

Betreuer, Studiengang, Veranstalltung, Prof

# Ausarbeitung der Projektgruppe QR4

Armin Wolf Christian Esch Philipp Schofield

21. März 2017

# Liste der noch zu erledigenden Punkte

Betreuer, Studiengang, Veranstalltung, Prof	1
Quellen angeben!	
Phill fragen	_
Abbildung	6



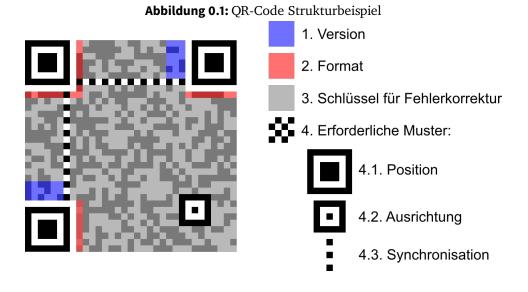
## 0.1 Einführung

#### 0.1.1 Aufgabenstellung

Ziel dieses Praktikums war es eine Software zu konstruieren um QR-Codes in Bildern zu lokalisieren und danach zu extrahieren. Dabei sollten sich die Teams auf QR-Codes, die dem ISO/IEC Standard 18004 entsprechen, beschränken. Unter der Annahme, dass sämtliche QR-Codes auf den Eingabebildern planar waren, sollten perspektivische Transformationen oder ähnliche Verzerrungen entfernt werden. Zusätzlich sollte sich jedes Team darum kümmern ein *Dataset* zur Analyse und späteren Evaluation zu erschaffen.

#### 0.1.2 Aufbau des QR-Codes

Um das spätere Vorgehen der Lokalisierung des QR-Codes nachvollziehen zu können, wollen wir kurz auf den Aufbau des QR-Codes eingehen. Wie in der Abbildung ?? zu sehen ist, sind im Code die Informationen zur Version, Format und der Fehlerkorrektur enthalten.



Quellen angeben!

Des weiteren ist klar zu erkennen, dass der Code in drei von vier Ecken das Muster 4.1 vorweist. Diese dienen zur Bestimmung der Orientierung. Zusätzlich wird das Muster 4.2 (*Finder Pattern*) verwendet um die Ausrichtung noch prezieser zu bestimmen. Bei größeren QR-Codes werden weitere Ausrichtungsmuster (Muster 4.2) eingefügt. Zwischen den *Finder Patterns* befindet sich ein Streifen mit abwechselnd "schwarz-weißen" Punkten (*Modulen*). Das sind die so genannten Synchronisations Muster oder auch *Timming Patterns*.

Die Größe der QR-Codes ist beschränkt durch die Anzahl der *Module*. Die Anzahl der *Module* liegt zwischen  $21 \times 21$  und  $177 \times 177$ . Beispielsweise sei der Code in Abbildung **??** einer der Größe  $21 \times 21$ . Dann hätte ein *Finder Pattern* die länge von 7 *Modules*. Die Anzahl ergibt sich aus der einzigartigen 1:1:3:1:1 Struktur eines *Finder Patterns*. Diese Fakten werden später ausschlagegebend sein bei der Rasterisierung des QR-Codes.



#### 0.1.3 Die verwendette Bibliothek OpenCV

 $OpenCV^1$  ist eine Bibliothek mit Algorithmen spezialisiert auf "Computer Vision". Sie wurde für die Programmiersprachen C/C++ geschrieben und steht unter BSD Lizenz. Es gibt mehrere Versionen der Bibliothek, die aktuellste ist die 3.2. Unser Programm setzt allerdings die Version 2.4, funktioniert aber auch mit neueren Version z.B.

Phill fragen

### 0.2 Bildvorverarbeitung

Die Bildvorverarbeitung ist ein essenzieller Schritt um die QR-Codes richtig lokalisieren zu können. Das Eingabebild soll in dieser Phase erstmal in ein Graustufenbild umgewandelt werden und danach binarisiert werden. *OpenCV* bietet die Möglichkeit bilder direkt als Graustufenbild einzulesen oder sie in eins umzuwandeln. Das in Graustufen vorhandene Bild kann weiter verarbeitet werden. Die Klasse ImageBinarization ist für die binarisierung zuständig.

```
Listing 1: Ablauf der Binarisation.
```

```
Mat ImageBinarization::run(Mat image, int thresholdMethod) {
        this->image = image;
        computeSmoothing();
        createHistogram();
        printThresholdMethod(thresholdMethod);
        switch (thresholdMethod) {
        case Global:
                setThresholdValue();
                computeGlobalThreshold();
                break:
        case LocalMean:
                computeLocalThreshold(ADAPTIVE THRESH MEAN C, 11, 0);
                break;
        case LocalGaussian:
                computeLocalThreshold(ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C, 11, 0);
                break;
        }
        return binarizedImage;
}
```

Listing 1 zeigt den Ablauf der Binarisierung. In Zeile 4 wird die Methode computeSmoothing aufgerufen, die eine Gaußglättung auf dem Bild durchführt, um eventuelles Rauschen zu mindern. Im nächsten Schritt wird ein Farbstufen-Histogramm mithilfe der computeHistogram Methode berechnet. Um die best Mögliche Binarisierung zu erreichen, wurden drei Methoden zur Schwellwert Berechnung implementiert:

- globales Schwellwertverfahren,
- · Mittelwert basiertes Schwellwertverfahren,

5

 $<sup>^{\</sup>rm 1}$  WWW-Seite von dem Projekt  $\it OpenCV: http://opencv.org/$ 

• Gauß'sches Schwellwertverfahren.

Im ersten durchlauf wird das globale Schwellwertverfahren angewandt. Sollte dies keine gültige Ergebnisse liefern (keine drei *Finder Pattern* enthalten), so wird das nächste Verfahren gewählt.

Abhängig von der Wahl werden zwei verschiedene *OpenCV* Methoden verwendett. Bei der globalen Schwellwert Berechnung wird auf die threshold Methode wie sie im Listing 2 steht zurückgegriffen. Der Methode werden das Ein- und Ausgabe Bild, die Schwellwertgrenze, der maximale Farbwert und die Wahl des Algorithmus übergeben.

**Listing 2:** Binarisierung des Eingabebilds mithilfe des globalen Schwellwertverfahrens.

Wir haben uns hier auf den Algorithmus von Otsu² geeinigt, da er sehr gute Ergebnisse mit einer geringen Laufzeit liefert.

Bei den lokalen Schwellwertverfahren hingegen wird die Methode adaptiveThreshold verwendett. Listing 3 veranschaulicht die Methode die für die zwei lokalen Verfahren verwendet wird. Für die jeweiligen Verfahren wird der Parameter adaptiveMethod passend übergeben.

```
Listing 3: Binarisierung des Eingabebilds mithilfe eines lokalen Schwellwertverfahrens.
```

```
{\bf void} \ \ {\bf Image Binarization:: compute Local Threshold (int \ \ adaptive Method\ ,}
```

```
adaptiveThreshold(blurredImage, binarizedImage, max_BINARY_value, adaptiveMethod, THRESH_BINARY, blockSize, C);
```

Abbildung

Abbildung zeigt das Resultat.

#### 0.3 Patternidentifikation

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Mehr Information zu dem Algorithmus auf der zugehörigen OpenCV Seite:http://docs.opencv.org/3.1.0/d7/d4d/tutorial\_py\_thresholding.html



Abbildung 0.2: Das Resultat der Binarisierung mit den jeweiligen Verfahren. Links global und Rechts lokal.

