

# Sudoku Reader

Justine Bruns, Dennis Kempf

Gruppe E

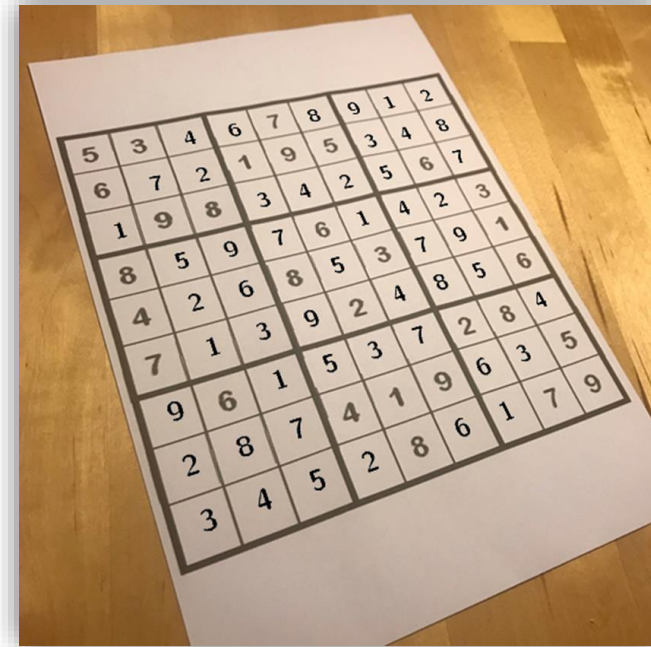
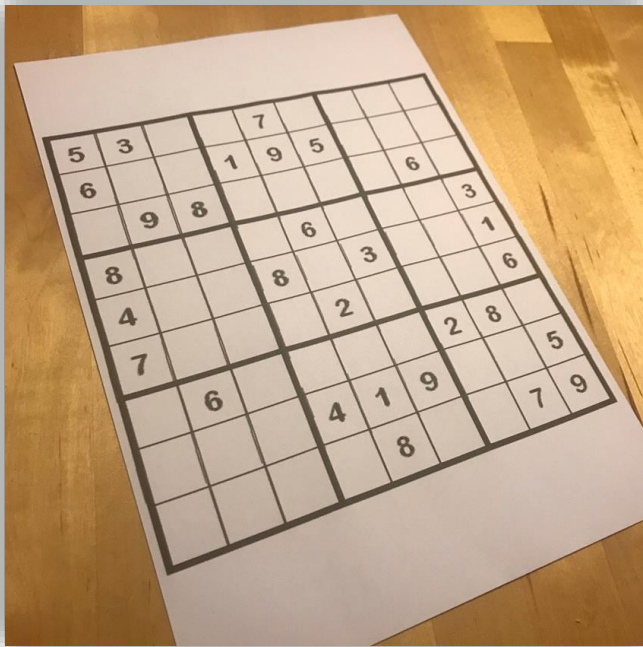
Abschlusspräsentation - 28.01.2020

# Gliederung

- Problemstellung
- Vorgehen
- Demo
- Fazit
- Ausblick

# Problemstellung

Ziel



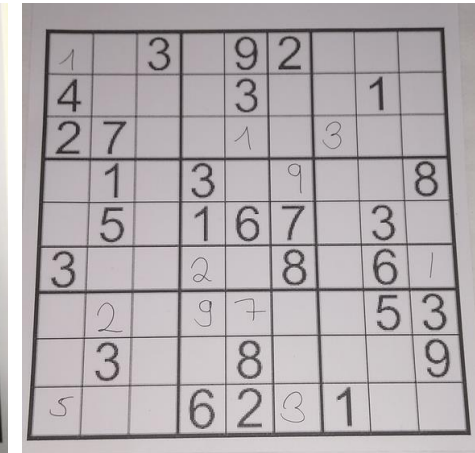
# Problemstellung

## Szenarien

# Problemstellung

## Szenarien

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden



# Problemstellung

## Szenarien

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen

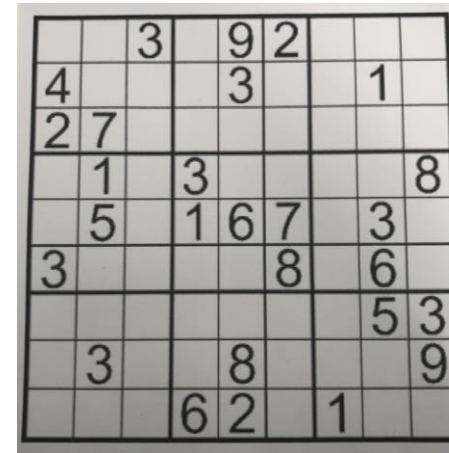
8	4	5	9	2	6	7	1	3
3	1	9	8	4	7	6	5	2
7	6	2	3	5	1	8	9	4
6	5	7	4	3	2	1	8	9
9	3	1	7	8	5	4	2	6
2	8	4	1	6	9	3	7	5
1	7	3	5	9	4	2	6	8
5	2	8	6	1	3	9	4	7
4	9	6	2	7	8	5	3	1

8	4	5	9	2	6	7	1	3
3	1	9	8	4	7	6	5	2
7	6	2	3	5	1	8	9	4
6	5	7	2	3	4	1	8	9
9	3	1	5	7	8	4	2	6
2	8	4	1	6	9	3	7	5
1	7	3	4	9	5	2	6	8
5	2	8	6	1	3	9	4	7
4	9	6	7	8	2	5	3	1

# Problemstellung

## Szenarien

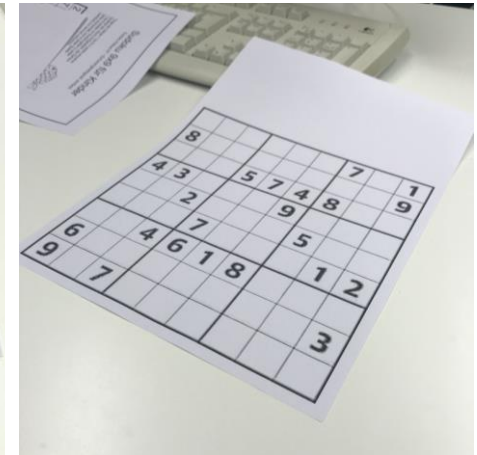
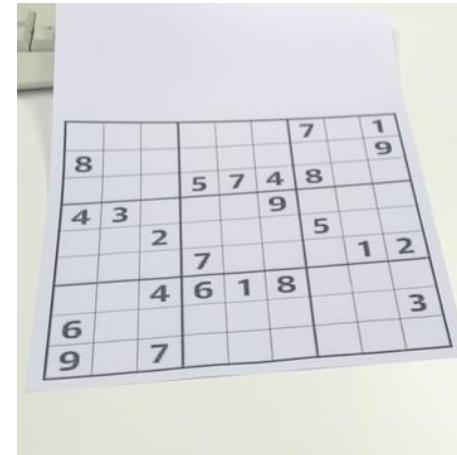
- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- Mehrfarbige Rätsel



# Problemstellung

## Szenarien

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- Mehrfarbige Rätsel
- Unterschiedliche Perspektiven





# Problemstellung

## Szenarien

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- Mehrfarbige Rätsel
- Unterschiedliche Perspektiven
- Verschiedene Anzahl an Feldern

	2	4	9	5			6	
	7		2		6	5	1	3
3		5						2
	9				8		2	6
	4		5	6				
6			4	2			5	
	3			9	5	6		8
7			6			2		5
9	5	6		7			3	4

3			2		
2	4	6	3	5	1
1	6		5	3	
5	2			6	4
					5
		5	6	2	3

# Problemstellung

## Einschränkungen

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- Mehrfarbige Rätsel
- Unterschiedliche Perspektiven
- Verschiedene Anzahl an Feldern

Wir unterscheiden nicht zwischen  
hangeschriebenen und  
computergenerierten Ziffern.

# Problemstellung

## Einschränkungen

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- **Verschiedene richtige Lösungen**
- Mehrfarbige Rätsel
- Unterschiedliche Perspektiven
- Verschiedene Anzahl an Feldern

Wir betrachten nur die erste gefundene Lösung des Sudoku Solvers.

# Problemstellung

## Einschränkungen

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- **Mehrfarbige Rätsel**
- Unterschiedliche Perspektiven
- Verschiedene Anzahl an Feldern

Wir nehmen an, dass Sudoku-Rätsel immer schwarz auf weiß (oder zumindest dunkel auf hell) dargestellt werden.

# Problemstellung

## Einschränkungen

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- Mehrfarbige Rätsel
- Unterschiedliche Perspektiven
- Verschiedene Anzahl an Feldern

Sudoku-Rätsel dürfen nicht kopfüber  
oder um mehr als 45° gedreht  
fotografiert werden.

# Problemstellung

## Einschränkungen

- Nutzer benötigt Hilfestellung beim Lösen eines Rätsels
  - Noch keine eigenen Einträge
  - Eigene Einträge vorhanden
- Verschiedene richtige Lösungen
- Mehrfarbige Rätsel
- Unterschiedliche Perspektiven
- Verschiedene Anzahl an Feldern

Wir nehmen an, dass jedes Sudoku-Rätsel eine Größe von 9x9 besitzt.

# Vorgehen

0.

Akquisition des Datensatzes

1.

Erkennung des Sudoku-Rätsels

2.

Korrektur der Kameraperspektive

3.

Extraktion der Sudoku-Zellen

4.

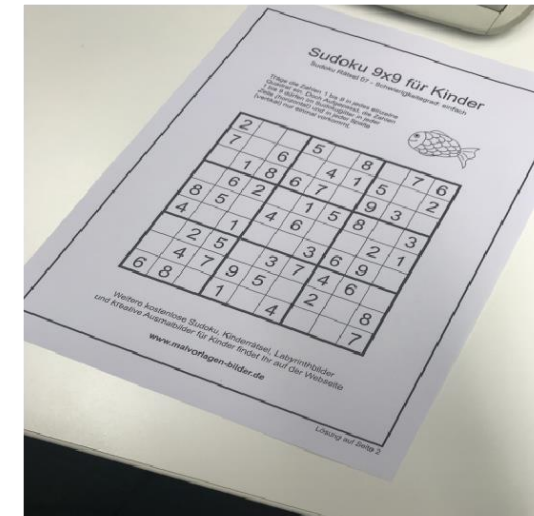
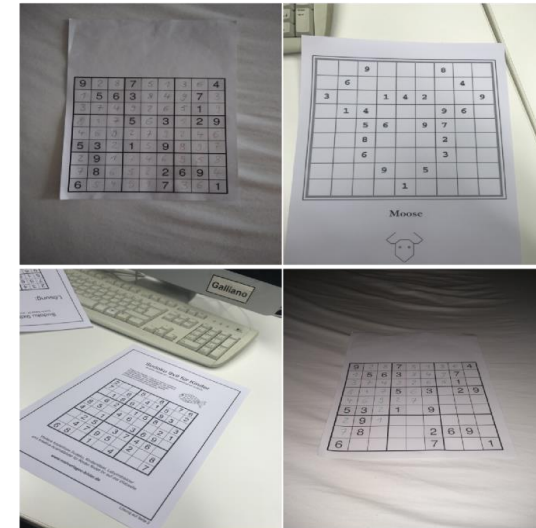
Erkennung der Ziffern

5.

Lösen der Rätsels

6.

Darstellung der Lösung



# Vorgehen

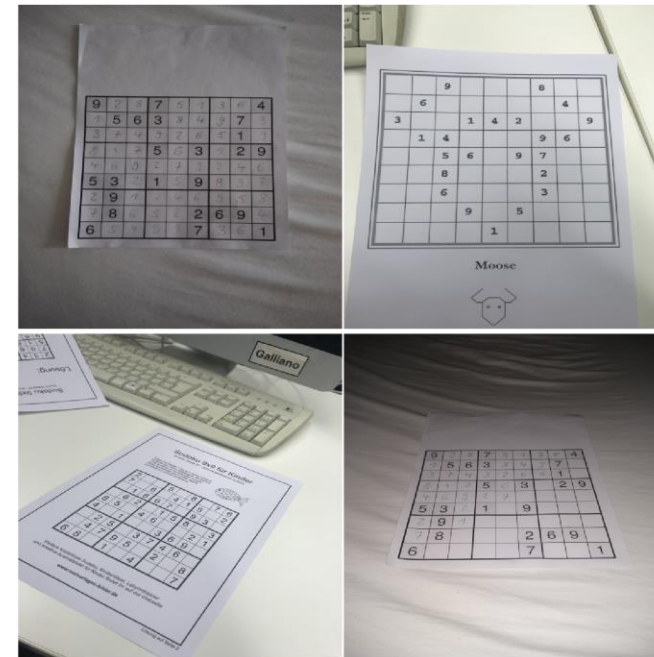
## Akquisition des Datensatzes

### Datensatz aus GitHub



200 Bilder mit Labels [1]

### Eigener Datensatz



292 Bilder mit Labels



# Vorgehen

## Akquisition des Datensatzes

- Bilddateien
- Abgebildete Ziffern (0 bis 9)
- Art der Ziffern (handgeschrieben oder computergeneriert)

digits.txt

1	0	3	0	9	2	0	0	0
4	0	0	0	3	0	0	1	0
2	7	0	0	1	0	3	0	0
0	1	0	3	0	9	0	0	8
0	5	0	1	6	7	0	3	0
3	0	0	2	0	8	0	6	1
0	2	0	9	7	0	0	5	3
0	3	0	0	8	0	0	0	9
5	0	0	6	2	3	1	0	0

**0:** Leeres Feld  
**1-9:** Ziffer

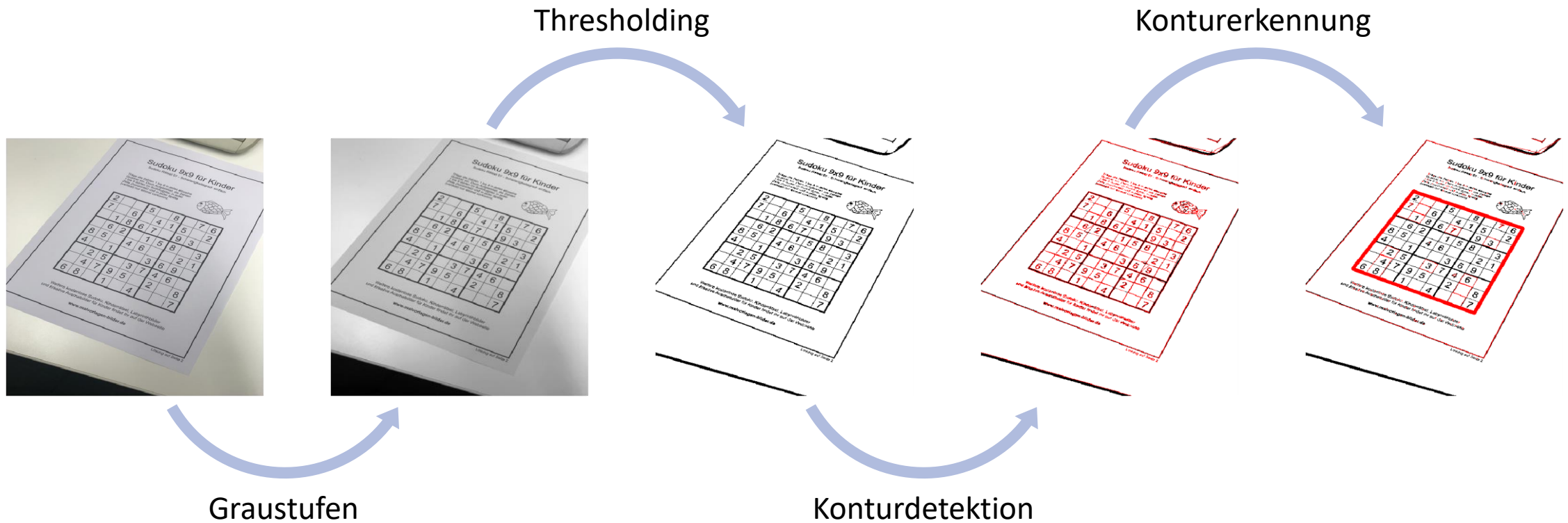
classes.txt

H	E	C	E	C	C	E	E	E
C	E	E	E	C	E	E	C	E
C	C	E	E	H	E	H	E	E
E	C	E	C	E	H	E	E	C
E	C	E	C	C	C	E	C	E
C	E	E	H	E	C	E	C	H
E	H	E	H	H	E	E	C	C
E	C	E	E	C	E	E	E	C
H	E	E	C	C	H	C	E	E

**E:** Empty  
**C:** Computer-generated  
**H:** Handwritten

# Vorgehen

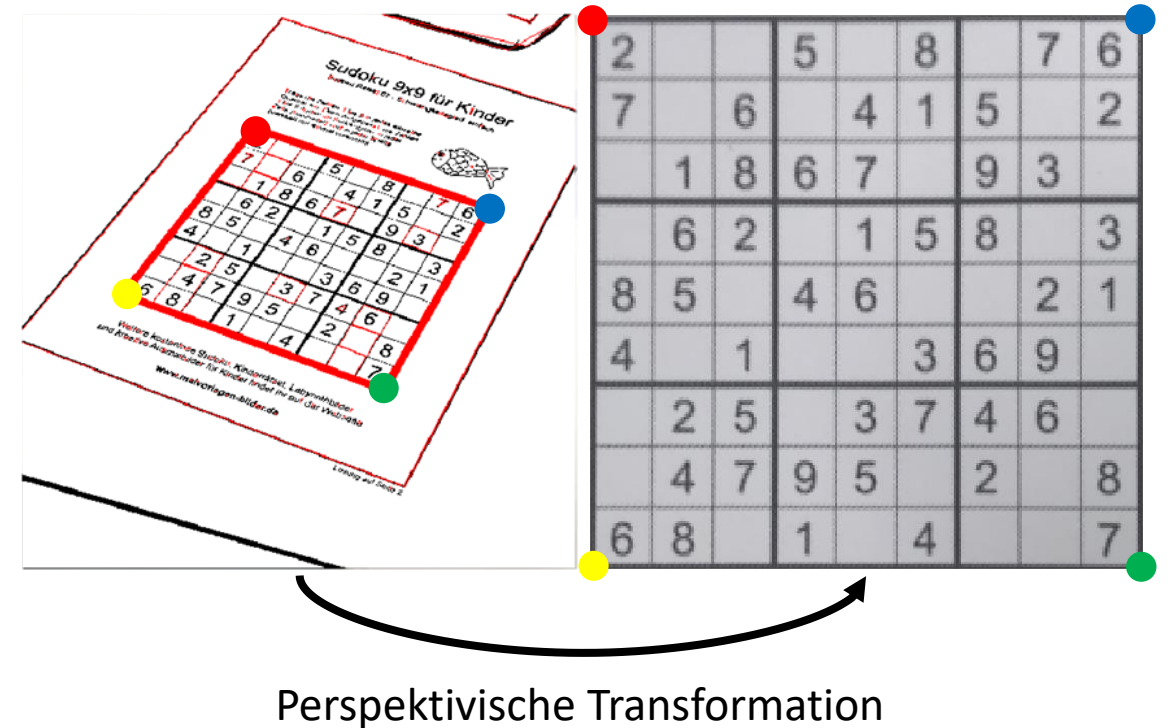
## Erkennung des Sudoku-Rätsels



# Vorgehen

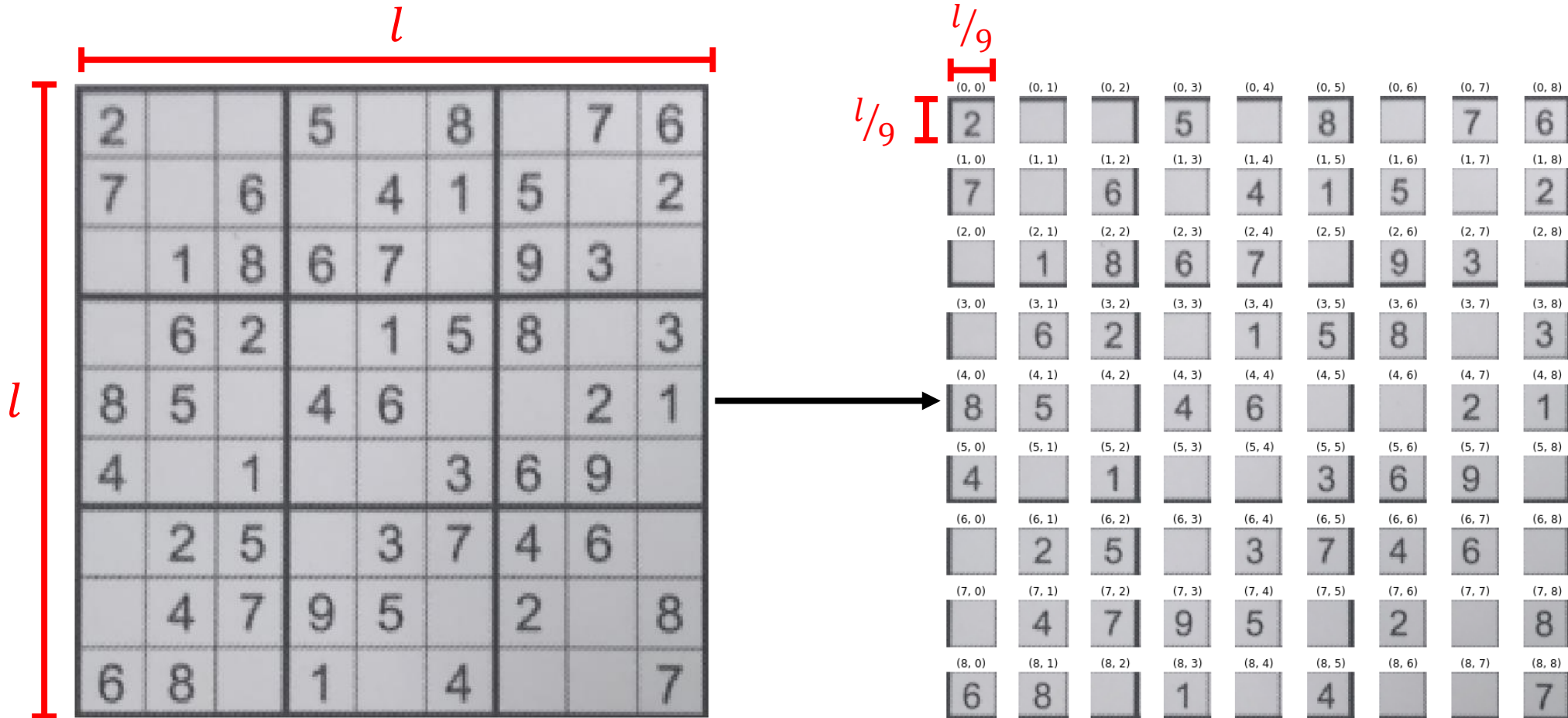
## Korrektur der Kameraperspektive

1. Eckpunkte finden
2. Zielpunkte definieren
3. Transformationsmatrix über Eck- und Zielpunkt berechnen
4. Transformationsmatrix auf Quellbild anwenden



# Vorgehen

## Extraktion der Sudoku-Zellen



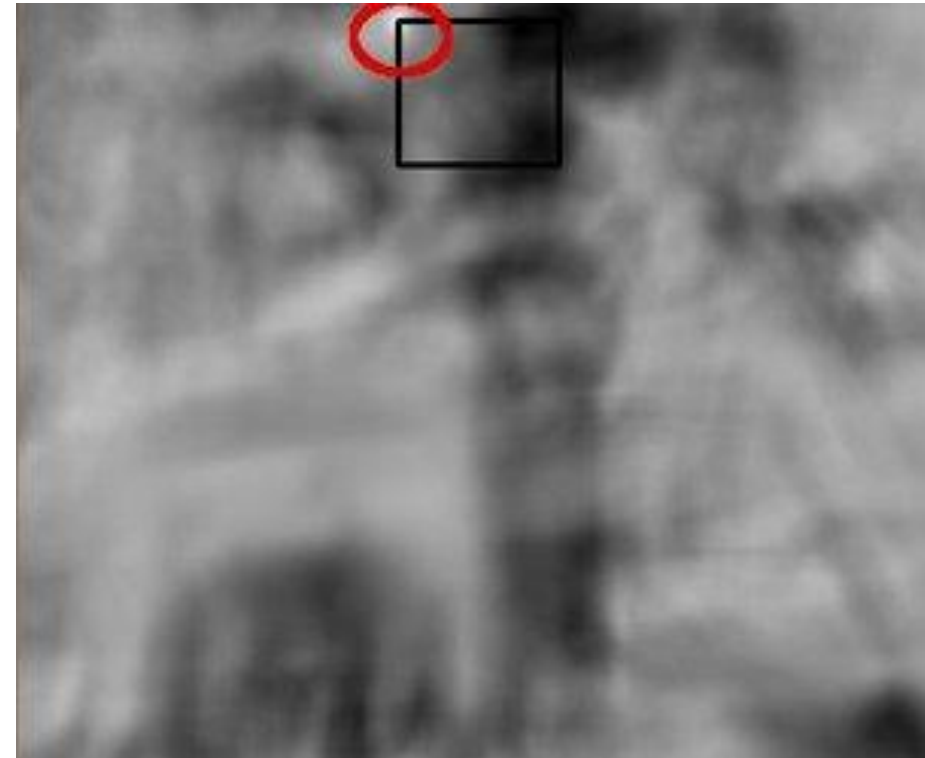
# Vorgehen

## Erkennung der Ziffern

Erster Ansatz: *Template Matching*



[2]



[2]

# Vorgehen

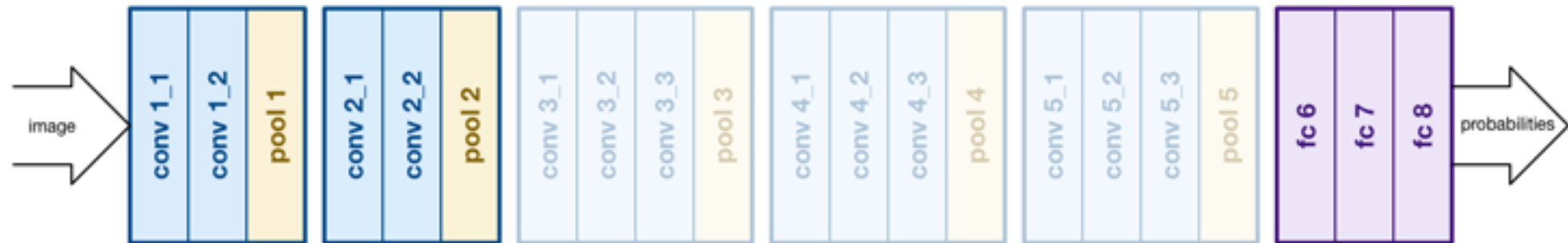
## Erkennung der Ziffern

- Probleme beim Template Matching:
  - Ergebnis hängt stark von den verwendeten Templates ab
  - Handgeschriebene Ziffern können nur schwer klassifiziert werden
  - Grundsätzlich nicht rotations/skalierungsinvariant

# Vorgehen

## Erkennung der Ziffern

- Einsatz von Convolutional Neural Networks
- Architektur inspiriert von VGGNet (2014)



[3]

# Vorgehen

## Erkennung der Ziffern

- Verschiedene Trainingsansätze
  - MNIST
  - MNIST (augmentiert)
  - Unser Sudoku Datensatz
  - Unser Sudoku Datensatz (augmentiert)
  - Transfer Learning
    - Netzwerk auf MNIST vortrainiert
    - Letzte Schicht auf unseren Datensatz optimiert
  - Ensemble Learning
    - Durchschnitt von 10 relativ „schwachen“ Netzwerken



# Vorgehen

## Erkennung der Ziffern

- Verschiedene Trainingsansätze

• MNIST	12% Genauigkeit
• MNIST (augmentiert)	71% Genauigkeit
• Unser Sudoku Datensatz	94% Genauigkeit
• Unser Sudoku Datensatz (augmentiert)	95% Genauigkeit
• Transfer Learning	91% Genauigkeit
• Netzwerk auf MNIST vortrainiert	
• Letzte Schicht auf unseren Datensatz optimiert	
• Ensemble Learning	92% Genauigkeit
• Durchschnitt von 10 relativ „schwachen“ Netzwerken	

# Vorgehen

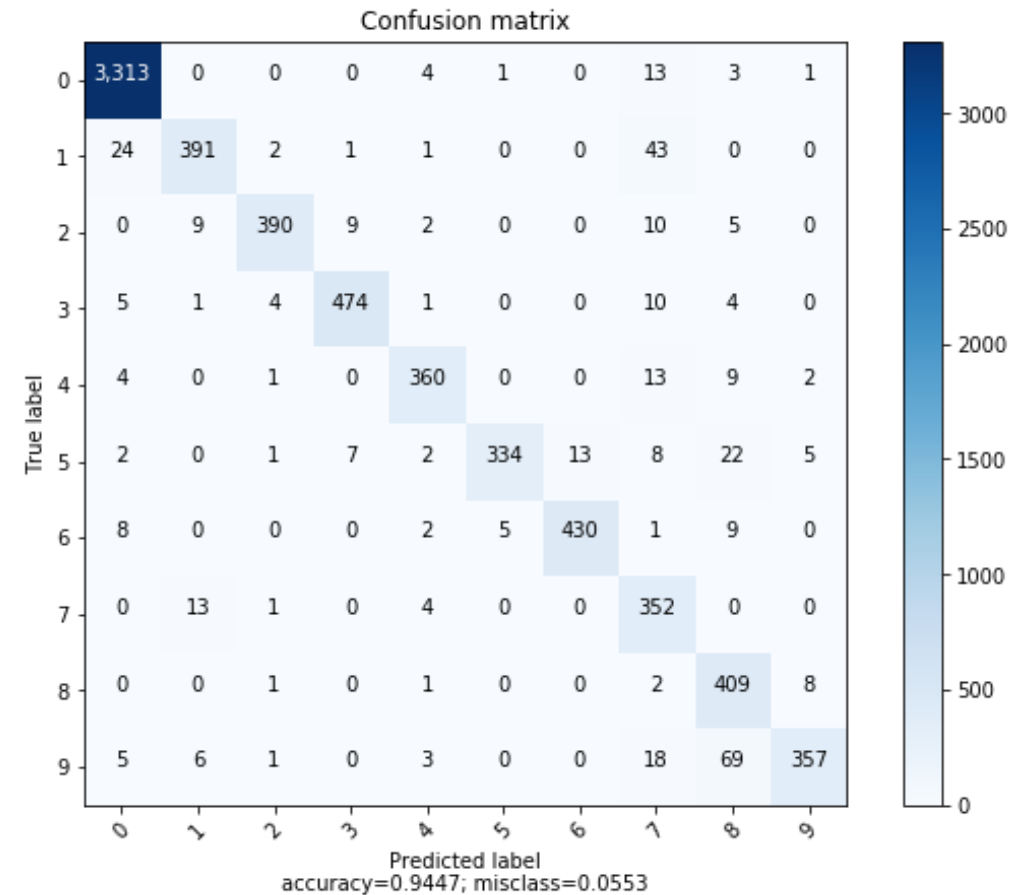
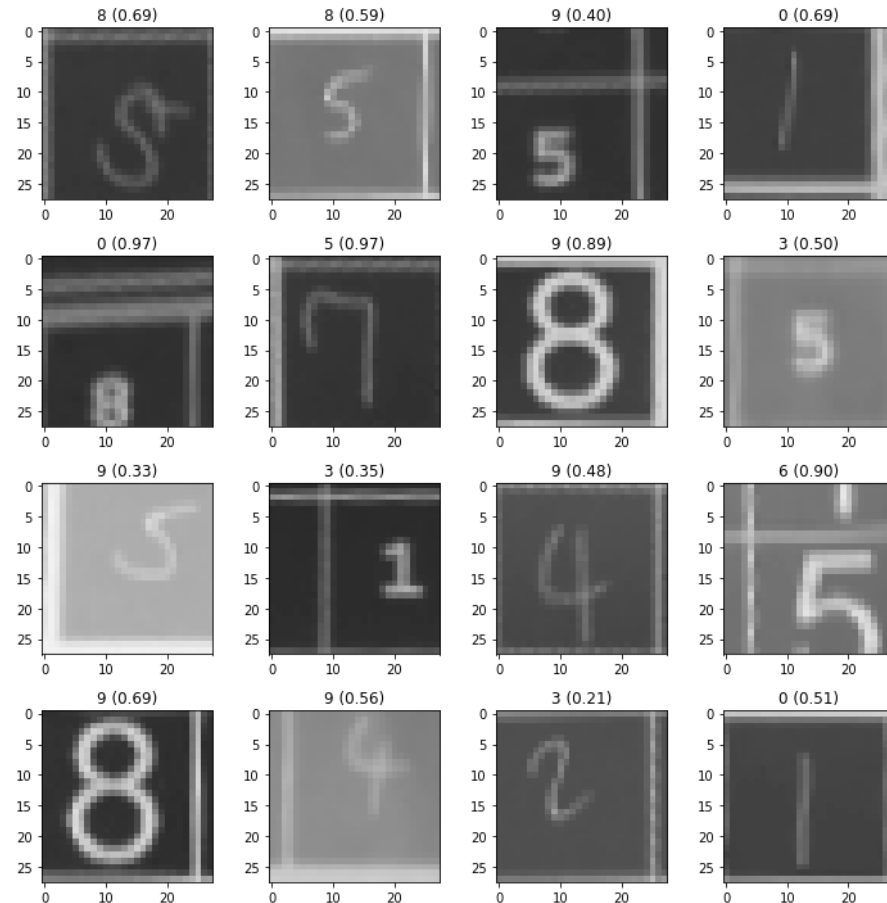
## Erkennung der Ziffern

- **Verschiedene Trainingsansätze**

• MNIST	12% Genauigkeit
• MNIST (augmentiert)	71% Genauigkeit
• Unser Sudoku Datensatz	94% Genauigkeit
• Unser Sudoku Datensatz (augmentiert)	95% Genauigkeit
• Transfer Learning	91% Genauigkeit
• Netzwerk auf MNIST vortrainiert	
• Letzte Schicht auf unseren Datensatz optimiert	
• Ensemble Learning	92% Genauigkeit
• Durchschnitt von 10 relativ „schwachen“ Netzwerken	

# Vorgehen

## Erkennung der Ziffern



# Vorgehen

## Lösen des Rätsels

- Erster Ansatz: Bruteforce mit Backtracking
  - Versucht alle möglichen Zahlenkombinationen
  - Problem: Sehr zeitaufwändig (nicht echtzeitfähig)
- Zweiter Ansatz: Erweiterter Algorithmus
  - <https://github.com/jjallan/sudoku>
  - Formuliert Sudoku Rätsel als *Exact Cover Problem*
  - Basiert auf Donald Knuths Algorithm X
  - Deutlich schneller

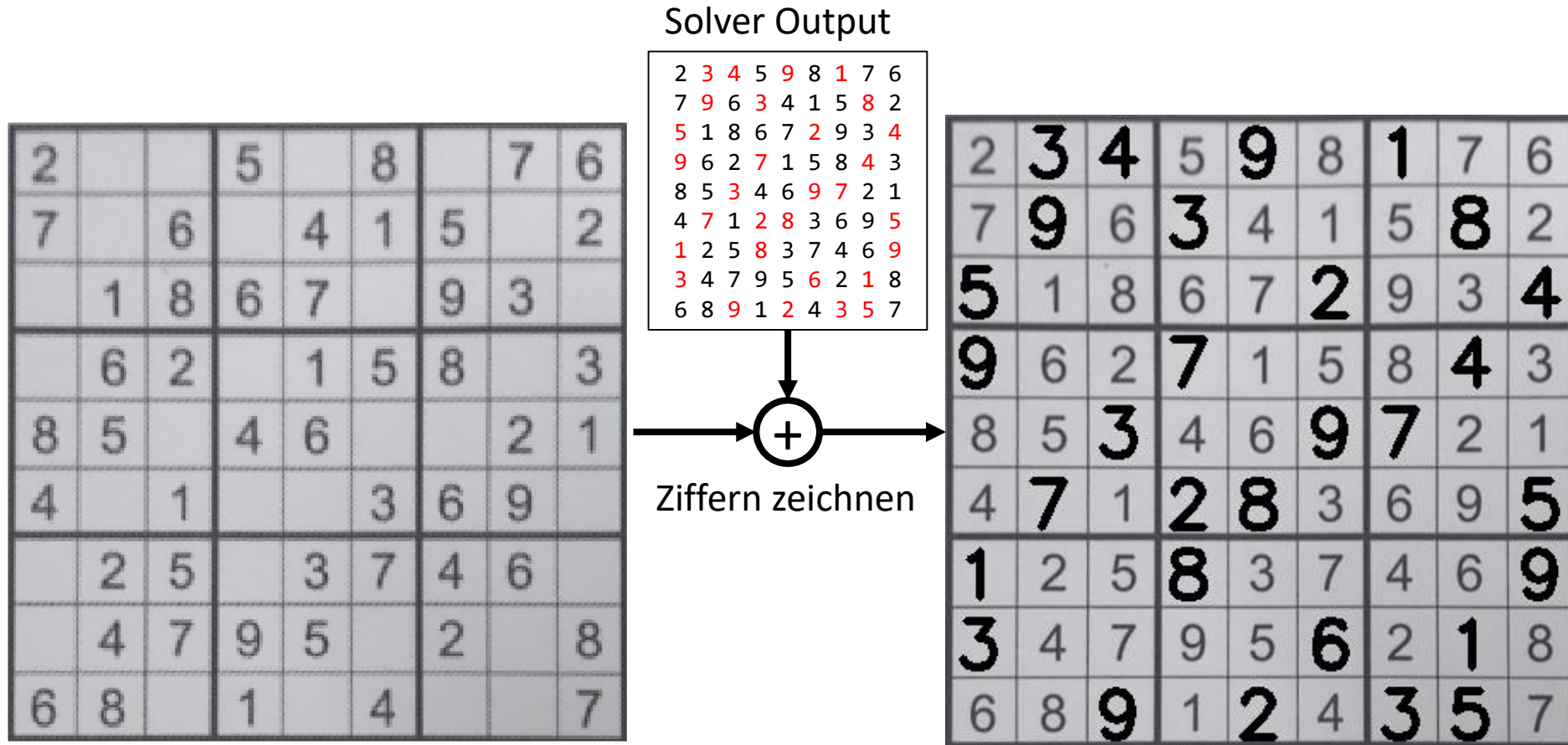
2	0	0	5	0	8	0	7	6
7	0	6	0	4	1	5	0	2
0	1	8	6	7	0	9	3	0
0	6	2	0	1	5	8	0	3
8	5	0	4	6	0	0	2	1
4	0	1	0	0	3	6	9	0
0	2	5	0	3	7	4	6	0
0	4	7	9	5	0	2	0	8
6	8	0	1	0	4	0	0	7

?

2	3	4	5	9	8	1	7	6
7	9	6	3	4	1	5	8	2
5	1	8	6	7	2	9	3	4
9	6	2	7	1	5	8	4	3
8	5	3	4	6	9	7	2	1
4	7	1	2	8	3	6	9	5
1	2	5	8	3	7	4	6	9
3	4	7	9	5	6	2	1	8
6	8	9	1	2	4	3	5	7

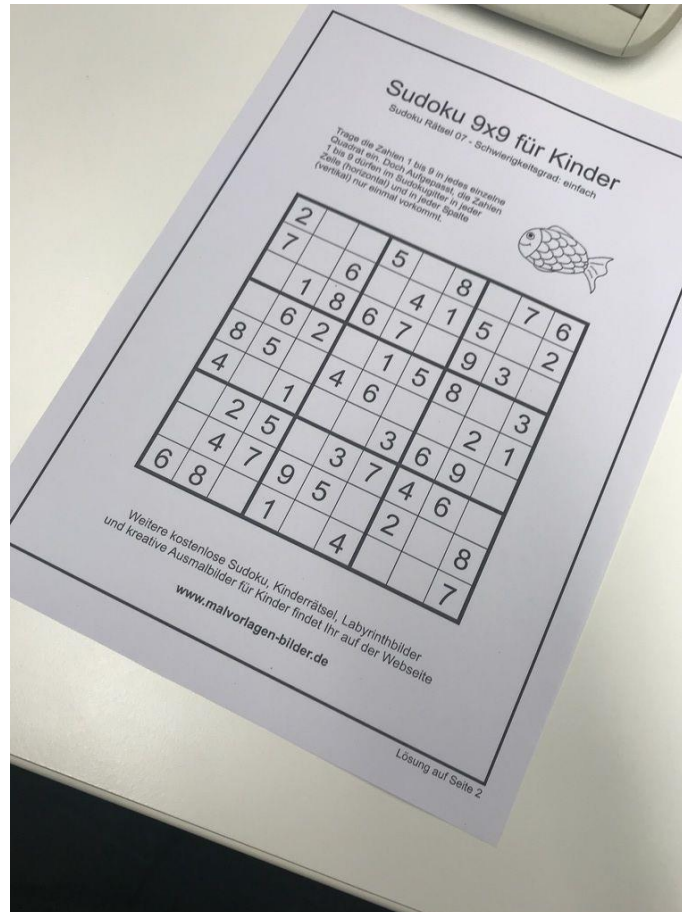
# Vorgehen

## Darstellung der Lösung

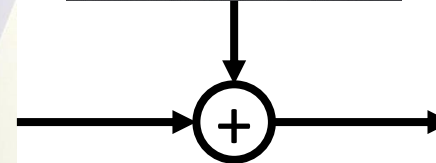


# Vorgehen

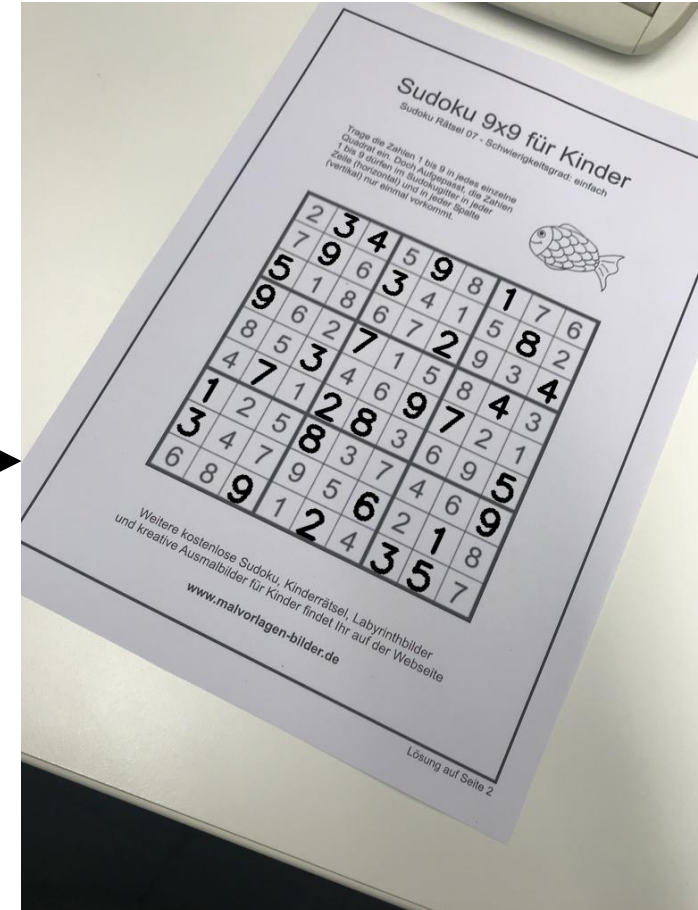
## Darstellung der Lösung



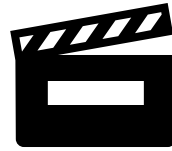
2	3	4	5	9	8	1	7	6
7	9	6	3	4	1	5	8	2
5	1	8	6	7	2	9	3	4
9	6	2	7	1	5	8	4	3
8	5	3	4	6	9	7	2	1
4	7	1	2	8	3	6	9	5
1	2	5	8	3	7	4	6	9
3	4	7	9	5	6	2	1	8
6	8	9	1	2	4	3	5	7



Inverse  
perspektivische  
Transformation

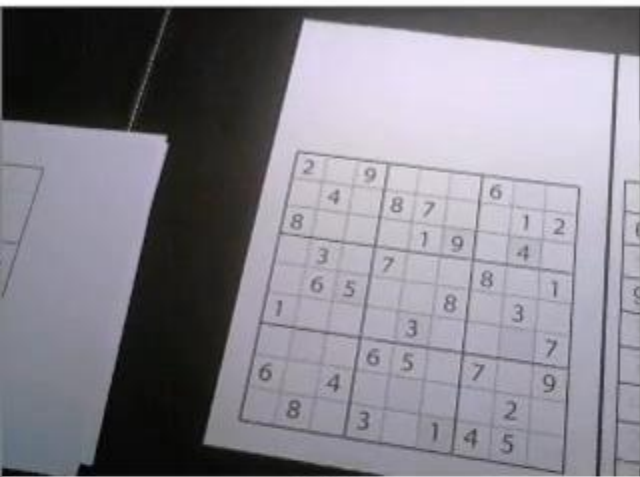


# Demo

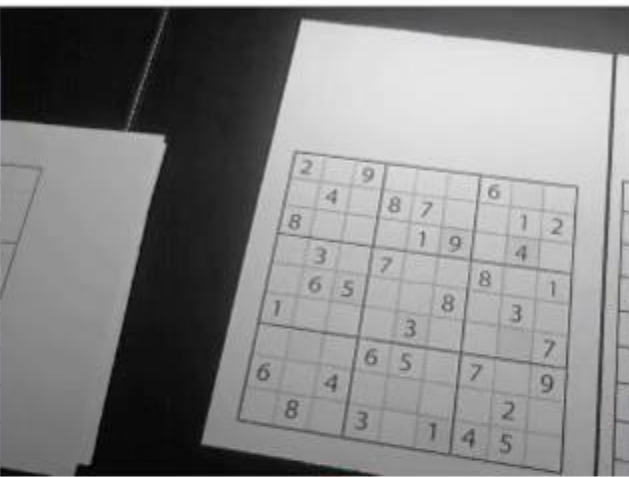




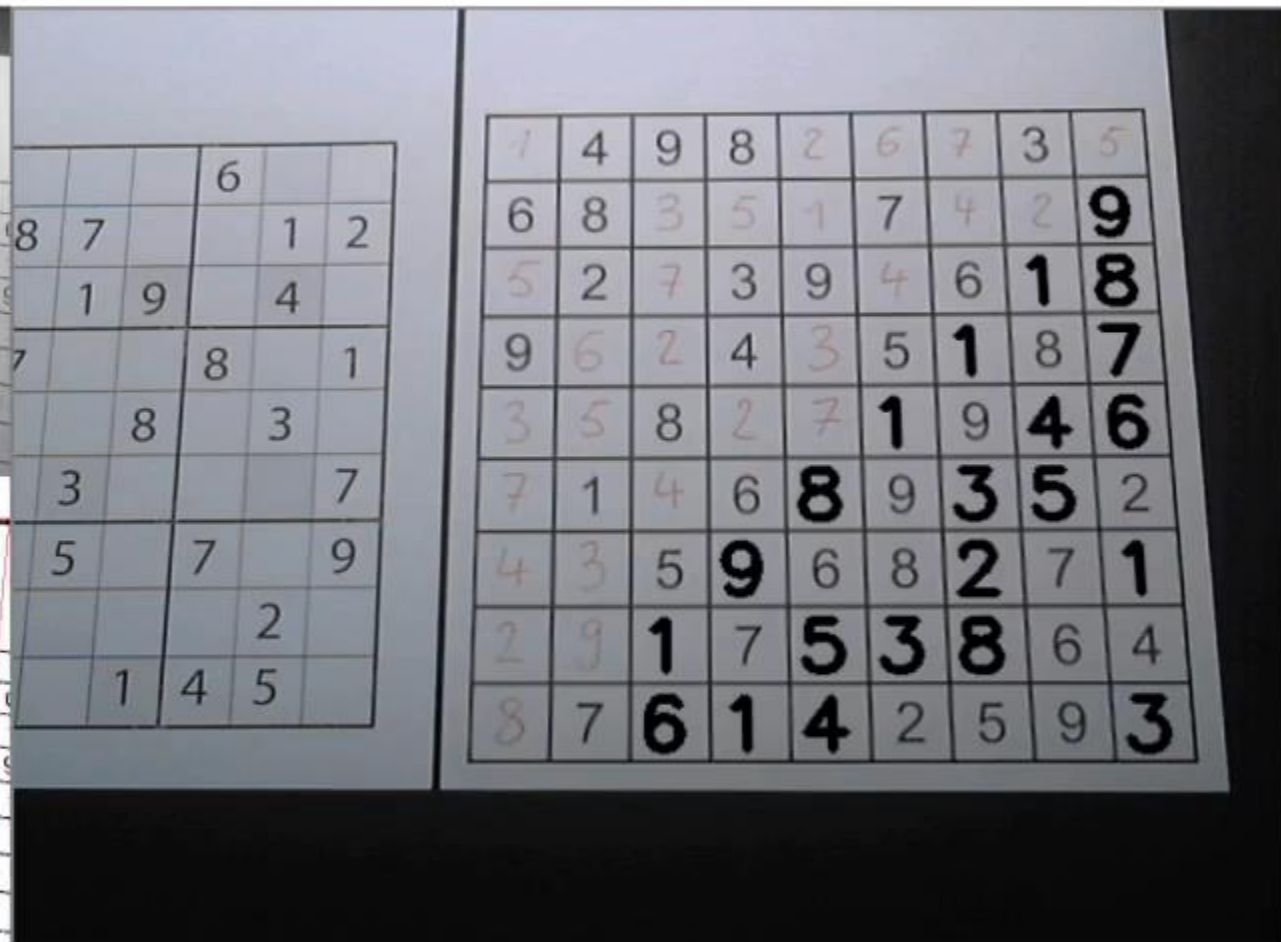
Input



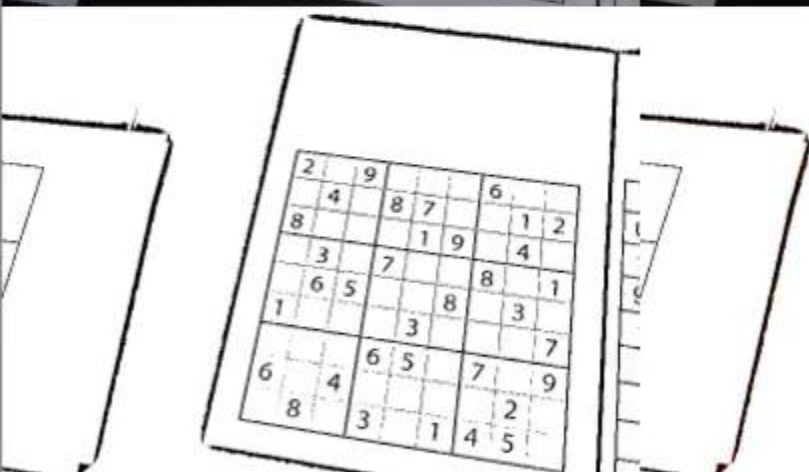
Grayscale



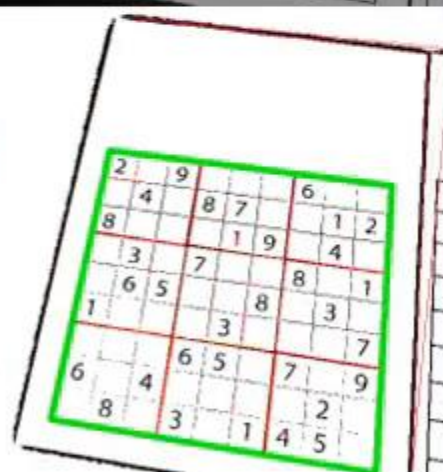
AR Overlay



Contours



Detection





# Fazit

- Viele Schritte mit klassischen Methoden sehr gut realisierbar
- Einsatz von Template Matching für die zuverlässige Erkennung von handgeschriebenen Ziffern sehr aufwändig
- Auch kleine CNNs können gute Ergebnisse in der Klassifikation von handgeschriebenen und computergenerierten Zahlen liefern

# Ausblick

- Zwischen handgeschriebenen und computergenerierten Zahlen unterscheiden
  - Prüfen ob eigene *handgeschriebene* Zahlen richtig sind
  - Eigene Lösung ggf. vom Solver korrigieren lassen
- Erkennung ist robust gegenüber farbigen Rätseln
- Auch gedrehte Rätsel werden korrekt erkannt und gelöst
- Automatische Erkennung der Felderanzahl (z. B. 7x7 oder 8x8)

Danke für eure  
Aufmerksamkeit

# Quellen

- [1] [https://github.com/wichtounet/sudoku\\_dataset](https://github.com/wichtounet/sudoku_dataset) (letzter Aufruf: 19.01.2020)
- [2] [https://docs.opencv.org/2.4/doc/tutorials/imgproc/histograms/template\\_matching/template\\_matching.html](https://docs.opencv.org/2.4/doc/tutorials/imgproc/histograms/template_matching/template_matching.html) (letzter Aufruf: 21.01.2020)
- [3] <https://machinethink.net/blog/convolutional-neural-networks-on-the-iphone-with-vggnet/> (letzter Aufruf: 21.01.2020)