ENTWURF

Neuronale Netze zur Bilderklassifizierung auf Heterogenen Plattformen

vorgelegt von:

Viet Doan Xuan Pham Friedemann David Claus Aleksandr Eismont Jakub Marceli Trzciński Dmitrii Seletkov

Betreuer:

M.Sc. Dennis Weller M.Sc. Sarath Mohanachandran Nair

8. Juli 2019

Inhaltsverzeichnis

1	Einleitung					
2	Aktualisierung der Wunschkriterien Paketstruktur					
3						
4	Paketbeschreibungen					
	4.1	Manag	erModule	7		
		4.1.1	Funktion	7		
		4.1.2	Verwendung im Kontext	7		
		4.1.3	Aufbau	11		
		4.1.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	12		
	4.2	EventN	Module	17		
		4.2.1	Funktion	17		
		4.2.2	Verwendung im Kontext	17		
		4.2.3	Aufbau	18		
		4.2.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	19		
	4.3	GUIM	odule	27		
		4.3.1	Funktion	27		
		4.3.2	Verwendung im Kontext	27		
		4.3.3	Aufbau	29		
		4.3.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	31		
	4.4	Platfor	mModule	37		
		4.4.1	Funktion	37		
		4.4.2	Verwendung im Kontext	37		
		4.4.3	Aufbau	38		
		4.4.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	40		
	4.5	Imagel	EditorModule	45		
		4.5.1	Funktion	45		
		4.5.2	Verwendung im Kontext	45		
		4.5.3	Aufbau	46		
		4.5.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	46		
	4.6	MathM	Iodule	50		
		4.6.1	Funktion	50		
		4.6.2	Verwendung im Kontext	50		
		4.6.3	Aufbau	50		
		4.6.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	51		
	4.7		ugmentationModule	55		
		4.7.1	Funktion	55		
		4.7.2	Verwendung im Kontext	55		
		4.7.3	Aufbau	55		
				55		

	4.7.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	. 55
4.8	Neural	lNetModule	. 57
	4.8.1	Funktion	. 57
	4.8.2	Verwendung im Kontext	. 57
	4.8.3	Aufbau	. 57
	4.8.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	. 58
4.9	Trainir	ngModule	. 63
	4.9.1	Funktion	. 63
	4.9.2	Verwendung im Kontext	. 63
	4.9.3	Aufbau	. 64
	4.9.4	Detaillierte Klassenbeschreibungen	. 65

1 Einleitung

Folgendes Entwurfsdokument des Projektes "AlexLens" entstand im Rahmen des Moduls "Praxis der Softwareentwicklung – PSE" am Lehrstuhl Programmierparadigmen - IPD Snelting. Das Modul ist Teil des Bachelorstudiengangs Informatik am Karlsruher Institut für Technologie.

Die Anwendung ermöglicht es dem Nutzer im wesentlichen, Bilder mittels des vortrainierten neuronalen Netzes AlexNet zu klassifizieren. Dabei wird zwischen drei verschiedenen Betriebsmodi unterschieden (Hohe Performance, geringer Leistungsverbrauch und hohe Energieeffizienz). Außerdem soll es mittels Transfer-Learnings möglich sein, das neuronale Netz auf weitere Objektklassen hin weiter zu trainieren.

Wie bereits im Spezifikationsdokument beschrieben, wird die Anwendung auf einem Host PC des CDNC Instituts betrieben, weshalb die wesentliche Hardwareunterstützung auf diesen Host PC fokussiert ist. Der Host PC hat Zugriff auf die folgenden Plattformen: Eine Intel CPU, eine Intel GPU sowie vier Intel Movidius Neural Compute Sticks der ersten Generation. Zum jetzigen Zeitpunkt ist eine Unterstützung der FPGA-Plattform nicht vorgesehen, jedoch soll die Anwendung so aufgebaut sein, dass eine spätere Unterstützung durchaus möglich wäre.

Ziel dieses Entwurfsdokumentes soll eine klare, genaue und gewissenhafte Dokumentation der Ergebnisse der Entwurfsphase sein. Es soll die Systemzerlegung in Pakete bzw. Module, Klassen und Schnittstellen dargestellt werden, sowie der globale Kontrollfluss mittels geeigneter Diagramme sowie detaillierten textuellen Beschreibungen erkenntlich sein.

Wir haben uns für ein modulares und objektorientiertes Konzept beim Entwurf entschieden. Die Anwendung soll in C++ geschrieben werden. Bibliotheken die wir für die Plattformen nutzen sind OpenVino (Intel Movidius NCS) sowie OpenCL (CPU und GPU). Für die GUI nutzen wird die Qt Bibliothek. Für die Skalierung der Bilder soll ebenfalls eine Bibliothek genutzt werden, die jedoch noch nicht fest steht.

Im folgenden Kapitel möchten wir darlegen, welche Wunschkriterien der Spezifikationsphase übernommen wurden und welche weiterhin offen sind. In Kapitel 3 wird die Paketstruktur dargestellt und erläutert. Anschließend wird in Kapitel 4 auf die einzelnen Pakete eingegangen.

2 Aktualisierung der Wunschkriterien

Von den Wunschkriterien flossen die Unterstützung der GPU-Plattform, die Implementierung von Data Augmentation und das Anbieten eines optimalen Modus in den Entwurf mit ein (WK10, WK30 und WK40).

Die anderen Wunschkriterien wurden wegen Priorisierung aus zeitlichen Gründen nicht weiter ausgeführt. Dies heißt jedoch nicht unbedingt, dass sie nicht trotzdem noch implementiert werden.

WK50 (Weiteres Deep Neural Network unter Nutzung von Bibliotheken) wurde insofern teilweise realisiert, als dass der Anwender nun weitere Deep Neural Networks benutzen kann, indem er die Konfigurationsdatei des Neuronalen Netzes verändert. So kann er zum Beispiel zusätzliche Schichten hinzufügen oder die Learning-Rate verändern. Möglicherweise wird auch dieses Wunschkriterium noch in Gänze eingebaut werden. Standardmäßig sind beide Konfigurationsdateien gemäß AlexNet eingestellt. Die Möglichkeit über Konfigurationsdateien des Neuronalen Netzes und des Transfer-Learnings zusätzliche Funktionalität zu nutzen wurde im Pflichtenheft noch nicht erwähnt.

An den Musskriterien gibt es keine Änderungen, sie konnten vollständig entworfen werden.

3 Paketstruktur

Um solch ein komplexes System zustande zu bringen, haben wir den Architekturstil Model-View-Controller ausgewählt. Ziel dieses Stils ist ein flexibler Programmentwurf, der eine spätere Änderung oder Erweiterung, ohne negative Auswirkungen auf die jeweiligen anderen Teile der Software zu haben, vereinfacht und eine Wiederverwendbarkeit der einzelnen Komponenten ermöglicht. Darüber hinaus erleichtert dies die Aufteilung der Arbeit auf verschiedene Teams. Das Paket "GUIModule" repräsentiert die View und ist für die Darstellung der Daten des Modells sowie die Realisierung der Benutzerinteraktionen zuständig.

Die Pakete "EventModule", "ManagerModule"und "PlatformModule" repräsentieren den Controller. Das EventModule bearbeitet alle Aktionen des Nutzers, die im Programm erfasst wurden. Das ManagerModule verwaltet das GUIModule und die Model-Klassen. Das PlatformModule dient zur Verwaltung der Berechnungen auf den heterogenen Plattformen.

Die Pakete "NeuralNetModule", "TrainingModule", "ImageEditorModule", "DataAugmentationModule"und "MathModule" repräsentieren das Model. Ziel des NeuralNetModules ist die Bilderklassifizierung, TrainingModule - das Trainieren eines ausgewählten Neuronalen Netz, ImageEditorModule - Bildverarbeitungsoptionen, DataAugmentationModule - die Erweiterung der Trainingsdaten und MathModule - die Modellierung von grundlegenden mathematischen Operationen mit Tensorobjekten. Somit ist das Model von der View und dem Controller unabhängig.

4 Paketbeschreibungen

4.1 ManagerModule

4.1.1 Funktion

Das ManagerModule ist das zentrale Controller-Modul des Programms. Deswegen bietet es auch mit der main()-Funktion den Eintrittspunkt in die Anwendung.

4.1.2 Verwendung im Kontext

Über die Schnittstelle **IManager** wird auf das Modul zugegriffen. Das GUIModule erhält über das Entwurfsmuster Beobachter von Klassen des ManagerModules Benachrichtigungen über Zustandsänderungen (zum Beispiel, wenn ein Bild fertig klassifiziert wurde). Den neuen Zustand holen sich die Beobachter des GUIModules dann über die Schnittstelle **IManager**. EventModule greift über **IManager** auf das Modul zu, um Änderungen (zum Beispiel, wenn der Nutzer die Klassifizierung gestartet hat) am Programmzustand anzuregen...

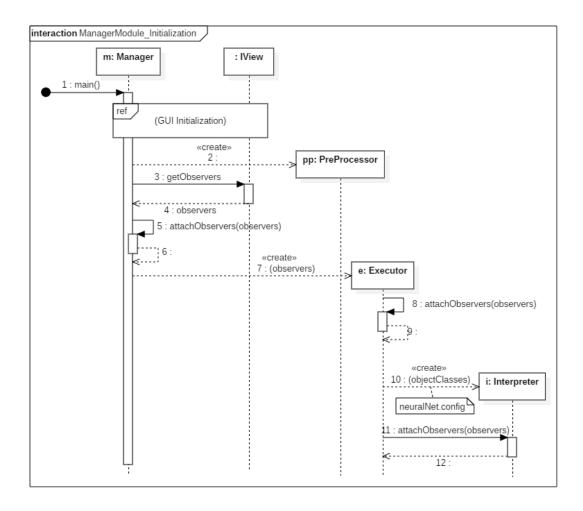


Abbildung 1: Sequenzdiagramm zur Initialisierung des ManagerModules

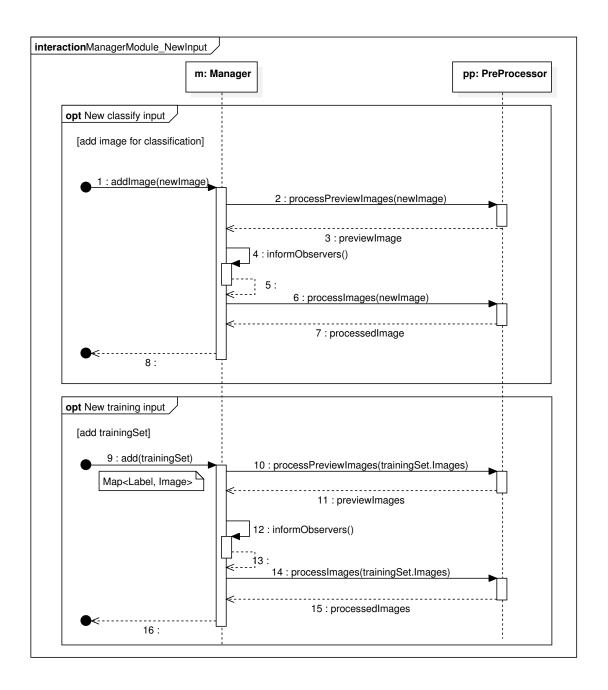


Abbildung 2: Sequenzdiagramm zur neuen Eingabe

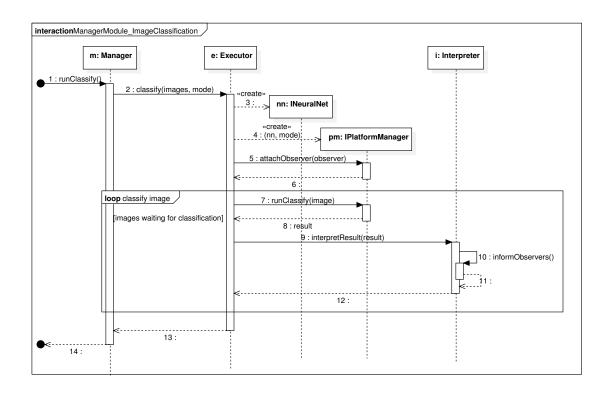


Abbildung 3: Sequenzdiagramm zur Bilderklassifizierung

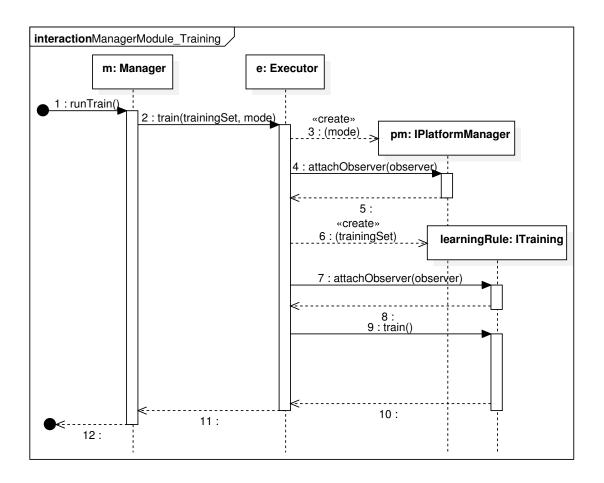


Abbildung 4: Sequenzdiagramm zum Training

4.1.3 Aufbau

Die zentrale Klasse **Manager** implementiert die Schnittstelle **IManager**. **Manager** bietet die main()-Funktion und stößt bei deren Ausführung die Initialisierung des Programms an. Außerdem ist **Manager** über **IManager** der Ansprechpartner des GUIModules (über das Beobachter-Entwurfsmuster) und des EventModules, wie im Abschnitt "Verwendung im Kontext" beschrieben. Zum vorverarbeiten der Bilder benutzt **Manager** die Klasse **PreProcessor** und zum klassifizieren oder trainieren von Bildern die Klasse **Executor**. Ist ein Bild fertig klassifiziert, benutzt **Executor** die Klasse **Interpreter** zur Verarbeitung des Ergebnisses.

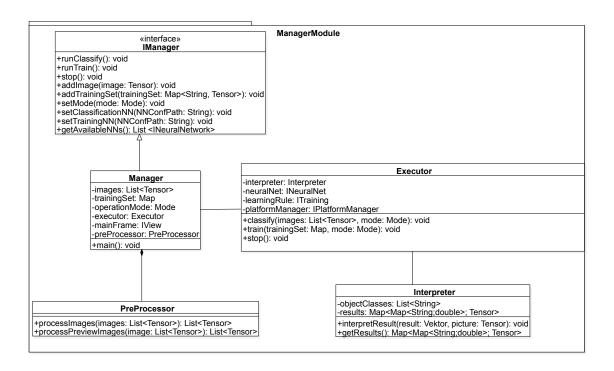


Abbildung 5: Klassendiagramm: Paket ManagerModule

4.1.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o «interface» IManager

Über diese Schnittstelle kann auf das ManagerModule zugegriffen werden

> runClassify(): void

Mit dieser Methode wird die Klassifizierung der bereits hinzugefügten Bilder angestoßen.

@return void

Mit dieser Methode wird das Trainieren des (möglicherweise standardmäßig) ausgewählten Neuronalen Netzes mit den bereits hinzugefügten Bildern angestoßen. **@return** void

⊳ stop(): void

Mit dieser Methode wird die Klassifizierung oder das Trainieren eines Neuronalen Netzes gestoppt.

@return void

□ addImage(image: Tensor): void

Mit dieser Methode wird ein Bild zum Klassifizieren hinzugefügt.

image: das Bild, das hinzugefügt werden soll.

@return void

▷ addTrainingSet(trainingSet: Map<String, Tensor>): void

Mit dieser Methode werden Bilder mit ihren Labels zum Klassifizieren hinzugefügt.

trainingSet: eine Map von Bildern und ihren zugehörigen Labels, die hinzugefügt werden sollen.

@return void

> setMode(mode: Mode): void

Mit dieser Methode kann der Berechungsmodus festgelegt werden.

mode: der festzulegende Berechnungsmodus.

@return void

setNeuralNet(NNConfPath: String): void

Mit dieser Methode kann das für die Klassifizierung zu verwendende Neuronale Netz ausgewählt werden. Über eine nicht weiter beschriebene Methode der Klasse Executor wird das gewählte Neuronale Netz an Executor weitergeleitet und dort initialisiert.

NNConfPath: der Pfad der Konfigurationsdatei des Neuronalen Netzes, das zur Klassifizierung verwendet werden soll.

@return void

p getAvailablePlatforms(): List <Platform>

Mit dieser Methode können die im Moment verfügbaren Plattformen abgefragt werden. Dies ist zum Beispiel bei entfernbaren USB-Compute-Sticks von Relevanz.

@return eine Liste der verfügbaren Plattformen.

p getAvailableNNs(): List < INeuralNetworks>

Mit dieser Methode können die verfügbaren Neuronalen Netze abgefragt werden. Dies sind sowohl für die Klassifizierung als auch für das Trainieren die selben Netze

@return eine Liste der verfügbaren Neuronalen Netze.

o Manager

Die zentrale Controller-Klasse. Sie implementiert die Schnittstelle IManager. Mit der main()-Funktion ist sie der Ausgangspunkt des Programms.

— «private» images: List<Tensor>

Die Bilder für die Klassifikation.

— «private» trainingSet: Map<String, Tensor>

Die Bilder für das Training mit ihren Labels.

– «private» operationMode: Mode

Der Berechnungsmodus (für Klassifkation und Training gleich).

– «private» executor:Executor

Eine Instanz der Klasse Executor.

- «private» mainFrame: IView

Eine Instanz der Klasse MainFrame, welche die Schnittstelle IView implementiert. Diese wird unter anderem dafür verwedet, die Schnittstelle sichtbar zu schalten und getOberservs() aufzurufen, um zentral die Subjekte an die Beobachter anheften (mit der Methode attach()) zu können.

– «private» preProcessor: PreProcessor

Eine Instanz der Klasse PreProcessor.

> main()

Die main()-Methode des Programms. Sie initialisiert unter anderem das GUIModule und schält es mit der Methode start() der Schnittstelle IView auf sichtbar.

o Executor

Executor ist dafür zuständig, die Ausführung der Klassifikation und des Trainings zu kontrollieren. Sie erbt von der Klasse Subject aus dem Paket GUIModule.

– «private» interpreter: Interpreter

Eine Instanz der Klasse Interpreter.

– «private» neuralNet: INeuralNet

Die Instanz des aktuell ausgewählten neuronalen Netzes.

«private» learningRule: ITraining

Eine Instanz einer Klasse, welche ITraining implementiert. Sie wird für den Training-Vorgang verwendet.

- «private» platformManager: IPlatformManager

Eine Instanz einer Klasse, welche IPlatformManager implementiert.

classify(images: List<Tensor>, mode: Mode): void

Diese Methode kontrolliert den Klassifikationsvorgang.

images: die Bilder, die klassifizeirt werden sollen.

mode: der Berechnungsmodus, in dem die Klassifikation stattfinden soll.

@return void

▶ train(trainingSet: Map<String, Tensor>, mode: Mode): void

Diese Methode kontrolliert den Trainingsvorgang.

trainingSet: die Bilder mit ihren Labels, mit denen trainiert werden soll.

mode: der Berechnungsmodus, in dem das Training stattfinden soll.

@return void

⊳ stop(): void

Mit dieser Methode bricht der Manager das Training ab, nachdem er vom Event-Module dazu aufgerufen wurde.

@return void

Interpreter

Interpreter ist dafür zuständig, beim Klassifizieren den Ergebnisvektor zu interpretieren. Dafür ermittelt er die fünf wahrscheinlichsten Objektklassen und informiert danach in interpretResult() das GUIModule entsprechend des Observer-Patterns. Dafür erbt Interpreter von der Klasse Subject.

— «private» objectClasses: List<String>

Eine Liste der möglichen Objektklassen. Standardmäßig sind dies die 1000 Objektklassen von AlexNet. Das kann sich jedoch ändern, wenn ein anderes Neuronales Netz zur Klassifikation verwendet wird.

— «private» results: Map<Map<String;double>; Tensor>

Die Ergebnisse der Klassifizierungen. Pro Bild fünf Strings der Namen der fünf wahrscheinlichsten Objektklassen mit ihrer Wahrscheinlichkeit (als double).

▷ interpretResult(result: Vektor picture: Tensor): void

Diese Methode ermittelt anhand des Ergebnisvektors die fünf wahrscheinlichesten Objektklassen, speichert das Ergebnis und informiert die Beobachter der Klasse mit informObservers().

result: der Ergebnisvektor.

picture: das Bild, das klassifiziert wurde.

@return void

p getResults(): Map<Map<String;double>; Tensor>

Diese Methode wird von den Beobachtern aus dem GUIModule aufgerufen, um

die Klassifizierungsergebnisse anzuzeigen. **@return:** die Klassifizierungsergebnisse. Pro Bild fünf Strings der Namen der fünf wahrscheinlichsten Objektklassen mit ihrer Wahrscheinlichkeit (als double).

4.2 EventModule

4.2.1 Funktion

Das Event-Modul (EventModule) führt die über das GUI vom Nutzer getätigten Aktionen und Änderungen aus, beziehungsweise stößt sie an.

4.2.2 Verwendung im Kontext

Das Event-Modul wird zunächst über die Schnittstelle **lEventsInvoker** von dem GUI-Modul aufgerufen und anschließend von der Klasse **EventInvoker**, die diese Schnittstelle implementiert, initialisiert. Bei einem Ereignis (z.B. Knopfdruck auf "Durchsuchen") greift ein Panel (z.B. **InputPanel**), das im GUI-Modul beschrieben ist, auf die Schnittstelle **lEventsInvoker** zu, um den entsprechenden Event-Handler(z.B. **NewInputHandler**) aufzurufen.

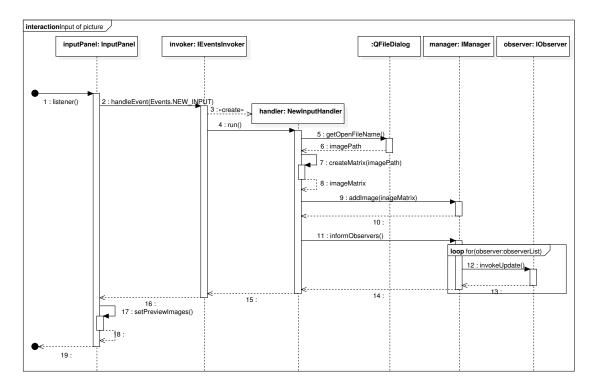


Abbildung 6: Sequenzdiagramm: Eingabe eines neuen Bildes

4.2.3 Aufbau

Alle möglichen Ereignisse sind in der Enum-Klasse **Events** aufgezählt. Sie werden in den konkreten Handlers (**NewInputHandler**, **RunHandler** etc.), die seinerseits von der abstrakten Klasse **Handler** erben, bearbeitet. Der **Handler** entspricht dem abstrakten Befehl und **NewInpuHandler**, **RunHandler** etc. den konkreten Befehlen gemäß dem Entwurfsmuster "Befehl", das hier eingesetzt wird. Um mit dem Modul zu kommunizieren, muss auf die Schnittstelle **IEventsInvoker** zugegriffen werden. Für die Erstellung der GUI wird außerdem die Bibliothek Qt verwendet.

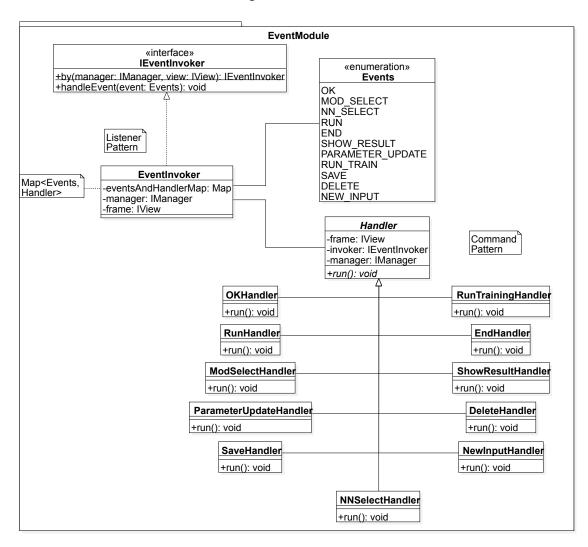


Abbildung 7: Klassendiagramm: Paket EventModule

4.2.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o «interface» IEventInvoker

Die Schnittstelle des Event-Moduls, über die die bestimmten Ereignisse(Events) aufgerufen werden können.

> «static» by(manager: IManager, view: IView): IEventInvoker

Die statische Methode der Schnittstelle, die eine Instanz der implementierenden Klasse EventsInvoker zurückgibt.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

view: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

@return eine Instanz der Klasse, die diese Schnittstelle implementiert.

▶ handleEvent(event: Events): void

Die Methode, die ein bestimmtes Ereignis mithilfe von dynamischer Typisierung aufruft.

event: ein bestimmtes Ereignis, das aufgerufen werden soll.

@return void

EventInvoker

Die Klasse, die die Schnittstelle des Event-Moduls implementiert und den Aufrufer im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

– «private» eventsAndHandlerMap: Map<Events, Handler>

Das Attribut, das die Assoziation zwischen Events und Handlers bildet.

EventInvoker(manager: IManager, view: IView)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse EventInvoker erstellt.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

view: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

o «abstract» Handler

Handler definiert eine abstrakte Klasse für die Bearbeitung der möglichen Anfragen, die jeweils einem bestimmten Ereignis entsprechen. Darüber hinaus repräsentiert Handler den abstrakten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" und somit die Basis-Klasse für alle weiteren Handlers.

▶ Handler(frame: IView, invoker: lEventlnvoker, manager: lManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse Handler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

Die abstrakte Methode für die Ausführung des Handlers (gemäß dem Entwurfsmuster "Befehl").

@return void

o OKHandler

Die Klasse OKHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis OK entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

> OKHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse OKHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

Die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis OK aus.

@return void

o RunHandler

Die Klasse RunHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis RUN entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

> RunHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse RunHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

▶ run(): void die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis RUN aus.
@return void

ModSelectHandler

Die Klasse ModSelectHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis MOD_SELECT entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

▶ ModSelectHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse ModSelectHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

⊳ run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis MOD_SELECT aus.

@return void

o NNSelectHandler

Die Klasse NNSelectHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis NN_SELECT entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

▶ NNSelectHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse NNSelectHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis NN_SELECT aus.

@return void

o ParameterUpdateHandler

Die Klasse ParameterUpdateHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis PARAMETER_UPDATE entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

> NNSelectHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse Parameter Update Handler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

⊳ run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis PARAMETER_UPDATE aus.

@return void

o SaveHandler

Die Klasse SaveHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis SAVE entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

▷ SaveHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse SaveHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis SAVE aus.

@return void

NewInputHandler

Die Klasse NewInputHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis NEW_INPUT entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

▶ NewInputHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse NewInputHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis NEW_INPUT aus.

@return void

o DeleteHandler

Die Klasse DeleteHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis DELETE entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

▶ DeleteHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse DeleteHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis DELETE aus.

@return void

ShowResultHandler

Die Klasse ShowResultHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis SHOW_RESULT entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

> ShowResultHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse ShowResultHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

▶ run(): void die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis SHOW_RESULT aus.

@return void

o EndHandler

Die Klasse EndHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis END entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

▷ EndHandler(frame: IView, invoker: IEventInvoker, manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse EndHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis END aus.

@return void

• RunTrainingHandler

Die Klasse RunTrainingHandler erbt von der abstrakten Klasse Handler und bearbeitet die Anfrage, die dem Ereignis RUN_TRAIN entspricht und somit den konkreten Befehl im Entwurfsmuster "Befehl" repräsentiert.

 ${\scriptstyle \rhd} \ \ RunTraining Handler (frame: IView, invoker: IEventInvoker, \, manager: \, IManager)}$

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse RunTrainingHandler erstellt.

frame: eine Instanz einer Klasse, die IView implementiert (in diesem Fall Main-Frame) um Änderungen an der Anzeige anzustoßen.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem

Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

manager: eine Instanz einer Klasse, die IManager implementiert (in diesem Fall Manager), um Änderungen am Programm anzustoßen.

> run(): void

die Methode implementiert die abstrakte Methode run() der Superklasse Handler und führt das Ereignis RUN_TRAIN aus.

@return void

«enumeration» Events

Die Klasse Events zählt alle möglichen Ereignisse auf, die im Programm geschehen können.

> 0K

Das Button OK wird gedrückt.

▶ MOD_SELECT

Ein neuer Modus wird ausgewählt.

▶ NN_SELECT

Ein neues neuronales Netz wird ausgewählt.

▷ RUN

Die Bilderklassifizierung wird gestartet.

▷ END

Der Klassifizierungsprozess oder Trainingsprozess wird beendet.

> SHOW_RESULT

Die Ergebnisse werden angezeigt.

> PARAMETER_UPDATE

Die eingegebenen Parameter werden aktualisiert.

▷ RUN_TRAIN

Der Trainingsprozess wird gestartet.

> SAVE

Das trainierte neuronale Netz wird abgespeichert.

▷ DELETE

Das trainierte neuronale Netz wird verworfen.

> NEW_INPUT

Ein neues Bild/neue Bilder wird/werden hochgeladen.

4.3 GUIModule

4.3.1 Funktion

Das GUIModule stellt eine graphische Benutzeroberfläche zur Verfügung, über die ein Nutzer durch die visuellen Darstellungen mit dem Programm interagiert.

4.3.2 Verwendung im Kontext

Das GUI-Modul wird von der Klasse **Manager** des ManagerModuls initialisiert. Alle visuellen Interaktionen mit Grafiken (z.B. Knopfdruck) des GUI-Moduls werden mithilfe der entsprechenden Handlers des Event-Moduls registriert und bearbeitet. Darüber hinaus werden die erhaltenen Informationen weitergeleitet und die GUI wird entsprechend aktualisiert. Der Zugriff auf die Darstellung der GUI-Komponente erfolgt über die Schnittstelle **IView**.

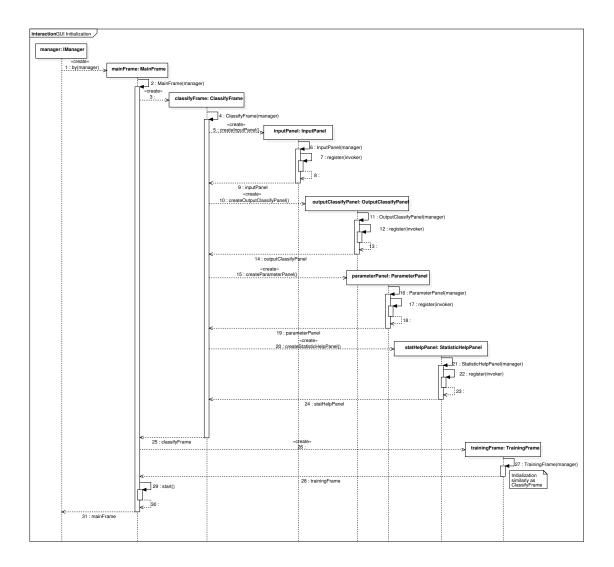


Abbildung 8: Sequenzdiagramm: Initialisierung der GUI

4.3.3 Aufbau

Das Hauptfenster, das sich beim Starten des Programms öffnet, wird in der Klasse Main-Frame, die seinerseits die Schnittstelle IView implementiert, beschrieben. Das Hauptfenster besteht aus zwei Reitern (Tabs): ClaffifyFrame und TrainingFrame. Diese haben einen ähnlichen Aufbau. Zur Erfüllung des Kapselungsprinzips werden daher die sich wiederholenden Teile der Reiter herausgezogen und in den Klassen InputPanel, ParameterPanel, StatisticHelpPanel, OutputClassifyPaneel und OutputTrainingPanel beschrieben. Die Klasse InputPanel beschreibt die Visualisierung der Bildeingabe, ParameterPanel - der Parametereinstellungen, StatisticHelpPanel - der Knöpfe "Help" und "Statistic", OutputClassifyPanel - der Klassifizierungsergebnisse, OutputTrainPanel - der Statistik des Trainingsprozesses.

Außerdem implementieren die eben genannten Panels die Schnittstelle **lobserver**. Somit werden sie konkrete Beobachter gemäß dem Entwurfsmuster "Beobachter". Die Subjekte sind die Klassen **Manager**, **Executor**, **Interpreter**, **Learning Rule** und **PlatformManager**.

Andere Bestandteile des GUI-Moduls, nämlich die Klassen ErrorFrame, HelpFrame, StatisticFrame und SaveDeleteTrainingFrame sind für die Darstellung der separat geöffneten Fenster Fehler-Fenster, Hilfe-Fenster, Statistik-Fenster, und das Fenster für die Speicherung oder Verwerfung des neu trainierten neuronalen Netzes zuständig.

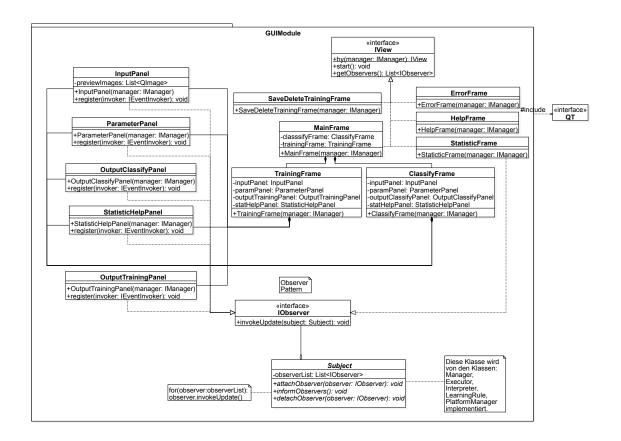


Abbildung 9: Klassendiagramm: Paket GUIModule

4.3.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o «interface» IView

Die Schnittstelle des GUI-Moduls, über welche die graphische Benutzeroberfläche der Software erstellt werden kann.

«static» by(manager: IManager): IView

Statische Methode der Schnittstelle, die eine Instanz der implementierten Klassen MainFrame, ClassifyFrame, TrainingFrame, StatisticFrame, SaveDeleteTraining-Frame, HelpFrame, ErrorFrame erstellt.

manager: die Instanz der Klasse IManager für die Darstellung der erhaltenen Informationen über das ganze System.

@return eine Instanz der Klasse, die diese Schnittstelle implementiert.

⊳ start(): void

Macht die GUI für den Nutzer sichtbar.

@return void

p get0bservers(): List<l0bserver>

Gibt die Liste von beobachteten Subjekten zurück.

@return die Liste von beobachteten Subjekten.

o MainFrame

MainFrame definiert eine Klasse für das Hauptfenster der Software.

– «private» classifyFrame: ClassifyFrame

Das Attribut der Klasse ClassifyFrame, das den Reiter Klassifizierung enthält.

– «private» trainingFrame: TrainingFrame

Das Attribut der Klasse TrainingFame, das den Reiter Transfer Learning enthält.

▶ MainFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse MainFrame und damit zwei Bestandteile des Hauptfensters, nämlich den Klassifizierungs- und Transfer Learning Reiter erstellt.

manager: die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

ClassifyFrame

ClassifyFrame definiert eine Klasse für den Reiter (Tab) Klassifizierung des Hauptfensters.

– «private» inputPanel: InputPanel

Das Attribut der Klasse InputPanel, das das Panel für die Bildeingabe darstellt.

– «private» paramPanel: ParameterPanel

Das Attribut der Klasse ParameterPanel, das das Panel für die Parametereinstellung des Klassifizierungsprozesses darstellt.

– «private» outputClassifyPanel: outputClassifyPanel

Das Attribut der Klasse OutputClassifyPanel, das die Klassifizierungsergebnisse darstellt.

– «private» statHelpPanel: StatisticHelpPanel

Das Attribut der Klasse StatisticHelpPanel, das die zwei Knöpfe Statistik und Hilfe im Klassifizierung-Tab darstellt.

ClassifyFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse ClassifyFrame und damit vier Bestandteile des Klassifizierung-Tabs, nämlich Bildeingabe, Parametereinstellung, Klassifizierungsergebnisse und die Knöpfe Statistik und Hilfe erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

TrainingFrame

TrainingFrame definiert eine Klasse für den Reiter (Tab) Transfer Learning des Hauptfensters.

– «private» inputPanel: InputPanel

Das Attribut der Klasse InputPanel, das das Panel für die Bildeingabe darstellt.

– «private» paramPanel: ParameterPanel

Das Attribut der Klasse ParameterPanel, das das Panel für die Parametereinstellung des Trainingsprozesses darstellt.

– «private» outputTrainingPanel: outputTrainingPanelPanel

Das Attribut der Klasse OutputTrainingPanel, das die Statistik des Trainingsprozesses darstellt.

«private» statHelpPanel: StatisticHelpPanel

Das Attribut der Klasse StatisticHelpPanel, das die zwei Knöpfe Statistik und Hilfe im Transfer Learning Tab darstellt.

▶ TrainingFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse TrainingFrame und damit vier Bestandteile des Transfer Learning Tabs, nämlich Bildeingabe, Parametereinstellung,

Statistik des Trainingsprozesses und die Knöpfe Statistik und Hilfe erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

StatisticFrame

StatisticFrame definiert eine Klasse für das Statistiken-Fenster.

StatisticFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse StatisticFrame erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

SaveDeleteTrainingFrame

SaveDeleteTrainingFrame definiert eine Klasse für das Erfolg-Fenster.

SaveDeleteTrainingFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse SaveDeleteTrainingFrame erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

• HelpFrame

HelpFrame definiert eine Klasse für das Hilfe-Fenster.

▶ HelpFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse HelpFrame erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

o ErrorFrame

ErrorFrame definiert eine Klasse für das Fehler-Fenster.

▶ ErrorFrame(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse ErrorFrame erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

o «interface» IObserver

Der IObserver definiert eine Aktualisierungsschnittstelle des Beobachter Entwurfsmusters.

invokeUpdate(subject: Subject): void

Die Methode benachrichtigt über Änderungen des Subjektes.

subject: die Instanz, die geändert wird.

@return void

InputPanel

InputPanel definiert eine Klasse für den Bildeingabeteil des Klassifizierung- und Transfer Learning-Tabs. Dieses Panel wird mit einem hochgeladenen Bild/hochgeladenen

Bildern ausgefüllt.

— «private» inputPreviewImages: List<QImage>

Das Attribut, das die Liste der Vorschaubilder enthält.

> InputPanel(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse InputPanel erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

▶ register(invoker: lEventInvoker): void

Die Methode, die das InputPanel beim invoker registriert.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

@return void

o ParameterPanel

ParameterPanel definiert eine Klasse für den Teil des Klassifizierung- und Transfer-Learning-Tabs, in dem der Nutzer den Betriebsmodus und das Neuronale Netz auswählen kann.

▶ ParameterPanel(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse ParameterPanel erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

▶ register(invoker: lEventInvoker): void

Die Methode, die das ParameterPanel beim invoker registriert.

invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

@return void

OutputClassifyPanel

OutputPanel definiert eine Klasse für den Ausgabeteil des Klassifizierung-Tabs. Dieses Panel wird mit einem eingelesenen Bild/eingelesenen Bildern und deren jeweiligem Klassifizierungsergebnis ausgefüllt.

OutputClassifyPanel(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse OutputClassifyPanel erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

▶ register(invoker: lEventlnvoker): void

Die Methode, die das OutputClassifyPanel beim invoker registriert. **invoker:** eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers.

@return void

StatisticHelpPanel

StatisticHelpPanel definiert eine Klasse für den Teil des Klassifizierung- und Transfer-Learning-Tabs, in dem jeweils ein Button für Statistiken und einer für Hilfe dargestellt wird

▷ StatisticHelpPanel(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse StatisticHelpPanel erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

▷ register(invoker: lEventInvoker): void

Die Methode, die das StatisticHelpPanel beim invoker registriert. **invoker:** eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers. **@return** void

OutputTrainingPanel

OutputPanel definiert eine Klasse für den Ausgabeteil des Transfer-Learning-Tabs. Dieses Panel wird mit dem Berechnungsfortschritt (Informationen nach jeder abgeschlossenen Epoche über deren Verlust, Genauigkeit und Geschwindigkeit (in Bildern pro Sekunde) und die Verlustfunktion als Graph) ausgefüllt.

OutputTrainingPanel(manager: IManager)

Der Konstruktor, der eine Instanz der Klasse OutputTrainingPanel erstellt. **manager:** die Instanz der Klasse IManager, die dargestellt wird.

▶ register(invoker: lEventInvoker): void

Die Methode, die das OutputTrainingPanel beim invoker registriert. invoker: eine Instanz einer Klasse, die IEventInvoker implementiert (in diesem Fall EventInvoker) für die Bestimmung des konkreten Handlers. **@return** void

o «abstract» Subject

Die abstrakte Klasse für das Befehls-Entwurfsmuster, die zur An- und Abmeldung von Beobachtern und zur Benachrichtigung von Beobachtern über Änderungen dient.

$- \ \ {\tt wprivate *" observer List"} \ List {\tt < 10bserver ">"}$

Liste von Beobachtern

«abstract» attachObserver(observer: IObserver): void

Fügt einen neuen Beobachter in die Liste der Beobachter ein.

observer: der hinzuzufügende Beobachter

@return void

⊳ «abstract» detachObserver(observer: IObserver): void

Entfernt den Beobachter aus der Liste der Beobachter.

observer: der zu löschende Beobachter

@return void

> «abstract» informObservers(): void

Ruft alle angemeldeten Beobachter aus der Liste der Beobachter auf.

@return void

4.4 PlatformModule

4.4.1 Funktion

Das Plattform-Modul stellt die Funktionalität für die Verwaltung der Berechnungsaufgaben des Programms auf den heterogenen Plattformen bereit. Außerdem erfolgt über dieses Modul das Managing und die Sammlung der benötigten Statistiken jeder Plattform.

4.4.2 Verwendung im Kontext

Das Plattform-Modul wird von dem Executor-Modul über die Schnittstelle **IPlatform-Manager** initialisiert und weiterbenutzt, um verschiedene Berechnungen des Klassifizierungsund Trainingsprozesses auf die heterogenen Plattformen ASIC, CPU und GPU zu verteilen.

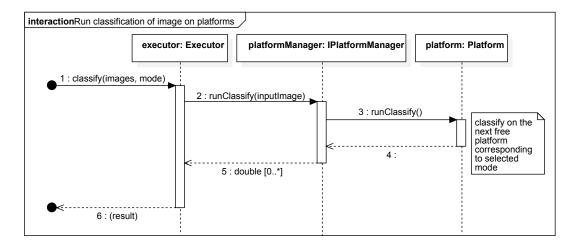


Abbildung 10: Sequenzdiagramm: Aufruf von Plattformen für die Klassifizierung eines Bildes

4.4.3 Aufbau

Es wird das Entwurfsmuster "Strategie" angewendet. Die Klasse PlatformManager (Kontext), welche die Schnittstelle IPlatformManager implementiert, initialisiert alle Plattformen und bestimmt, welche davon verfügbar sind, um sie freizugeben. Die abstrakte Klasse Platform (Strategie) definiert den Klassifizierungsalgorithmus, der von den konkreten Plattformen CPUPlatform, GPUPlatform und ASICPlatform (konkrete Strategien) implementiert wird. Ferner wird im Modul das Entwurfsmuster "Dekorierer" angewendet. Die abstrakte Klasse PlatformTraining definiert die zusätzlichen abstrakten Operationen, die von den erbenden Klassen CPUPlatform und GPUPlatform implementiert werden. Die Statistik der Berechnungen jeder Plattform lässt sich von der Klasse PlatformStatistic abrufen. Für die Implementierung des Klassifizirungsalgorithmus und Trainingsalgorithmus wird auf der CPU und der GPU die Bibliothek OpenCL verwendet. Auf dem ASIC wird, nur für den Klassifizierungsprozess, das OpenVINO-Toolkit benutzt.

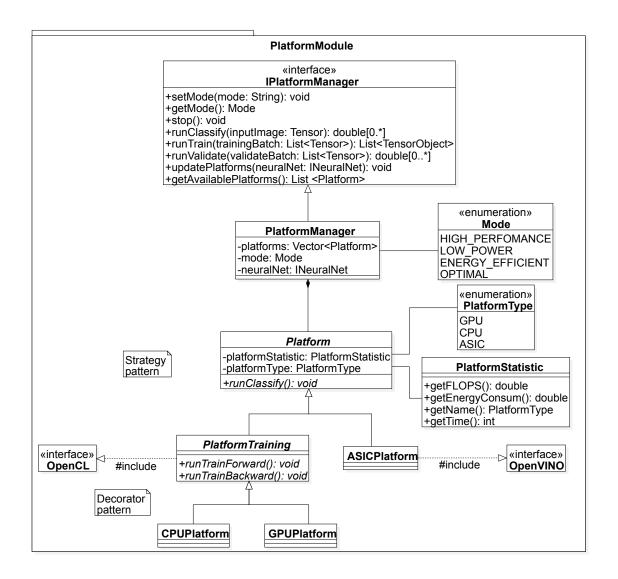


Abbildung 11: Klassendiagramm: Paket PlatformModule

4.4.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o «interface» IPlatformManager

Die Schnittstelle des Plattform-Moduls, über die verschiedene Berechnungen des Klassifizierungund Trainingsprozesses auf heterogenen Plattformen verteilt werden können.

⊳ setMode(mode: Mode): void

Setzt den von dem Nutzer ausgewählten Betriebsmodus. **mode:** der zu setzende Berechnungsmodus (für Klassifizierung und Training gleich). **@return** void

petMode(): Mode

Gibt den von dem Nutzer ausgewählten Betriebsmodus zurück. **@return** den ausgewählten Modus.

⊳ stop(): void

Die Methode beendet den Klassifizierungs- oder Trainingsprozess. **@return** void

□ runClassify(inputImage:Tensor): double[0..*]

Startet die Klassifizierung des von dem Nutzer hochgeladenen Bildes. **inputlma-ge:** das zu klassifizierende Bild.

@return das Array, welches aus den errechneten Wahrscheinlichkeiten der Objektklassen besteht.

runTrain(trainingBatch: List<Tensor>): List<TensorObject>

Startet das Transfer Learning mit dem durch den Nutzer hochgeladenen Trainingsdatensatz.

trainingBatch: der vom Nutzer hochgeladene Trainingsdatensatz.

@return die errechneten Gewichte der trainierten Layer.

runValidate(validateBatch: List<Tensor>): void

Startet das Transfer Learning mit dem Validierung-Trainingssatz. **validateBatch:** das vom Nutzer hochgeladene Validierungsbatch. **@return** void

▶ updatePlatforms(neuralNet: INeuralNet): void

Aktualisiert nach jedem Batch die Gewichte des neuronalen Netzes. **neuralNet:** das zu aktualisierende neuronale Netz. **@return** void

p getAvailablePlatforms(): List <Platform>

Die Methode gibt die Liste der verfügbaren Plattformen zurück. **@return** die Liste der verfügbaren Plattformen.

PlatformManager

Die Klasse, welche die Schnittstelle des IPlatformManagers implementiert. Platform-Manager enthält eine oder mehrere Plattformen. Diese können für den Klassifizierungsund Trainingsprozess verwendet werden.

— «private» platforms: Vector<Platform>

Alle verfügbaren Plattformen.

— «private» mode: Mode

Der vom Nutzer ausgewählte Betriebsmodus.

▶ PlatformManager(neuralNet: NeuralNetwork)

Konstruktor, der eine Instanz der Klasse PlatformManager erstellt. **neuralNet:** die Instanz der Klasse NeuralNetwork, die von dem Nutzer ausgewählt wird.

o «abstract» Platform

Platform definiert eine abstrakte Klasse für den Klassifizierungsalgorithmus, welcher in den konkreten Plattformen CPU-Plattform, GPU-Plattform und ASIC-Plattform implementiert wird.

– «private» platformStatistic: PlatformStatistic

Statistiken über die Berechnungen jeder Plattform.

– «private» platformType: PlatformType

Der Name der Plattform.

«abstract» runClassify(): void

Klassifiziert das von dem Nutzer hochgeladene Bild. **@return** void

o «abstract» PlatformTraining

PlatformTraining definiert eine abstrakte Klasse für den Transfer Learning Algorithmus, der in den konkreten Plattformen CPU-Plattform, GPU-Plattform implementiert wird.

Führt den Forward-Teil des Transfer Learning Prozesses mit dem von dem Nutzer

hochgeladenen Trainingsdatensatz aus.

@return void

«abstract» runTrainBackward(): void

Führt den Backward-Teil des Transfer Learning Prozesses mit dem von dem Nutzer hochgeladenen Trainingssatz aus.

@return void

o ASICPlatform

Definiert eine Klasse für die Plattform Intel Movidius Neural Compute Stick.

Die Methode implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und klassifiziert das von dem Nutzer hochgeladene Bild in Bezug auf ASIC Architektur. **@return** void

o CPUPlatform

CPUPlatform definiert eine Klasse für die Plattform Hauptprozessor.

Implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und klassifiziert das von dem Nutzer hochgeladene Bild in Bezug auf die CPU Architektur.

@return void

Implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und führt den Forward-Teil des Transfer Learning Prozesses mit dem von dem Nutzer hochgeladenen Trainingssatz in Bezug auf die CPU Architektur aus.

@return void

> runTrainBackward(): void

Implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und führt den Backward-Teil des Transfer Learning Prozesses mit dem von dem Nutzer hochgeladenen Trainingssatz in Bezug auf die CPU Architektur aus.

@return void

o GPUPlatform

GPUPlatform definiert eine Klasse für die Plattform Grafikprozessor.

runClassify(): void

Implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und klassifiziert das von

dem Nutzer hochgeladene Bild in Bezug auf die GPU Architektur.

@return void

Implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und führt den Forward-Teil des Transfer Learning Prozesses mit dem von dem Nutzer hochgeladenen Trainingssatz in Bezug auf die GPU Architektur aus.

@return void

Implementiert die abstrakte Methode der Superklasse und führt den Backward-Teil des Transfer Learning Prozesses mit dem von dem Nutzer hochgeladenen Trainingssatz in Bezug auf die GPU Architektur aus.

@return void

• PlatformStatistic

Sammelt die Informationen über die Berechnungen jeder Plattform, um sie bei Anfrage zurückzugeben

petFLOPS(): double

Gibt die Anzahl von Floating Point Operations Per Second (FLOPS) einer bestimmten Plattform zurück.

@return Anzahl von FLOPS der Plattform.

petEnergyConsum(): double

Gibt den Energieverbrauch einer bestimmten Plattform zurück.

@return Energieverbrauchseinheiten der Plattform.

petName(): PlatformType

Gibt den Namen der Plattform zurück, bei der die Statistiken gesammelt werden. **@return** Name der Plattform.

petTime(): int

Gibt den Zeitverbrauch für die Berechnungen der Plattform zurück.

@return Zeitverbrauch in Millisekunden.

«enumeration» PlatformType

In der Enumeration PlattformType werden alle heterogenen Plattformen aufgezählt.

⊳ GPU

Graphics processing unit oder Grafikprozessor.

▶ CPU

Central processing unit oder Hauptprozessor.

⊳ ASIC

Intel Movidius Neural Compute Stick.

o «enumeration» Mode

In der Klasse Mode werden alle Betriebsmodi aufgezählt.

> HIGH_PERFOMANCE

Hohe Perfomance: der schnellste und performanteste Modus, in dem alle verfügbaren heterogenen Plattformen benutzt werden.

DESCRIPTION DESCRIPTION DESCRIPTION

Geringer Leistungsverbrauch: der Modus, in dem genau ein Intel Movidius Neural Compute Stick genutzt wird.

▶ ENERGY_EFFICIENT

Hohe Energieeffizienz : der Modus, in dem alle verfügbaren Intel Movidius Neural Compute Sticks benutzt werden.

> OPTIMAL

Optimal: der optimale Modus, in dem die GPU und alle Intel Movidius Neural Compute Sticks genutzt werden.

4.5 ImageEditorModule

4.5.1 Funktion

Das ImageEditorModule stellt notwendige Bildbearbeitungsoperationen zur Verfügung. Neben einfachen Operationen wie dem Ausschneiden von Teilbildern oder dem Rotieren von Bildern beherrscht das Paket auch erweiterte Operationen wie die Kanaleranpassung von monochromen Bildern.

4.5.2 Verwendung im Kontext

Die Methode editImage() aus dem Interface IlmageEditor wird von der Klasse IlmageEditor implementiert und von der Klasse PreProcessor aus dem ManagerModule aufgerufen, um die geladenen Bildmatrizen für die weitere Verarbeitung im neuronalen Netz vorzubereiten. Des Weiteren wird diese Methode auch von den einzelnen DataAugmentationTechniques aus dem Modul DataAugmentationModule aufgerufen, um den Trainingsdatensatz zu erweitern. Die Klasse ImageEditor welche dieses Interface implementiert, initiiert anschließend die jeweilige Bildbearbeitungsoperation.

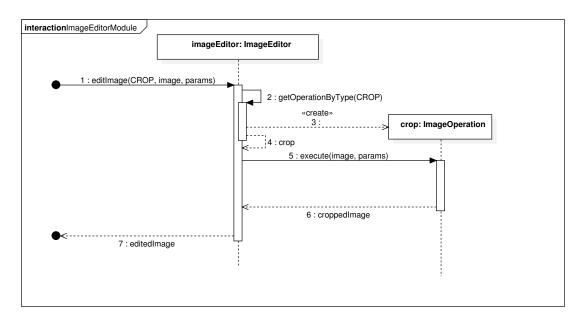


Abbildung 12: Sequenzdiagramm: Paket ImageEditorModule

4.5.3 Aufbau

Es wird das Strategie Entwurfsmuster angewendet. Die Klasse ImageEditor, welche die Methode editImage() des Interfaces IlmageEditor implementiert dient hierbei als sogenannte Kontextklasse. Diese Methode wird von außerhalb, einem sogenannten Klienten aufgerufen. In der Kontextklasse wird das gewünschte ImageOperation Objekt als Attribut gesetzt und anschließend die Ausführung der Bildbearbeitung über die executeOperation() Methode initiiert. Infolgedessen wird die execute() Methode des soeben gesetzen ImageOperation Objekts aufgerufen. Die Klasse ImageOperation ist eine abstrakte Klasse, von der die jeweiligen Bildbearbeitungsoperationen in Form von Klassen erben.

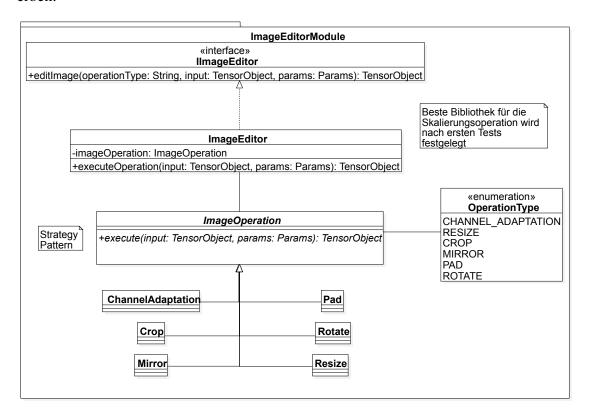


Abbildung 13: Klassendiagramm: Paket ImageEditorModule

4.5.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

«interface» IImageEditor

Schnittstelle des ImageEditorModuls welche die Methodendeklaration der Methode edi-

tImage() enthält.

▷ editImage(operation: OperationType, input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Bereitet die Bildbearbeitungsoperation vor und leitet die Bearbeitung in die Wege.

operation: Rückgabeobjekt aus OperationType Enumeration.

input: Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

params: enthält sämtliche notwendigen Parameter für die jeweilige Operation.

@return void

ImageEditor

ImageEditor initiiert den Bildbearbeitungsvorgang.

– «private» imageOperation: ImageOperation

Unsere gewünschte Operation als privates Attribut vom Typ ImageOperation.

> executeOperation(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Diese Methode ruft die execute() Methode der durch den ImageEditor gesetzen ImageOperation auf.

input: Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

params: enthält sämtliche notwendigen Parameter für die Bildoperation.

@return bearbeitete Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

▷ getOperationByType(operation: OperationType): ImageOperation

Getter Methode welche uns die jeweilige ImageOperation anhand des Operation-Type zurück gibt.

operation: OperationType **@return** ImageOperation

«abstract» ImageOperation

Abstrakte Klasse für unsere ImageOperation Objekte.

– «private» type: OperationType

Unsere gewünschter OperationType als privates Attribut.

▷ execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Diese Methode enthält die gesamte Logik der jeweiligen Bildbearbeitungsoperation aus und wird von ihr auch implementiert. **input:** Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

params: enthält sämtliche notwendigen Parameter für die Bildoperation.

@return bearbeitete Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

ChannelAdaptation

Klasse für die Kanalanpassung von monochromen Bildern.

> execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Führt die Kanalanpassung des übergebenen monochromen Bildes durch, indem der einzelne Bildkanal verdreifacht wird. Das resultierende Bild wird als Tensor-Object Objekt zurück gegeben.

input: siehe Klasse «abstract» ImageOperation.

params: ????

@return kanalangepasste Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

o Pad

Klasse für die Randerweiterung von Bildern.

> execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Erweitert den Rand des übergebenen Bildes unter Berücksichtigung der ebenfalls übergebenen Parameter. Gibt das resultierende Bild als TensorObject Objekt zurück.

input: siehe Klasse «abstract» ImageOperation.

params: Maßangabe für den zu erweiternden Rand für alle vier Ränder.

@return um Rand erweiterte Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

o Crop

Klasse für das Ausschneiden eines Bildausschnitts.

▷ execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Schneidet aus dem übergebenen Bild unter Berücksichtigung der übergebenen Parameter ein Bildausschnitt aus. Das ausgeschnittene Bild wird als TensorObject Objekt zurückgegeben.

input: siehe Klasse «abstract» ImageOperation.

params: Angabe des Bildausschnittes welcher ausgeschnitten werden soll.

@return ausgeschnittene Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

o Rotate

Klasse für die Rotation von Bildern.

▷ execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Rotiert das übergebene Bild um die ebenfalls übergebene Gradangabe. Das resultierende Bild wird als TensorObject Objekt zurückgegeben.

input: siehe Klasse «abstract» ImageOperation.

params: Angabe um wie viel Grad das Bild gedreht werden soll.

@return rotierte Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

o Mirror

Klasse für die Spiegelung von Bildern.

> execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Spiegelt das übergebene Bild an der gewünschten Achse und gibt das gespiegelte Bild als TensorObject Objekt zurück.

input: siehe Klasse «abstract» ImageOperation.

params: Achse um die das Bild gespiegelt werden soll.

@return gespiegelte Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

o Resize

Klasse für die Anpassung der Größe von Bildern.

▷ execute(input: TensorObject, params: Params): TensorObject

Nutzt eine Bildbearbeitungsbibliothek um die Skalierung des übergebenen Bildes durchzuführen.

input: siehe Klasse «abstract» ImageOperation.

params: gewünschte Bildgröße auf die skaliert werden soll.

@return skaliertes Bild als Bildmatrix in Form eines TensorObject Objekts.

«enumeration» OperationType

Enumeration aller vorhandenen Typen von Operationen.

- CHANNEL_ADAPTATION
- RESIZE
- CROP
- MIRROR
- PAD
- ROTATE

4.6 MathModule

4.6.1 Funktion

Das MathModule enthält die Utility-Klasse **Math**, welche eine Methode für die reLU Aktivierungsfunktion sowie eine gradient descent Methode enthält. Diese Operationen werden beim Klassifizierungs- bzw. Trainingsprozess benötigt. Da es sich hierbei um eine Utility-Klasse handelt sind sämtliche Methoden statisch. Des Weiteren werden hier die grundlegenden mathematischen Tensorobjekte modelliert und definiert.

4.6.2 Verwendung im Kontext

Die reLU Methode wird während des Klassifizierungsvorgangs nach jedem **Conv2DLayer** sowie nach jedem **FCLayer** aufgerufen und modifiziert den Output des Layers. Der modifizierte Output wird anschließend durch den Aufrufer an das nächste Layer übergeben. Die gradient descent Methode wird im Trainingsprozess im Rahmen von backpropagate benötigt.

4.6.3 Aufbau

Das Modul besteht aus der Utility-Klasse **Math** sowie einer abstrakten **Tensor0bject** Klasse welche von verschiedenen mathematischen Objekten in Form von Klassen geerbt werden.

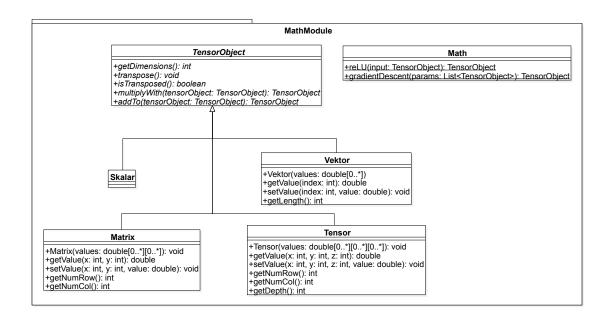


Abbildung 14: Klassendiagramm: Paket MathModule

4.6.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o Math

Utility-Klasse welche statische Mathematik Methoden enthält.

⊳ «static» reLU(input: TensorObject): TensorObject

Verarbeitet den Output eines Conv.- bzw. FC-Layers mittels der reLU-Funktion und gibt diesen als TensorObject Objekt zurück.

input: Output eines Conv.- bzw. FC-Layers.

@return Der durch die reLU-Funktion bearbeitete input in Form eines TensorObject Objekt.

«static» gradientDescent(params: Parameter[0..*]): TensorObject

Wendet das Gradientenverfahren an. **params:** Array welches sämtliche notwendigen Parameter enthält.

@return Das Ergebnis in Form eines TensorObject Objekts.

o «abstract» TensorObject

Abstrakte Klasse mit welcher ein allgemeines Tensorobjekt definiert wird. Die jeweiligen algebraischen Strukturen erben in Form von Klassen von dieser abstrakten Klasse.

Da auch allgemeine TensorObject Objekte als Rückgabewert zulässig sind, ist es von Vorteil die Dimension des vorliegenden TensorObject Objekts abfragen zu können.

@return Anzahl von Dimensionen.

«abstract» transpose(): void

Alle Tensorobjekte sollen transponiert werden können.

@return void

Die algebraischen Strukturen sollen speichern ob sie im transponierten Zustand vorliegen.

@return ob ein TensorObjekt transponiert ist.

«abstract» multiplyWith(tensorObject: TensorObject): TensorObject

Da algebraische Strukturen auf unterschiedlichste Weisen miteinander multipliziert werden können, sollen die jeweiligen Strukturen selber notwendige Multiplikationen implementieren.

tensorObject Objekt vom Typ TensorObject mit dem multipliziert werden soll. **@return** Das resultierende Ergebnis vom Typ TensorObject.

▷ «abstract» addTo(tensorObject: TensorObject): TensorObject

Algebraische Strukturen können auch addiert werden, weshalb die Strukturen die notwendigen Additionen implementieren müssen.

tensorObject Objekt vom Typ TensorObject, welches addiert werden soll. **@return** Summe vom Typ TensorObject

o Skalar

Diese Klasse wurde zur Veranschaulichung in den Entwurf übernommen. Sie erbt von der abstrakten Klasse TensorObject. In der Implementierung wird diese Klasse vermutlich nicht implementiert, da auf die primitiven Datentypen zurückgegriffen wird.

Vektor

Vektorklasse in welcher Vektoren als double Arrays dargestellt werden.

▶ Vektor(values: double[0..*]): void

Konstruktor um einen Vektor zu instanziieren. Als Parameter wird ein double Array erwartet.

input: der eingegebene Vektor.

@return void

p getValue(index: int): double

Gibt für einen bestimmten Index den Wert des Vektorelements zurück.

index: Position des gewünschten Vektorelements vom Typ int.

@return der Wert des Vektorelements.

▷ setValue(index: int, value: double): void

Setzt den Wert des Vektorelements an einem bestimmten Index.

index: Position des zu setzenden Vektorelements vom Typ int.

value: der Wert, der gesetzt werden soll.

@return void

petLength(): int

Gibt die Länge des Vektors zurück. **@return** die Länge des Vektors.

o Matrix

Matrixklasse in welcher Matrizen als zweidimensionale double Arrays dargestellt werden.

▶ Matrix(values: double[0..*][0..*]): void

Konstruktor um eine Matrix zu instanziieren. Als Parameter wird ein zweidimensionales double Array erwartet.

input: die eingegebene zweidimensionale Matrix.

@return void

petValue(x: int, y:int): double

Gibt den Wert des Matrixelements an Position (x,y) zurück. **x**: Zeilennummer.

y: Spaltennummer.

@return der Wert des Matrixelements.

> setValue(x: int, y: int, value: double): void

Setzt den Wert des Matrixelements an Position (x,y)

x: Zeilennummer.

y: Spaltennummer.

value: Der Wert der gesetzt werden soll vom Typ double.

@return void

petNumRow(): int

Gibt die Anzahl der Zeilen der Matrix zurück.

@return Anzahl der Zeilen.

petNumCol(): int

Gibt die Anzahl der Spalten der Matrix zurück.

@return Anzahl der Spalten.

o Tensor

Die Klasse Tensor repräsentiert bei uns ein Tensorobjekt dritten Grades. Es wird als dreidimensionales double Array dargestellt.

Matrix(values: double[0..*][0..*][0..*]): void

Konstruktor um ein Tensor zu instanziieren. Als Parameter wird ein dreidimensionales double Array erwartet.

input: die dreidimensionale Matrix in der Form eines Arrays.

@return void

petValue(x: int, y:int, z: int): double

Gibt den Wert des Tensorelements an Position (x,y,z) zurück.

x: Zeilennummer.

y: Spaltennummer.

z: Tiefe.

@return der Wert der Matrix an der eingegeben Position.

> setValue(x: int, y: int, z:int, value: double): void

Setzt den Wert des Tensorelements an Position (x,y,z)

x: Zeilennummer.

y: Spaltennummer.

z: Tiefe.

value: Der Wert der gesetzt werden soll.

@return void

petNumRow(): int

Gibt die Anzahl der Zeilen des Tensors zurück.

@return Anzahl der Zeilen.

petNumCol(): int

Gibt die Anzahl der Spalten des Tensors zurück.

@return Anzahl der Spalten.

petDepth(): int

Gibt die Tiefe des Tensors zurück.

@return die Tiefe des Tensors.

4.7 DataAugmentationModule

4.7.1 Funktion

Das DataAugmentationModule enthält die Utility-Klasse **DataAugmentation**, welche Methoden zur Erweiterung der Trainingsdaten zur Verfügung stellt. Diese können sowohl Overfitting von trainierbaren Neuronalen Netzen zur Bilderklassifikation reduzieren, als auch die Klassifikationsergebnisse verbessern.

4.7.2 Verwendung im Kontext

Sowohl beim Trainieren, als auch beim Klassifizieren werden Data-Augmentation-Techniken verwendet.

4.7.3 Aufbau

Das Modul besteht aus der Utility-Klasse **DataAugmentation**.

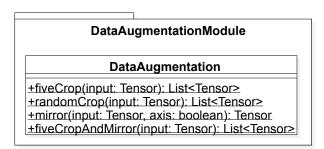


Abbildung 15: Klassendiagramm: Paket DataAugmentationModule

4.7.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

«static» fiveCrop(input: Tensor): List<Tensor>

Erhält als Parameter ein Bild der Größe 256x256x3 als Tensor Objekt und schneidet fünf 227x227x3 große Bildausschnitte aus (Oben links, oben rechts, unten links, unten rechts und Mitte) und gibt diese als Liste von Tensor Objekten zurück.

input: Bild als Tensor.

@return Liste von Tensor Objekten.

«static» randomCrop(input: Tensor): List<Tensor>

Erhält als Parameter ein Bild der Größe 256x256x3 als Tensor Objekt und schneidet zufällig viele 227x227x3 große Bildausschnitte aus und gibt diese als Liste von Tensor Objekten zurück.

input: Bild als Tensor.

@return die Liste von Tensor Objekten.

«static» mirror(input: Tensor): Tensor

Erhält als Parameter ein Bild als Tensor Objekt und ruft die Methode editImage(MIRROR, input: TensorObject, params: Params): TensorObject, des Image-EditorModule über das Interface IImageEditor auf. Gibt nach Rückgabe durch das ImageEditorModule das gespiegelte Bild als Tensor Objekt zurück.

input Bild als Tensor.

@return gespiegeltes Bild als Tensor.

«static» fiveCropAndMirror(input: Tensor): List<Tensor>

Erhält als Parameter ein Bild als Tensor Objekt. Anschließend wird fünf mal die Methode editImage(CROP, input: TensorObject, params: Params): TensorObject, des ImageEditorModule über das Interface IImageEditor aufgerufen. Liegen die fünf gecroppten Bilder vor, wird für jedes Bild die Methode editImage(MIRROR, input: TensorObject, params: Params): TensorObject, des ImageEditorModule über das Interface IImageEditor aufgerufen. Es werden anschließend die nun insgesamt 10 Bilder als Liste von Tensor Objekten zurückgegeben.

input: Bild als Tensor

@return 10 Bilder als List<Tensor>

4.8 NeuralNetModule

4.8.1 Funktion

Das NeuralNetModule stellt die Architektur eines neuronalen Netzes dar. Dies beinhaltet unter anderem die Modellierung der Forward- und Backward-Prozesse.

4.8.2 Verwendung im Kontext

Der Zugriff auf das Modul erfolgt über die Schnittstelle **INeuralNet**. Die Klasse **Executor** aus dem ManagerModule initialisiert das neuronale Netz. Im Falle der Bilderklassifizierung übergibt sie es dem **PlatformManager** über die Schnittstelle **IPlatformManager**. Im Falle des Trainierens wird es dem TrainingModule über die Schnittstelle **ITraining** übergeben. Zu betonen ist, dass die Trainings- und Klassifizierungslogik hauptsächlich entsprechend in den Modulen TrainingModule und PlatformModule stattfindet.

4.8.3 Aufbau

Die Klasse **NeuralNet** implementiert das Interface **INeuralNet**. **NeuralNet** hat Zugriff auf mehrere Subklasse der Klasse **Layer**. Von der abstrakten Klasse **Layer** erben die abstrakten Klassen **PoolLayer** und **TrainableLayer** sowie die nicht abstrakte Klasse **Norm-Layer**. **PoolLayer** und **TrainableLayer** wiederum werden von **MaxPool2D** bzw. **FCLayer** und **Conv2DLayer** beerbt. **Conv2DLayer** hat eine Liste der Klasse **Kernel**. **Shape** wird von **Layer** dazu benutzt die Input- und Outputgröße zu abstrahieren. **NeuralNet** greift auf die **LayerType** Enumeration zu welche die verschiedenen Layer-Arten aufzählt, um die Konfigurationsdatei auszulesen.

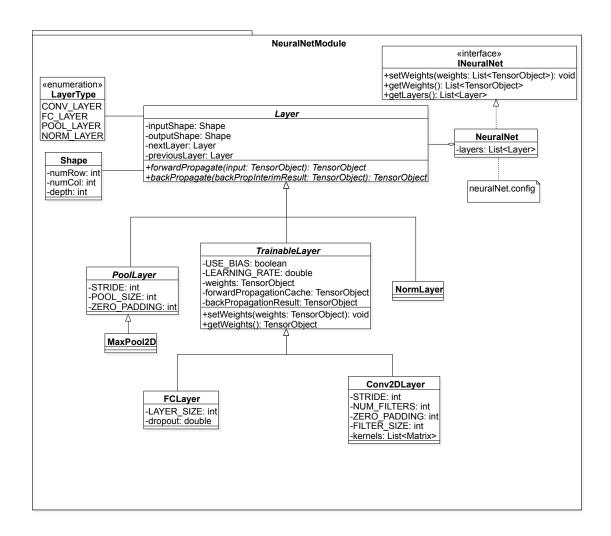


Abbildung 16: Klassendiagramm: Paket NeuralNetModule

4.8.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o «abstract» Layer

Eine Abstrakte Klasse, die eine Verallgemeinerung eines Layers darstellt. Es ist ein Hauptbaustein von der NN-Architektur

— «private» inputShape: Shape

Ein Shape Objekt, der die Größe der Eingabe bestimmt

— «private» outputShape: Shape

Ein Shape Objekt, der die Größe der Ausgabe bestimmt

— «private» nextLayer: Layer

Eine Verlinkung auf das nächste Layer-Objekt, um Ausgabe von Forward Propagation an das nächste Layer weiterzuleiten.

– «private» previousLayer: Layer

Eine Verlinkung auf das vorherige Layer-Objekt, um Ergebnis von Backward Propagation an das vorherige Layer weiterzuleiten.

▶ forwardPropagate(input: TensorObject): TensorObject

Diese Methode berechnet die Ausgabe des Layers beim Klassifizieren.

input: Die Eingabe des Layers für die Forward-Propagation. Beim ersten Layer ist sie das zu klassifizierende Bild, bei allen anderen Layers ist sie das Ergebnis von forwardProgate() des vorherigen Layers.

@return: Ergebnis der Forward-Propagation. Es ist die Activation Map

▶ backPropagate(backPropagateInterimResult: TensorObject): TensorObject

Diese Methode führt Back-Propagation auf dem Layer aus. Sie führt den Fehler beim Klassifizieren in umgekehrter topologischer Reihenfolge zurück.

backPropagateInterimResult: Ergebnis von backPropagate() des nächsten Layers. Im Falle des Letzten Layers ist es der Endfehler - die Differenz zwischen der Klassifizierung und der gewünschten Ausgabe.

@return: Back-Propagate Result.

o «abstract» TrainableLayer

Eine Abstrakte Klasse, die eine Verallgemeinerung eines trainierbaren Layers darstellt. Es ist ein Hauptbaustein von der NN-Architektur

— «private» USE_BIAS: boolean

Ein Hyperparameter, der bestimmt, ob in dem Layer zu seiner Eingabe ein BIAS hinzugefügt werden soll.

— «private» LEARNING_RATE: double

Ein Hyperparameter, der bestimmt, wie groß die Änderungen an den Gewichtern beim Gradient Descent sein sollen.

– «private» weights: TensorObject

Die Gewichter des Layers

– «private» forwardPropagationCache: TensorObject

Zwischenspeicherung des Ergebnisses von der Methode forwardPropagate(). Dieser Ergebnis wird später beim Aufruf der Methode backPropagate() verwendet.

> setWeights(weights: TensorObject): void

Setzt die Gewichte des Layers.

weights: Gewichte als TensorObject Objekt

@return: void

□ getWeights(): TensorObject

Gibt Gewichte des Layers zurück.

@return: Gewichte als TensorObject Objekt

o FCLayer

Eine Klasse, die eine Modellierung eines trainierbaren Fully Connected Layers darstellt. Es ist ein Hauptbaustein von der NN-Architektur

– «private» LAYER_SIZE: int

Ein Hyperparameter, der bestimmt, wie viele Neuronen das Layer enthält.

– «private» dropout: double

Ein Hyperparameter, der bestimmt, wie wahrscheinlich die Aktivation eines Neurons ist.

Conv2DLayer

Eine Klasse, die eine Modellierung eines trainierbaren Convolutional 2D Layers darstellt. Es ist ein Hauptbaustein von der NN-Architektur

— «private» STRIDE: int

Ein Hyperparameter, der bestimmt, um wie viele Pixel das Kernelfenster verschoben wird.

— «private» NUM_FILTERS: int

Ein Hyperparameter, der bestimmt, wie viele Kernels an der Eingabe des Layers angewendet werden.

— «private» ZERO_PADDING: int

Ein Hyperparameter, der bestimmt, wie groß der Nullen-Rand der Eingabe sein soll.

— «private» FILTER_SIZE: int

Ein Hyperparameter, der bestimmt, wie groß der Kernel sein soll. Es bestimmt seine Seitengröße.

- «private» kernels: List<Kernel>

Eine Liste der Kernel Objekte, die an der Eingabe angewendet werden.

Kernel

Eine Klasse, die eine Modellierung eines Kernels darstellt. Es ist ein Baustein eines Convolutional 2D Layers.

o «interface» INeuralNet

INeuralNet ist die Schnittstelle für das NeuralNet Module.

setWeights(weights: List<TensorObject>): void

Setzt die Gewichte des neuronalen Netzes.

weights: Gewichte als Liste von TensorObject Objekten

@return: void

p getWeights(): List<TensorObject>

Gibt alle Gewichte des neuronalen Netzes zurück. **@return:** Gewichte als Liste von TensorObject Objekten

p getLayers(): List<Layer>

Gibt sämtliche Layers des neuronalen Netzes zurück.

@return: Liste von Layer Objekten

PoolLayer

Die abstrakte Klasse PoolLayer abstrahiert Bündelungsfunktionen.

— «private» STRIDE: int

Die Schrittweite der Bündelungsfunktion.

— «private» POOL_SIZE: int

Die Seitenlänge der Quadrate, die einzeln gebündelt werden.

o MaxPool2D

MaxPool2D erbt von der abstrakten Klasse PoolLayer und implementiert die Pooling-Funktion Maximum-3D-Pooling.

$\circ \ NeuralNet$

Implementiert die Schnittstelle INeuralNet und erstelltt die Layer anhand der Konfigurationsdatei neuralNet.config.

«private» layers: List<Layer>
 Liste von Layer Objekten

\circ «enumeration» LayerType

Aufzählung aller angebotenen Layer-Arten.

- CONV_LAYER
- FC_LAYER
- POOL_LAYER
- NORM_LAYER

∘ Shape

Die Klasse Shape wird von der Klasse Layer dazu benutzt die Input- und Outputgröße zu abstrahieren.

— «private» numRow: int

Anzahl der Zeilen

- «private» numCol: int Anzahl der Spalten
- «private» depth: int Tiefe des Objekts

4.9 TrainingModule

4.9.1 Funktion

Das TrainingModule leitet das Trainieren von dem ausgewählten Neuronalen Netz anhand von einer Konfigurationsdatei. Es stellt eine erweiterbare Schnittstelle zur Verwendung von verschiedenen Trainingsalgorithmen zur Verfügung. Anschließend ermöglicht es das Speichern von den angepassten Gewichtern.

4.9.2 Verwendung im Kontext

Auf das Modul wird über die Schnittstelle **ITraining** zugegriffen. Die Hyperparameter werden mittels einer Config Datei beim Initialisieren gesetzt. Die Steuersignale kommen von der Klasse **Executor** aus dem ManagerModule. Sie werden durch die Methodenaufrufe umgesetzt. Train() Methode startet den Trainingsprozess, die Methode stop-Training() bricht ihn ab und saveTrainingWeights() speichert die durch Training gewonnen Gewichter ab. Die Abstrakte Klasse **LearningRule** implementiert diese Schnittstelle. Zudem erbt diese Klasse von der **Subject** Klasse des GUI-Moduls.

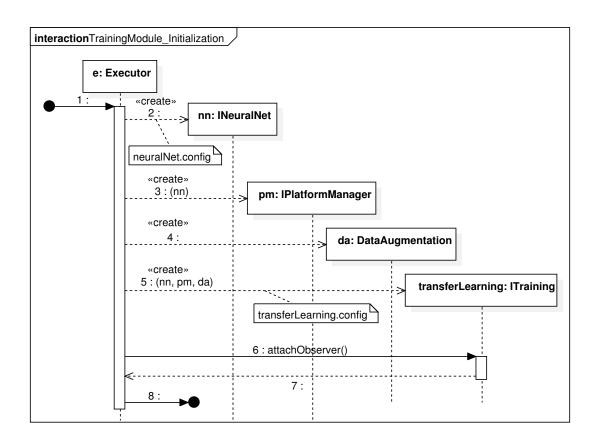


Abbildung 17: Sequenzdiagramm: Initialisierung des Training Moduls

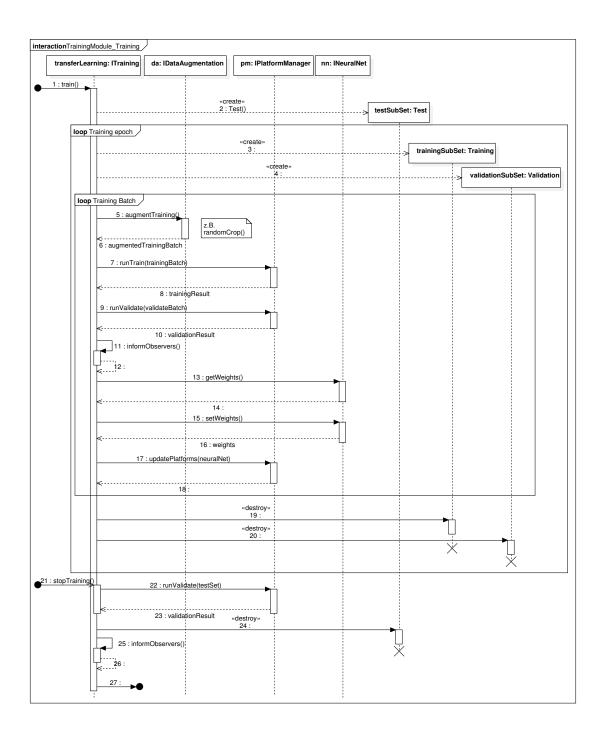


Abbildung 18: Sequenzdiagramm: Der Ablauf des Trainingprozesses

4.9.3 Aufbau

Das Modul enthält die Klasse **TransferLearning**, die von der abstrakten Klasse **LearningRule** erbt und ein konkretes Trainingverfahren darstellt.

Die Klasse **LearningRule** enthält eine Training-Datensatz Struktur in Form von Training, Validation und Test Klassen. Das eingegebene Trainingssatz wird mithilfe von **TrainingElement** Objekten eingespeichert. Die Instanz von **TransferLearning** bekommt nach dem Beobachter Entwurfsmuster dazugehörige GUI-Panels (**OutputTrainingPanel**, **StatisticFrame**) als Observerobjekte. Die Beobachter können bei einer Änderung informiert werden.

In dem TrainingModule wird ein Nullobjekt Entwurfsmuster angewendet. Ein NullObjekt implementiert neben der Klasse **LearningRule** ebenfalls die Schnittstelle **ITraining** und sorgt für fehlerfreie Operation selbst bei NN-Architekturen, die kein Training unterstützen.

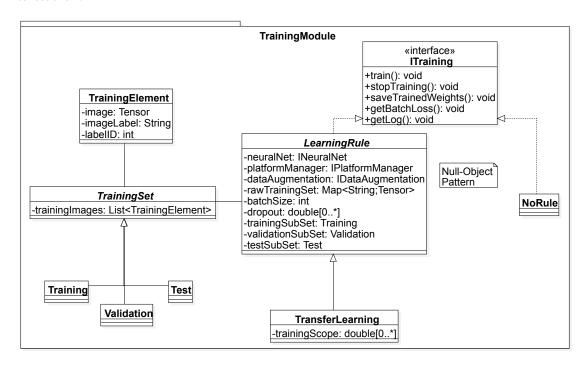


Abbildung 19: Klassendiagramm: Paket TrainingModule

4.9.4 Detaillierte Klassenbeschreibungen

o «interface» ITraining

Schnittstelle des TrainingModuls welche die Methodendeklarationen der Methoden train(), stopTraining() und saveTrainedWeights() enthält.

b train(): void

Bereitet das Training-Datensatz vor, greift auf die Config Datei und setzt gemäß deren die Hyperparameter, anschließend führt den Trainingsprozess durch. **@return** void

«abstract» LearningRule

LearningRule enthält fürs Trainieren relevante Hyperparameter

— «private» neuralNet: INeuralNet

Die aktuelle Instanz der Klasse NeuralNet, um den Zugriff auf das Modell zu gewähren.

– «private» platformManager: IPlatformManager

Die aktuelle Instanz der Klasse PlatformManager, um die für das Training benötigte Berechnungen auf den Platformen auszuführen

– «private» dataAugmentation: DataAugmentation

Eine Instanz der Klasse DataAugmentation, um das Training-Datensatz vor dem Trainieren zu erweitern.

– «private» rawTrainingSet: Map<String, Tensor>

Ein Map Objekt mit vorbearbeiteten Bilder und mit dazugehörigen Labels zur zwischenspeicherung vor der Aufteilung des Training-Datensatzes in Training/Validation/Test.

— «private» batchSize: int

Die Größe des Stapels, der beim Trainieren dem PlatformManager übergeben wird. Dieser Attribut bestimmt wie oft (nach wie vielen Bildern) die Gewichter des Modells aktualisiert werden.

— «private» dropout: double[0..*]

Dieser Attribut enthält Werte aus dem Bereich [0,1], die für jedes Layer des Modells bestimmen, wie wahrscheinlich eine Aktivation eines Neurons ist. Wert 0.5 bedeutet, dass alle Neuronen in diesem Layer mit 50% Wahrscheinlichkeit nicht an dem Trainieren teilnehmen.

– «private» trainingSubSet: Training

Ein Unterdatensatz, auf dem das Modell trainiert wird. Es wird für jede Epoche während des Trianings neu bestimmt.

– «private» ValidationSubSet: Validation

Ein Unterdatensatz, mithilfe dessen nach jedem Training-Batch die neu aktualisierte Gewichter des Modells validiert werden. Ebenso wie trainingSubSet wir es für jede Epoche des Trainings neu bestimmt.

– «private» testSubSet: Test

Ein Unterdatensatz, auf dem die Leistung des Modells nach dem abgeschlossenem Training einmalig überprüft wird. Anders als trainingSubSet und validationSubSet wird es nur einmalig erstellt und dem Modell bis zum Abschluss des Trainings nicht bekannt gegeben.

– «private» dataSetPath: String

Verzeichnispfad des Training-Datensatzes.

o NoRule

Klasse für Handhabung eines Falles, bei dem hinzugefügte NN-Architektur Training nicht unterstützt.

▶ NoRule()

Ein Konstruktor der Klasse NoRule, die beim Training nichts tut.

o TransferLearning

Klasse für das konkrete Trainigverfahren Transfer Learning. Dieses Verfahren nützt Verfeinerung des Modells aus, um ein vortrainiertes Modell auf ein Anwendungsfall des Nutzers anzupassen.

— «private» trainingScope: double[0..*]

Der Attribut enthält Werte aus dem Bereich [0,1], die für jedes Layer des Modells bestimmen, wie empfindlich es für Änderungen ist. Wert 0 bedeutet, dass das Layer "gefroren" ist - seine Gewichter werden nicht geändert. Wert 1 bedeutet, dass das Layer mit der durch das Hyperparamter LEARNING_RATE vorgegebener Geschwindigkeit trainiert wird.

o «abstract» TrainingSet

Abstrakte Klasse für die erstellung der Training-Unterdatensätze.

— «private» traininglmages: List<TrainingElement>

Eine Liste der TrainingElement Objekte.

o Training

Klasse für die Darstellung des Training-Unterdatensatzes.

Validation

Klasse für die Darstellung des Validation-Unterdatensatzes.

o Test

Klasse für die Darstellung des Test-Unterdatensatzes.

• TrainingElement

Klasse zur Kapselung eines Training-Elements.

— «private» image: Tensor

Ein Trainingsbild.

– «private» imageLabel: String

Ein zu dem image zugehörige Label mit dem Namen der Objekt-Klasse.

– «private» labelID: int

Ein ID des Labels.