## CKi ein CNN-Model in C++

Simeon Stix

05.11.2023

## Inhaltsverzeichnis

1	Ana	Analyse						
	1.1	Aufgabenstellung						
	1.2	Zielgruppe	3					
	1.3	Anforderungen	3					
		1.3.1 Must-haves	3					
		1.3.2 Nice-to-haves	5					
		1.3.3 Use Cases	6					
		1.3.4 Use Case Diagramme	10					
		1.3.5 Ablaufdiagramme	11					
	1.4	Umsetzung	14					
	1.1	ombouzung	1.					
<b>2</b>	Plar	Planung						
	2.1	Aufgabenliste	15					
	2.2	Meilensteine	16					
	2.3	Gantt	17					
3	Desi	$\operatorname{ign}$	<b>2</b> 2					
	3.1	Konsole	22					
		3.1.1 Training	22					
		3.1.2 Test	22					
		3.1.3 Anwendung	22					
	3.2	Datenbank	23					
	3.3	Code	23					
		3.3.1 Klassendiagramm	23					
		3.3.2 Trainingsdaten	24					
		3.3.3 Tests	24					
Lit	terat	urverzeichnis	<b>2</b> 6					
Aŀ	Abbildungsverzeichnis 2 <sup>t</sup>							

## Kapitel 1

## Analyse

## 1.1 Aufgabenstellung

Die Aufgabe, die sich das Projekt CKi stellt, ist die Wissenserweiterung des Entwicklers. Dabei wird ein Programm geschrieben, welches einzelnen handgeschriebenen Ziffern erkennen kann. Dies geschieht mittels KI. Dabei wird die KI komplett vom Entwickler geschrieben. Da keine modernen externen Grundlagen verwendet werden, wird das Produkt, das Programm, nicht die Geschwindigkeit einer modernen KI erreichen. Dies spielt jedoch keine Rolle, da dieses Projekt nicht wegen des Endprodukts durchgeführt wird.

## 1.2 Zielgruppe

Das Projekt CKi ist als solches nicht ausgelegt, einem realen Anwendungszweck zu entsprechen oder eine Lösung oder einen Lösungsansatz für einen solchen zu bieten. Diesbezüglich liegt der einzige Nutzen von CKi nicht in dessen Produkt, sondern nur im Wissensgewinn und Verständnis gewinn für den Entwickler in den Bereichen der künstlichen Intelligent oder genauer im Bereich des maschinellen Lernens mit einem Convolutional Neural Network, der Realisation von Anwendungen mit C++ und dessen Möglichkeiten Hardware direkt in die programminternen Abläufe einzubinden. Somit richtet sich CKi nicht nach dem Grundsatz ein bestmögliches nutzbares Produkt zu sein, sondern lediglich nach dem grössten Wissensgewinn für den Entwickler. Nach diesem Grundsatz ist die resultierende Zielgruppe der Entwickler und vereint so multiple Rollen des Projektes CKi in einer Person.

## 1.3 Anforderungen

#### 1.3.1 Must-haves

Die Must-haves wurden aus dem Themenblatt, welches am 15.09.2023 bei Walter Schnyder eingereicht wurde, übernommen und mit weiterführenden Elaborationen versehen.

• Rückgabe in Prozentwerten, die die Wahrscheinlichkeit der Übereinstimmung mit dem digitalen Gegenstück der handgeschriebenen Zahl abbildet. "Welche Zahl wurde (vermutlich) aufgeschrieben?"

Erläuterung: Da ein simples neuronales Netzwerk für maschinelles Lernen durch ein "Netzäus Knotenpunkten gebaut wird und jeder dieser Knotenpunkte, auch die Knotenpunkte, welche bei einem solchen neuralen Netzwerk als Endschnittstellen fungieren, einzeln berechnet werden, erhält man, bei Anwendungsfall von CKi, eine multiple Anzahl von Prozentzahlen, welche zur Interpretation es gelieferten Endergebnisses verwendet werden können. Diese Rückgabe der einzelnen Prozentwerte erfolgt zum Beginn über eine Konsolenausgabe. Diese wird später, wie in "Nice-to-haves" unter GUI erläutert, in ein grafisches Nutzerinterface integriert und zu diesem Zeitpunkt evtl. auch interpretiert (wobei die einzelnen Prozentwerte weiterhin einsichtig bleiben sollten).

• CNN-Algorithmus (trainiert auf Zahlenwert)

Erläuterung: Ein CNN-Algorithmus oder auch Convolutional Neural Network wird beim maschinellen Lernen oft bei der Interpretation von Bildern genutzt. Dabei wird das Bild in kleinere Abschnitte unterteilt und "einzeln" an den gehirnähnlich aufgebauten Algorithmus weitergegeben.

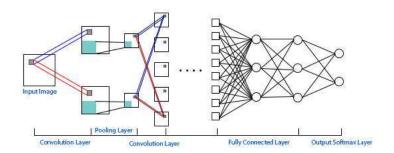


Abbildung 1.1: CNN Model Aufbau Grafik

Im Projekt CKi wird dieser wie im Themenblatt beschrieben mit Bild von einzelnen handgeschriebenen Ziffern trainiert.

- Nutzer-Input  $\rightarrow$  Nutzer darf eine Zahl zeichnen

Erläuterung: Ein solches CNN-Model zu erbauen und zu trainieren ist zwar die Grundlage für dieses Must-have, jedoch sollte das Produkt auch erprob bar sein.

Diesbezüglich muss der Nutzer in der Lage sein, eine handschriftliche Ziffer an das neurale Netzwerk zu liefern. Hierbei ist die minimale Anforderung, dass der Nutzer in einer anderweitigen Applikation ein solches Bild erstellt hat und es nun interpretieren lassen kann. Wie in Nice-to-haves unter GUI beschreiben, wird diese Eingabemöglichkeit (eine Ziffer zu zeichnen oder eine schon vorhandene grafische Abbildung zu verwenden) in einem weiteren Entwicklungsschritt direkt in die grafische Nutzeroberfläche der Applikation integriert.

#### 1.3.2 Nice-to-haves

Die Nice-to-haves wurden aus dem Themenblatt, welches am 15.09.2023 bei Walter Schnyder eingereicht wurde, übernommen und mit weiterführenden Elaborationen versehen. Zudem behalte ich mir als Verfasser dieses Dokumentes, als Entwickler des Projektes CKi und als Zielgruppe des Projektes CKi vor, diese Liste in gegebene Falle zu erweitern.

#### • GUI

Erläuterung: Ein GUI (oder auch Graphical User-Interface) ist die grafische Nutzeroberfläche der Applikation. Da die Applikation primär dem Wissensgewinn gewidmet ist und dementsprechend nicht für den Nutzer optimiert wird, hat eine solche Erweiterung nur eine geringe Priorität. Diese Nutzeroberfläche wird selbst bei der Umsetzung in einer möglichst simplen Form gehalten. Dabei sollte es folgende Bestandteile beinhalten:

- Eine Möglichkeit für den Nutzer eine anderweitig gezeichnete Ziffer interpretieren zu lassen
- Eine Möglichkeit für den Nutzer eine Ziffer zu zeichnen.
- Eine weiter-interpretierte Ausgabe der Interpretation des CNN.
- Eine Ausgabe des nicht interpretierten Prozentwertes der Interpretation des CNN.

Bis zu dem Punkt, wo ein GUI realisiert wurde und in den Einsatz gestellt wird, sind nicht alle dieser Funktionen über die Konsole (das Interface zum Programm, welches vor dem GUI zum Einsatz kommt) verfügbar.

#### • GPU als Berechnungsplattform nutzen

Erläuterung: Die CPU in jedem Computer ist eine sehr "fokussierte" Hardware, immer nur einen einzelnen Prozess kann diese berechnen. Dies ist für ein neuronales Netzwerk, welche Hunderte oder Tausende von Knotenpunkten in seinem Netzwerk hat und alle einzeln berechnet werden müssen, äusserst hinderlich. Die dezidierte Grafikkarte, wenn vorhanden, kann diesem Geschwindigkeitsverlust nachhelfen, da

eine solche GPU in der Lage ist, tausende Berechnungen gleichzeitig zu tätigen. Da im Projekt mit C++, einer Hardware-nahen Programmiersprache, gearbeitet wird, kann eine Anbindung an das Rechenpotential der GPU erreicht werden. Da dies jedoch ein äusserst schwieriger Prozess ist, sich diese Anbindung bei den unterschiedlichen Herstellern von GPUs unterscheiden kann und ich notwendig um ein funktionierendes CNN zu erstellen, wurde diese Optimierung als nicht notwendig eingestuft.

#### 1.3.3 Use Cases

Die hier aufgelisteten Use Cases entsprechen den Use Cases nach den Must-haves und sind diesbezüglich ohne die grafische Nutzeroberfläche. Dies kann dazu führen, dass ein endgültiges Produkt nicht mehr kohärent zu den Use Cases steht. Im Allgemeinen sollte aber selbst eine solche Inkohärenz nicht in extremer Weise auftreten, da die Bedienung der Applikation als Konsole als auch als grafische Oberfläche in ähnlicher Weise auftreten sollte.

Nummer	Name	Akteur	Ablauf	Nachbedingunge	nAusnahmen	Anmerkungen
1	Interpretation	Nutzer, CNN	Siehe Ablauf-	Der Nutzer	Bei der In-	Offiziell ist
			diagramm Ïn-	sollte in der	terpretation	zwar Training
			terpretation"	Konsole eine	von Nutzer-	keine Vorbe-
				Auflistung al-	eigenen Abbil-	dingung zu
				ler möglichen	dungen kann	Testet, jedoch
				Ziffern $(0-9)$	es zu multi-	macht die
				und deren ent-	plexen Fehlern	Anwendung
				sprechenden	kommen. Die-	der Applika-
				Wahrschein-	se reichen von	tion keinen
				lichkeit sehen.	falschen Da-	Sinn, wenn
				Zudem kann	teikodierung	man nicht er-
				der Nutzer	zu falscher	warten kann,
				auch die	Auflösung.	dass man ein
				kongruieren-	Aufgrund	realistisches
				de Zahl zur	dieser man-	oder sinnvol-
				höchsten Mög-	nigfaltigen	les Ergebnis
				lichkeit auf	Möglichkeiten	erhält.
				einer speziel-	zu Fehlern	
				len Zeile in	können die-	
				der Konsole	se nicht alle	
				ablesen.	hier erläutert	
					werden. Eine	
					Auflistung aller Fehler ist in	
					der Dokumen-	
					tation unter "Fehler Bu	
					finden.	
					muen.	

2	Training	Nutzer, CNN	Siehe Ablauf-	Der Nutzer	Hierbei kann
			diagramm	erhält nach	es zu zwei Feh-
			"Training"	der Been-	lern kommen.
				digung der	Dabei handelt
				Schulung des	es sich beides
				CNN-Models	um Fehler
				eine kurze	bei der Da-
				Benachrich-	tenbank. Der
				tigung, dass	erste ist ein
				das Training	Fehler, wenn
				abgeschlossen	die benötigten
				ist. Zudem	"Tabellenïn
				erhält der	der Datenbank
				Nutzer nach	nicht stim-
				jedem einzel-	mig mit den
				nen Datensatz	Erwartungen
				den Output,	sind und der
				dass nun x von	andere, wenn
				y Datensätzen	keine Daten
				bearbeitet	in der Daten-
				wurden.	bank zu finden
					sind. Für die
					genauen Feh-
					lercodes ist
					die Dokumen-
					tation unter
					"FehlerBu
					kontaktieren.

3	Testen	Nutzer, CNN	Siehe Ablauf-	Der Nutzer	Hier kann es	Bei den Test-
			diagramm	findet nach je-	zu zwei Feh-	daten würde
			"Testen"	dem Datensatz	lern kommen.	es evtl. Sinn
				in der Test-	Dabei handelt	machen, die
				Datenbank	es sich beides	einzelnen Kon-
				eine simple	um Fehler	solen Outputs
				Gegenüber-	bei der Da-	auch in einer
				stellung der	tenbank. Der	CSV-Datei
				richtigen und	erste ist ein	festzuhalten,
				der falschen	Fehler, wenn	wobei dies mit
				interpretierten	die benötigten	Pipes in der
				Ziffern. Diese	"Tabellenïn	Konsole dem
				weiterzuverar-	der Datenbank	Nutzer bereits
				beiten, ist dem	nicht stim-	offensteht. Of-
				Nutzer über-	mig mit den	fiziell ist zwar
				lassen. Neben	Erwartungen	Training keine
				der Gegen-	sind und der	Vorbedingung
				überstellung	andere, wenn	zu Testet,
				erhält der	keine Daten	jedoch macht
				Nutzer auch	in der Daten-	das Testen nur
				die Benach-	bank zu finden	begrenze Sinn,
				richtigung,	sind. Für die	wenn es noch
				dass nun x von	genauen Feh-	nichts gibt,
				y Datensätzen	lercodes ist	was sich zu
				bearbeitet	die Dokumen-	testen lohnt.
				wurden.	tation unter	
					" <i>Fehler</i> ßu	
					kontaktieren.	

## 1.3.4 Use Case Diagramme

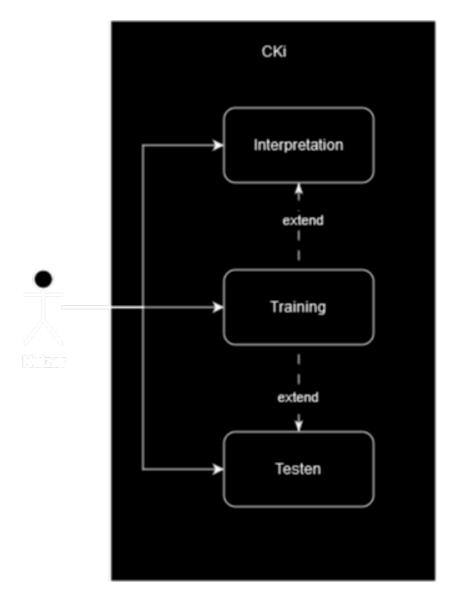


Abbildung 1.2: Use-Case-Diagramm

### 1.3.5 Ablaufdiagramme

### Interpretation

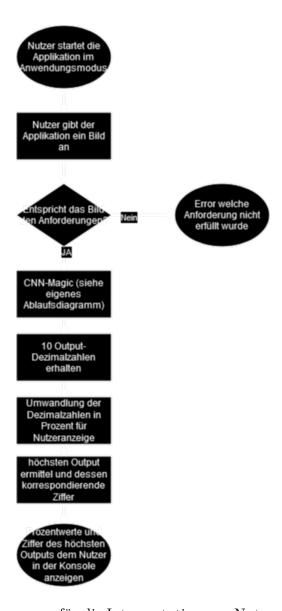


Abbildung 1.3: Ablaufdiagramm für die Interpretation von Nutzer-gelieferten Einzelbildern

## Training

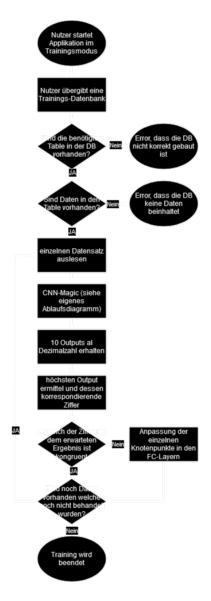


Abbildung 1.4: Ablaufdiagramm vom Training des CNN

#### Testen

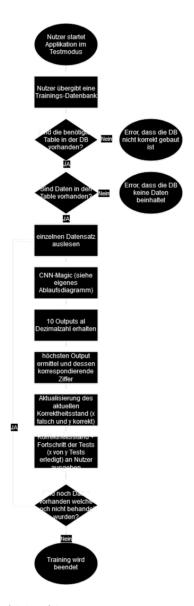


Abbildung 1.5: Ablaufdiagramm von einem Test des CNN

### **CNN-Magic**

Das Ablaufdiagramm eines CNN wurde durch ein externes Bild ersetzt, da dieses die Abläufe in einem CNN besser und konkreter visualisiert.

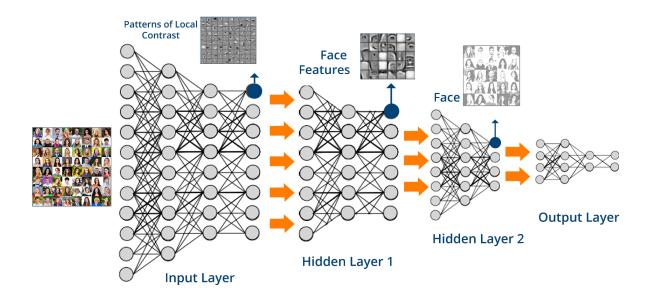


Abbildung 1.6: Visuelle Darstellung der Funktionsweise eines CNN

### 1.4 Umsetzung

Wie im Themenblatt vom 15.09.2023 wird für die Umsetzung reines C++ verwendet.

### 1.4.1 Entwicklungsumgebung

Bei der Entwicklungsumgebung wird das JetBrains Produkt **CLion** zum Einsatz kommen. Dieses beinhaltet alle benötigten Funktionalitäten, die bei der Entwicklung des Produktes nötig sind. Gegebenen Falles könnte noch **SQLite Browser** zur Verwendung kommen, da dieses ein besseres (und für den Entwickler ein gewohntes) Interface zur Handhabung von lokalen Datenbanken bietet. Für die Version Control des Projektes wird lokal **Git** verwendet und zur Sicherung in der Cloud wird sowohl **GitHub** als auch **GitLab** verwendet. Die Entwicklungsumgebung mit IDE und Version Control wird primär auf dem Betriebssystem Windows verwendet. Es kann jedoch nicht garantiert sein, dass die Entwicklung nicht teilweise unter einer Distribution von Linux ablaufen wird. Hierbei sollten (evtl. abgesehen von der GUI) keine Kompatibilitätsprobleme mit sich führen.

#### 1.4.2 CNN

#### Grundlagen

Der Kern des CNN lässt sich in drei unterschiedliche Arten von Schichten aufteilen. Zusätzlich gibt es noch zwei zusätzliche "Hilfs-SSchichten, welche für die Ein- und Ausgaben

zuständig sind. Die Eingabeschicht ist eine dieser zwei erwähnten Schichten. Diese akzeptiert im Falle von CKi jeweils ein Bild von speziell definierten Grössen und nimmt, gibt jeder Pixel in Graustufen (Dies ist entscheidend, weil so der Farbwert des Pixels von drei, zwei Byte grossen Zahlen zu nur einer zwei Byte grossen Zahl reduziert wird.) als ein sogenanntes Eingabeneuron. Auf die Eingabeschicht folgt die Convolutional Layers oder auch Faltungsschichten. Diese Faltungsschichten sind einer der Schlüsselbestandteile eines CNN. Die Convolutional Layer dienen dazu, bestimmte Merkmale und Schlüsselelemente aus dem Bild zu extrahieren. Hierbei wird bei jedem der Convolutional Layer eine mathematische Faltungsoperationen durchführt. Nach den Faltungsschichten kommen die simplen Pooling-Schichten. Bei einer Pooling-Schicht wird die Dimension eines Bildes reduziert (Downsampling). Dies kann durch zwei Arten geschehen, entweder durch Max-Pooling, dabei wird aus einer Liste von Werten nur der höchste übermittelt oder durch Durchschnitts-Pooling, wobei der Durchschnitt dieser Liste berechnet und übermittelt wird. Durch diese Datenreduktion wird Rechenleistung gespart und so das Ergebnis schneller und stabiler geliefert. Vor der Ausgabeschicht gibt es noch die FC Layers oder auch Vollständig verknüpfte Schichten. Bei diesen ist jeder Knotenpunkt mit jedem Knotenpunkt in der nächsten Schicht verbunden. Dies ist das Herz des gesamten Models. Dabei wird in jedem Knotenpunkt ein neuer Wert berechnet, um in der letzten Schicht, der Ausgabeschicht diese in Wahrscheinlichkeit zu "konvertieren".

#### Implementation

Bei der Implementation eines CNN-Models wurde für CKi der Entschluss getroffen, eine C++-Klasse für jede benötigte Art von Layer zu schreiben. Danach muss ein Grundgerüst, eine Main-Klasse realisiert werden, die alle Klassen miteinander kombiniert. Dies erleichtert es in einem späteren Schritt die grosse Umstellung von einer Konsolen-Anwendung hin zu einer grafisch passierten Anwendung (auch wenn immer noch grosse Teile der Main-Klasse ausgetauscht werden müssen.). Für die Speicherung der Berechnungswerte für die FC-Layer ist die Abwägung zu treffen, ob es sinnvoll ist, diese in einer lokalen Datenbank zu speichern oder in eine konkret hierfür entworfene Datei zu schreiben.

#### 1.4.3 Testdaten

Die Testdaten für CKi können in unzähliger Ausführung auf Kaggle gefunden werden.

#### Speicherung

Im gegebenen Fall würde es für die Schulung, des CNN, Sinn ergeben, die einzelnen Bilder nicht über Ordner- oder Archivstrukturen zu speichern, sondern in eine oder mehrere lokale Datenbanken abzuspeichern.

## 1.5 Nutzwertanalyse der Lösungsvarianten

#### 1.5.1 Alternativen

Die möglichen Alternativen zu einer kompletten Realisation eine CNN oder irgendeinem neuronalen Netzwerk in C++ ohne Bibliotheken oder Frameworks für neuronale Netze sind endlos. Selbst wenn man bereits bestehende Produkte begutachtet, wird man auf GitHub schnell fündig. Bei einer Suche auf GitHub mit dem Query "mnist digit recogniser"findet man nach Stand 20.10.2023 02:13 178 Repositorien (je eines in C, C++, C#, Rust, drei in Java + Kotlin und 53 in Python). Selbst wenn man unter dem Beschluss steht, dass man das CNN selber bauen wolle, würde man für jede beliebige Sprache eine Bibliothek oder Framework finden, die einem diese Aufgabe erleichtern würde.

#### 1.5.2 Kosten

Bezüglich der Kosten kann das Projekt CKi nicht mit den Alternativen mithalten. C++ ist keine Sprache, in welcher man schnell ein Produkt hervorbringt. Dies belegen etliche Studien und Artikel (Programming Languages Table, An Empirical Comparison of Seven Programming Languages, Programming Languages by Energy Efficiency, Development time in various languages) Zudem, dass keine dezidierten Bibliotheken für maschinelles Lernen zum Einsatz kommen, erhöht den Entwicklungsaufwand, Zeitaufwand und so die Kosten. Wenn man die Stundenzahl aus der Planung mit einem Stundensatz von 50 CHF quantifizieren, käme man auf einen gesamten Kostenaufwand von 8'600.-. Zuzüglich kämen noch Hardware Anschaffungen für die Entwicklung, diese können jedoch im Falle vom Projekt CKi vernachlässigt werden.

#### 1.5.3 Nutzen

Wie bereits im Abschnitt ?? erwähnt, ist dieses Produkt auf den Wissensgewinn ausgerichtet und nicht auf das Produkt selbst. Dementsprechend ist in der geplanten Umsetzung der Projektes CKi der maximale Nutzen gewährleistet. Leider lässt sich dieser Nutzen nicht/schlecht quantifizieren.

#### 1.5.4 Effektivität

Der Vergleich in Effektivität der Anwendung, die aus dem Projekt CKi resultiert und den professionell entwickelten Bibliotheken in Python, etc. zieht, wird CKi selbst mit GPU-Berechnung und dem Geschwindigkeitsvorteil von C++ gegen diese Bibliotheken in Bezug auf Run-Time-Length verlieren.

#### 1.5.5 Vergleich

Bestehendes Produkt		Eigene Kreation		
Sektion	Anzahl	Sektion	Anzahl	
Anschaffungskosten	0 Fr.	Kreation	8'600 Fr.	
Wiederholende Kos-	0 Fr.	wiederholende Kos-	0 Fr.	
ten		ten		
Absolut	0 Fr.	absolut	8'600 Fr.	

Eine kurze Zusammenfassung der Kosten-Nutzen-Analyse zeigt den desolaten Zustand von CKi. Es werden Kosten für die Arbeitszeit von 8'600 CHF anfallen. Die Effektivität ist niedriger, als wenn dasselbe Produkt mit einer vorhandenen Bibliothek geschrieben werden würde (und die Entwicklungsdauer wäre ebenfalls geringer). Der Nutzen des Endproduktes ist nichtig, da dieses nie zur wirklichen Anwendung kommen wird. Weiters gibt es unzählige kostenlose Alternativen, die es nur zu verwenden gilt. Das Projekt CKi kann und wird sich nur auf den Wissensgewinn für den Entwickler stützen, in der Hoffnung, dass dieser die Kosten-Politik aufwiegen wird.

## Kapitel 2

## Planung

## 2.1 Aufgabenliste

#### 1. Planung:

- Aufgabenliste erstellen
- Zeiteinteilung
- Meilensteine definieren
- Gantt erstellen

#### 2. Analyse:

- Recherche CNN
- Recherche Testdaten
- Recherche C++ Details
- Anforderungen definieren
- Use Cases
- weitere Analysen
- Schreiben Analyse

#### 3. Design:

- GUI konzipieren
- Wireframes zeichnen
- Konsolenbefehle definieren
- Konsolen Output definieren

#### 4. Realisation:

- Input Layer realisieren
- Convolutional Layer realisieren
- Pooling Layer realisieren
- Dense Layer Klasse schreiben
- Output Layer erstellen
- CNN-Model erstellen
- CNN-Model trainieren
- GUI auf CNN-Model setzen
- GPU-Anbindung implementieren
- Kommentare schreiben
- weitere Verbesserungen vornehmen
- Buffer Zeit programmieren

#### 5. Dokumentieren:

• Schreiben

#### 6. Testen:

- Testliste kreieren
- Tests implementieren
- Tests durchführen

#### 7. Deployment:

- Projekt als EXE bauen
- Build Anleitung kreieren

#### 8. Präsentation:

• Präsentation erstellen

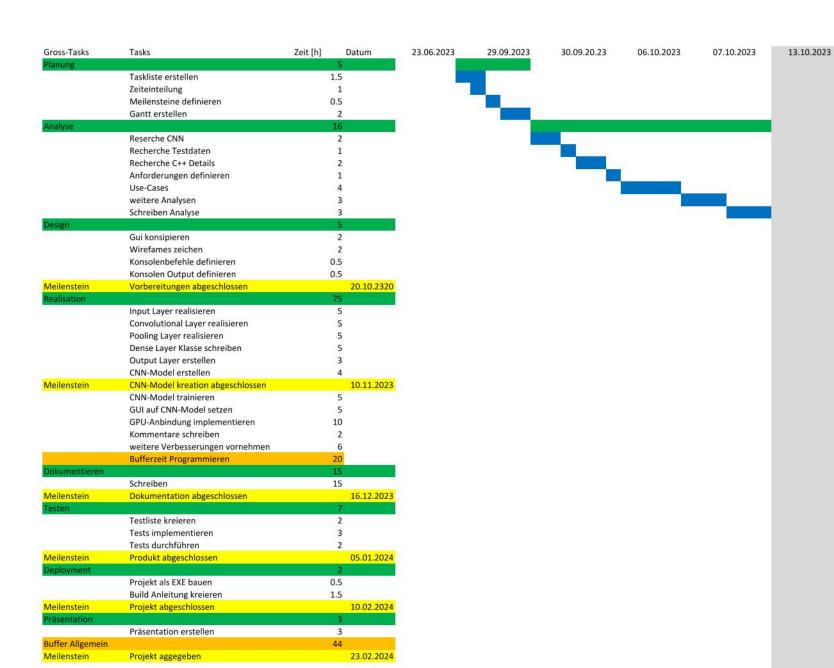
#### 9. Buffer allgemein

### 2.2 Meilensteine

Meilenstein-Name	Datum
Vorbereitungen abgeschlossen	20.10.2023
CNN-Model Kreation abgeschlossen	10.11.2023

Dokumentation abgeschlossen	01.12.2023
Produkt abgeschlossen	05.01.2024
Projekt abgeschlossen	10.02.2024
Projekt abgegeben	23.02.2024

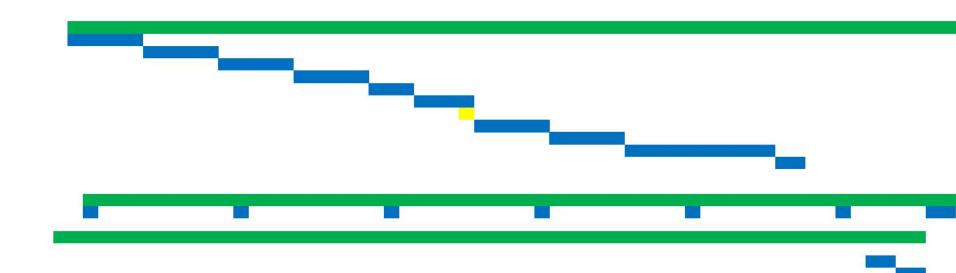
## 2.3 Gantt



14.10.2023

 $10.2023 \qquad 27.10.2023 \qquad 28.10.2023 \qquad 03.11.2023 \qquad 04.11.2023 \qquad 10.11.2023 \qquad 11.11.2023 \qquad 17.11.2023 \qquad 18.11.2023 \qquad 24.11.2023 \qquad 25.11.2023 \qquad 01.12.2023 \qquad 27.10.2023 \qquad 27.10.$ 

02.



22

 31.2024
 26.01.2024
 27.01.2024
 02.02.2024
 03.02.2024
 09.02.2024
 10.02.2024
 16.02.2024
 17.02.2024
 23.02.2024

## Kapitel 3

## Design

## 3.1 Konsole

### 3.1.1 Training

#### Input

```
ki — training "[trainings.ubyte]"
```

#### Output

Nach jedem Datensatz wird angezeigt, wie viele der zum Training gegebenen Daten bereits abgearbeitet wurden.

#### 3.1.2 Test

#### Input

```
ki —test "[test.ubyte]"
```

#### Output

Nach jedem Datensatz wird angezeigt, wie viele der zum Testen gegebenen Daten bereits abgearbeitet wurden. Zudem wird angezeigt, wie viele der Datensatz richtig bzw. falsch erkannt wurden.

#### 3.1.3 Anwendung

#### Input

```
ki "[image.jpg]"
```

#### Output

Als Output werden alle Ziffern von 0 bis 9 mit den entsprechenden Prozentwerten zurückgegeben (Dies kommt daher, dass die KI die Wahrscheinlichkeit der Übereinstimmung für jede Ziffer berechnet.). Zudem wird auch angezeigt, welche Ziffer die höchste Übereinstimmung hat. Da diese die erkannte Ziffer darstellt.

#### 3.2 Datenbank

Die Applikation benötigt keine Datenbank.

### 3.3 Code

### 3.3.1 Klassendiagramm

Es gibt drei Klassen in CKi (Convolutional Layer, Pooling Layer, Dense Layers). Ein Convolutional Layer ist eine Art von Filter, welcher auf das Bild gelegt wird, um eine vereinfachte Erkennung zu ermöglichen. Die Pooling Layers sind verantwortlich das Bild zu verkleinern und so eine schnellere Verarbeitung zu ermöglichen. Die Dense Layers oder auch Fully Connected Layers sind das eigentlich das Gehirn der KI. Zusätzlich gibt es die Main-Klasse, diese ist zuständig die oben genannten Klassen miteinander zu verbinden und so das Netzwerk aufzubauen. Zusätzlich handhabt es die Nutzereingaben und die Auslese der Trainings-/Testdaten.

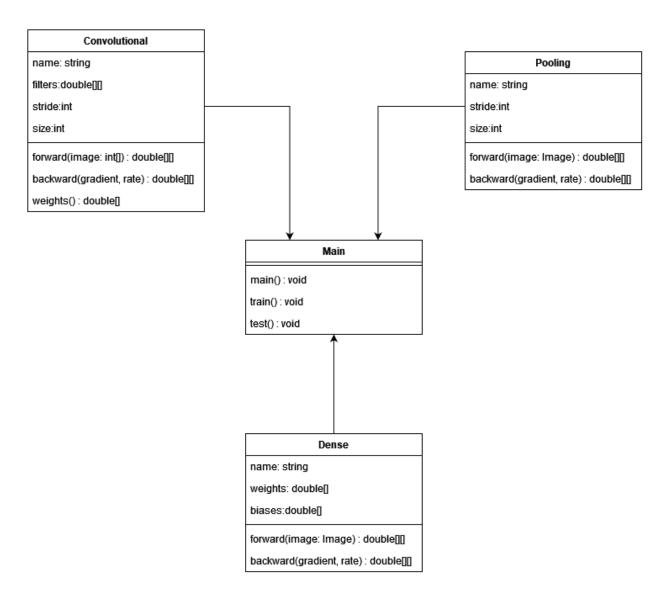


Abbildung 3.1: Das Klassendiagramm, Grundaufbau der Applikation

### 3.3.2 Trainingsdaten

Die Trainingsdaten sind das MNIST-Datenset mit den handschriftlichen Zahlen. (http://yann.lecun.com/exdb/mnist/)

#### 3.3.3 Tests

Im Projekt CKI gibt es drei Arten von Tests. Es gibt das simple Ausprobieren. Da es nicht allzu viele Nutzerschnittstellen gibt, kann man diese ausführen und begutachten, ob diese mit der Beschreibung übereinstimmen. Bei einer dieser Schnittstellen wird die KI getestet. Dies geschieht, indem der KI ihr unbekannte Datensätze zu sehen bekommt und

das Endergebnis mit einem vordefinierten Ergebnis abgeglichen wird. Egal ob das Ergebnis korrekt oder inkorrekt erkannt worden ist, wird es statistisch aufgenommen. Am Ende wird dem Nutzer eine Prozentzahl der korrekten Erkennungen präsentiert. Diesbezüglich ist dies kein Test, in dem die Applikation versagen könnte, es ist eine reine Leistungsüberprüfung, ob mehr Training vonnöten ist. Zusätzlich zu diesen zwei Testmöglichkeiten gibt es noch die Unit-Tests. Diese werden dazu genützt, um einzelne Funktionen und Klassen noch vor deren Verwendung zu überprüfen.

## Literaturverzeichnis

- [1] ibm. What are convolutional neural networks?
- [2] Amrita Pathak. Convolutional neural networks (cnns): Eine einführung, 24.09.2023.
- [3] Sumit Saha. A comprehensive guide to convolutional neural networks the eli5 way, 15.12.2018.

# Abbildungsverzeichnis

1.1	CNN Model Aufbau Grafik	4
1.2	Use-Case-Diagramm	10
1.3	Ablaufdiagramm für die Interpretation von Nutzer-gelieferten Einzelbildern	11
1.4	Ablaufdiagramm vom Training des CNN	12
1.5	Ablaufdiagramm von einem Test des CNN	13
1.6	Visuelle Darstellung der Funktionsweise eines CNN	14
3.1	Das Klassendiagramm, Grundaufbau der Applikation	24