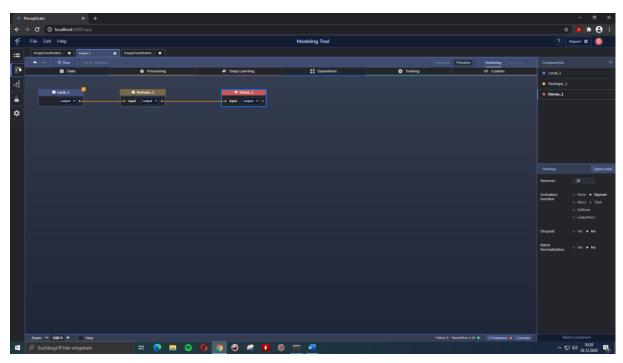
Schritt 1: Mit Klick auf Data Local Data auswählen und an eine beliebige Position ziehen.



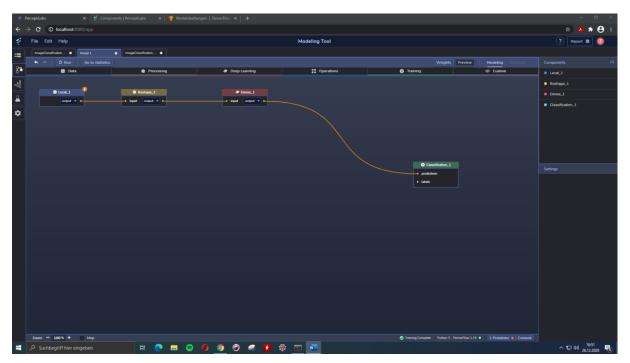
Schritt 2: Abhängig von den Daten muss eine Datenvorverarbeitung stattfinden. Eine Skalierung der Daten kann z.B. durch Klick auf Processing und dann auf Reshape in das Netz eingefügt werden. Wichtig: Die beiden Module müssen miteinander verbunden werden. Dies kann durch die Kreise auf der rechten Seite der Module durchgeführt werden.



Anschließend muss der Deep Learning Bereich des neuronalen Netzes designt werden. Hier kann z.B. durch Klicken auf Deep Learning und Auswahl von Dense eine Hidden Layer hinzugefügt werden. Auch dieses Modul muss wieder mit dem vorherigen Modul verbunden werden.

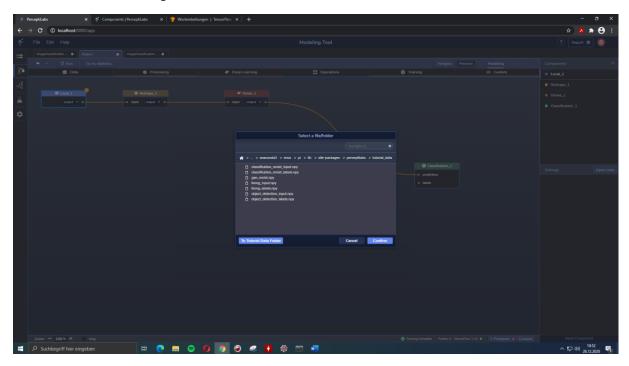


Mit Klick auf Training kann ausgewählt werden welchen Einsatzzweck das neuronale Netz z.B. haben soll. Hier kann man z.B. im Bereich Training eine Klassifizierung auswählen und mit dem neuronalen Netz verbinden.



Nun müssen die einzelnen Module so konfiguriert werden, dass diese zueinander passen.

Soll z.B. eine Klassifizierung aus Zeichen der MNIST Datenbank durchgeführt werden, so kann der in Perceptilab hinterlegte Datensatz verwendet werden. Dazu auf Local und anschließend auf Load Data klicken. Es öffnet sich folgendes Fenster

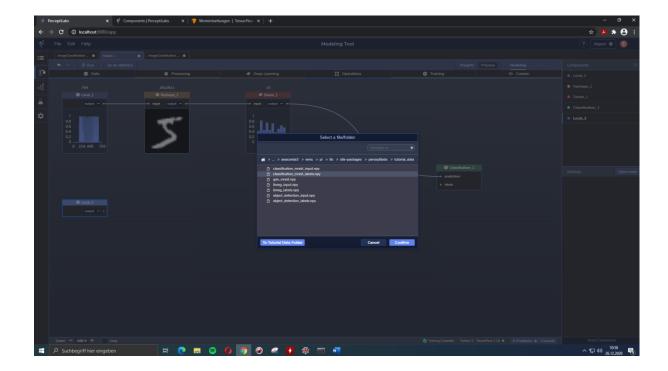


Hier wird mnist input ausgewählt. Dies ist der Datensatz, der die Schriftprobe enthält.

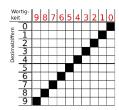
Für das Reshaping muss 28x28x1 ausgewählt werden. Dies liegt darin begründet, dass die Bilder der einzelnen Zahlen 28x28 Pixel groß sind.

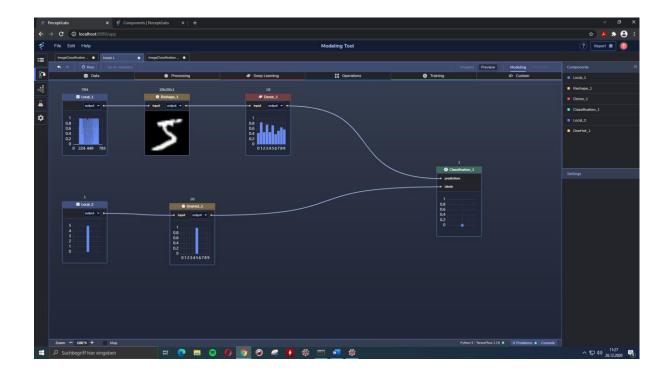
Damit ist der Prediction-Teil des neuronalen Netzes abgeschlossen.

Um ein funktionierendes neuronales Netz zu erhalten, muss nun als 2. Eingabe der entsprechende Wert der Schriftprobe hinterlegt werden. Dies ist notwendig, um dem neuronalen Netz während des Trainings mitzuteilen, ob es die Zahlen richtig oder falsch zugeordnet hat. Dazu wird ein 2. Lokaler Datenpfad benötigt, dem die mnist labels zugeordnet werden.



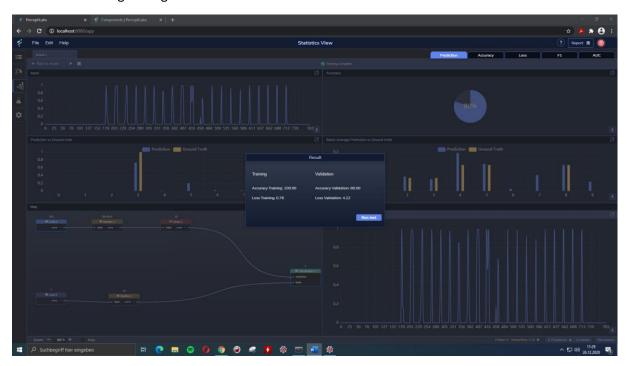
Da es sich hierbei um die Ergebnisse handelt, die als Zahlenwert dem neuronalen Netz zugeführt werden, ist hier kein Reshape notwendig. Stattdessen wird eine OneHot-Codierung durchgeführt. Dies ist notwendig, um die Zahlen binär darstellen zu können. Dabei wird allen Bits mit Ausnahme von einem eine 0 zugeordnet. Die stelle mit der 1 entspricht dabei dem Wert der Dezimalzahl. Dies ist in folgender Grafik zu sehen (schwarz=1):





Damit ist das neuronale Netz fertiggestellt und kann durch Klicken auf Run trainiert werden.

Nach dem Training ist folgendes Feld zu sehen.



Mit dem eben erstellten neuronalen Netz wird auf Basis der Validierungsdaten eine Genauigkeit von 80% erreicht.

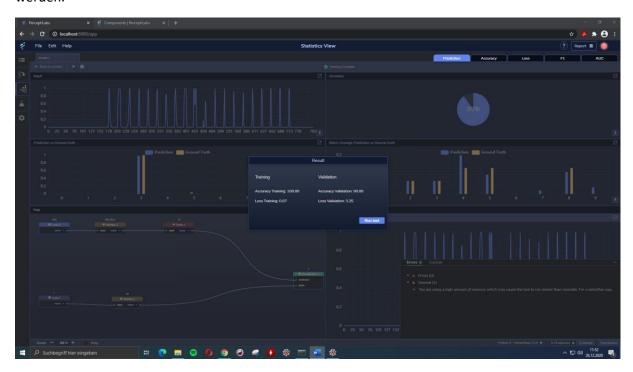
3. Modifikation der Parameter

Durch Modifikation des neuronalen Netzes kann dessen Genauigkeit beeinflusst werden.

Exemplarisch wird dies hier auf Basis der Epochen und Aktivierungsfunktionen demonstriert.

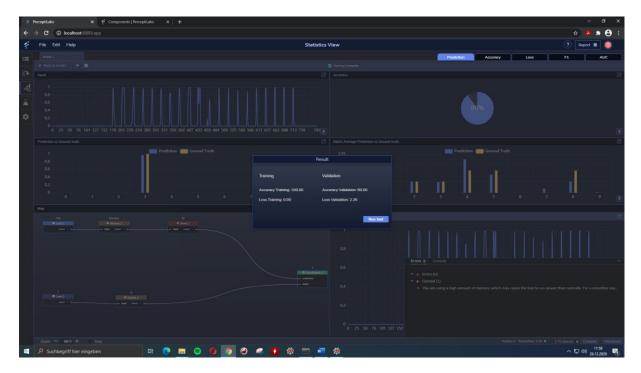
3.1. Variation der Epochen:

Die Genauigkeit lässt sich von 80% auf 90% erhöhen, wenn die Epochen von 10 auf 100 erhöht werden.

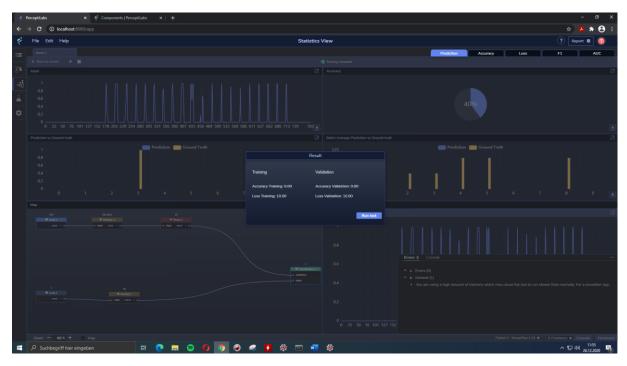


3.2. Variation der Aktivierungsfunktionen

Ebenfalls erhöht sich die Genauigkeit, wenn die Aktivierungsfunktion von Sigmoid zu Softmax geändert wird.



Wird jedoch die Aktivierungsfunktion von Sigmoid auf ReLU geändert, ist keine Zuordnung mehr möglich.



4. Export des neuronalen Netzes

Der Export des neuronalen Netzes kann auf 2 Arten erfolgen.

- 1. Als Tensorflow Model
- 2. Jupyter Notebook.

Dazu auf File und anschließend auf Export klicken, den Dateipfad und die Art des Exports (Tensorflow Model oder Jupyter Notebook) auswählen und auf Export klicken.

