

Parallelrechner Projekt "Histogram Equalization"

1 Grundlagen

1.1 Histogramme

Ein Histogramm $h(I)$ eines Graustufenbildes ist eine Darstellung der Häufigkeit mit dem die Intensitätswerten bzw. Graustufen N_0 bis N_n auf dem Bild vorkommen. In diesem Projekt wird von 8-bit Pixeln ausgegangen, so dass Histogramme einen Definitionsbereich von 0 bis 255 aufweisen.

Histogramm-Operationen ermöglichen den Kontrast eines Bildes zu verbessern. Die erste dieser Operationen ist die Normalisierung, wodurch das Histogramm "ausgedehnt und verschoben wird" [1] um die gesamte Breite der verfügbaren Grauwerten auszunutzen. Gegeben die minimalen und maximalen im Originalbild vorhandenen Graustufen O_{min} und O_{max} , die minimalen und maximalen verfügbare Intensitäten N_{min} und N_{max} können die normalisierte Grauwerte wie folgt berechnet werden:

$$I_{neu} = (I_{alt} - N_{min}) \cdot \left(\frac{N_{max} - N_{min}}{O_{max} - O_{min}} \right) + N_{min} \quad (1)$$

Unter Annahme von 8-bit Pixeln, also $N_{min} = 0$ und $N_{max} = 255$ wird die Berechnungsvorschrift zu:

$$I_{neu} = \frac{I_{alt} \cdot 255}{O_{max} - O_{min}} \quad (2)$$

Ein weiteres Verfahren zur verbesserung des Kontrastes ist die Histogrammequalisierung, dessen Ziel ist, das Histogramm zu glätten, so dass im Idealfall alle Grauwerte gleich häufig vorkommen. Somit werden "einige dunkle Werte heller gemacht, und einige helle Werte verdunkelt, während immernoch die gesamte Breite an Intensitäten genutzt wird" [2]. Als Abbildung zwischen den alten und den neuen Pixelwerten wird das kumulative Histogramm ("cumulative distribution function, CDF") verwendet:

$$c(I) = \frac{1}{M} \cdot \sum_{i=0}^I h(i) \quad (3)$$

wo M Gesamtzahl der Pixel im Bild ist. Da die CDF einen Wertebereich zwischen 0 und 1 aufweist, muss sie auf dem Intervall $[N_{min}, N_{max}]$ (hier $[0, 255]$) skaliert werden:

$$I_{neu} = 255 \cdot c(I_{alt}) \quad (4)$$

1.2 Farbbilder und Farbräume

Bisher sind Graustufenbilder angenommen worden, also Bilder mit einem einzigen Kanal. Um die Normalisierung und Equalisierung auf Farbbilder (also mit 3 Kanälen) anzuwenden, wäre ein naheliegender Ansatz, die einzelnen Kanäle des RGB-Bildes jeweils zu normalisieren/equalisieren.

Dies würde allerdings zu einer Änderung des Farbabgleichs, also des Verhältnis der Farben im Bild zueinander ("color balance" [3]) führen. Dies kann durch eine Konvertierung des RGB-Bildes in einem anderen Farbraum gelingen, der die Helligkeit getrennt von der Farbe darstellt.

Beliebt ist der HSV-Farbraum (Hue, Saturation, Value), dass im Gegensatz zum eher Maschinen-orientierten RGB versucht, die Farbkomponenten intuitiver und verständlicher für die menschliche Vorstellung zu gestalten [1]. Hier dienen die H- und S-Komponenten (Farbton und Sättigung) zur Darstellung der Farben, während die V-Komponente die Information über die Helligkeit enthält, diese wäre für unsere zwecke besonders interessant.

Ohne in die Details der Herleitung einzugehen, stellt z.B. die OpenCV-Dokumentation eine Berechnungsvorschrift für die RGB zu HSV-Transformation zur Verfügung [4]:

$$V \leftarrow \max(R, G, B) \quad (5)$$

$$S \leftarrow \begin{cases} \frac{V - \min(R, G, B)}{V} & \text{if } V \neq 0 \\ 0 & \text{else} \end{cases} \quad (6)$$

$$H \leftarrow \begin{cases} \frac{60 - (G - B)}{(V - \min(R, G, B))} & \text{if } V = R \\ \frac{120 + 60(B - R)}{(V - \min(R, G, B))} & \text{if } V = G \\ \frac{240 + 60(R - G)}{(V - \min(R, G, B))} & \text{if } V = B \end{cases} \quad (7)$$

$$\text{if } H < 0 : H \leftarrow H + 360 \\ \text{mit } H \in [0, 360], S \text{ und } V \in [0, 1]$$

Auf dem ersten Blick ist es auffällig, dass diese Berechnungen einige sequentiellen Schritten beinhaltet, die der parallelen Durchführung im Wege stehen. Einerseits die Maximum- und Minimumsuche, auch wenn sie sich auf lediglich drei Werte beziehen. Für die Cuda-Implementierung sind aber die if-else Bedingungen problematischer, da sie zur Thread-Divergenz führen können. Es wäre schwer zu gewährleisten, dass alle Threads in einem Warp den gleichen Zweig der if-else-Verzweigung nehmen. Ist das nicht der Fall, werden die "if" und "else"-blocks nacheinander ausgeführt, dass zu einer weiteren Serialisierung der Berechnung beitragen würde [5].

Eine geeignete Alternative wäre ein Farbraum, der die Helligkeit getrennt von der Farbe darstellt aber gleichzeitig eine für Parallelisierung günstigere Konvertierung vom und in den RGB-Farbraum aufweist. Diese Voraussetzung erfüllen die YUV und YCbCr Farbräume, entwickelt jeweils für die analoge und digitale Bildübertragung [2]. YUV-/YcrCb- Bilder besitzen ein "luma"-Kanal (Y), dass die Helligkeitsinformation enthält, also das Bild als reines Graustufenbild. Die UV- bzw. CbCr- Kanäle tragen die Farbinformation ("chrominance"), "die Differenz zwischen der jeweiligen Farbe[blau und rot] und Weiß bei gleicher Helligkeit" [[1], S. 579].

Neben der Art und Weise, wie die UV- bzw. CrCb-Kanäle aus RGB berechnet werden, unterscheidet sich YcrCb von YUV in seiner größerer Eignung für die 8-bit Bilddarstellung.

Die Umrechnung $RGB \rightarrow YCbCr$ erfolgt durch die Gleichung:

$$YCbCr = M \cdot RGB + C \quad (8)$$

Mit den 3x1 Vektoren $YCrCb$ und RGB , der Konversionsmatrix

$$M = \begin{pmatrix} 0.299 & 0.587 & 0.114 \\ -0.169 & -0.331 & 0.5 \\ 0.5 & -0.419 & 0.081 \end{pmatrix} \text{ mit Inverse } M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1.402 \\ 1 & -0.344 & -0.714 \\ 1 & 1.772 & 0 \end{pmatrix}$$

und dem Korrekturvektor C

$$C = \begin{pmatrix} 0 \\ 128 \\ 128 \end{pmatrix}$$

bzw. die Rückkonvertierung $YCbCr \rightarrow RGB$:

$$RGB = M^{-1} \cdot (YCbCr - K) \quad (9)$$

Matrixprodukte, Vektorsummen und vor allem die Abwesenheit von if-else Verzweigungen machen diese Umrechnung wesentlich günstiger mit Hinblick auf Parallelisierung.

2 Implementierung (Code-Dokumentation)

Anhand der Aufgabenstellung und der Vorüberlegungen von vorherigen Abschnitt wird im folgenden die Implementierung der Farbtransformation sowie der Histogrammnormalisierung und -equalisierung zuerst sequentiell in C++ und dann parallel in CudaC++ vorgestellt.

Auf die Verwendung externer Bibliotheken zum Einlesen/Speichern von Bildern wurde verzichtet und stattdessen die benötigten Funktionen in einer eigenen Klasse implementiert. Das Projekt gliedert sich grundsätzlich in zwei Klassen:

2.1 Image-Klasse

Die **Image** Klasse dient zum Laden, Speichern und Zugreifen auf Bilder in den netpbm-Formate .pbm, .pgm, .ppm. Dabei gilt die Einschränkung, dass es von 8-bits pro Pixel pro Kanal (also 24 bits für Farbpixels) ausgegangen wird.

Eigenschaften

rows, cols, channels	Anzahl der Spalten, Zeilen und Kanäle
numValues	Anzahl der Stufen einer einzelnen Farbe/Farbkanals (i.d.R. 256)
colosSpace	Farbraum (RGB, HSV, YUV(eigentlich YcrCb)) bzw. Graustufenbild wenn nur ein Kanal vorhanden
Host_pixels, dev_pixels	Zeiger auf eindimensionalen byte-array mit den Pixelwerten im host-speicher und nur wenn CUDA-Methoden aufgerufen, im Speicher vom CUDA-Gerät
type (enum fileType)	Gibt das Format (.pbm, .pgm, .ppm oder nicht-Zugelassen) des Bildes an, sowie ob sich bei diesem um eine binär oder ASCII-Datei handelt
src	Datei-Pointer zur Quelldatei, aus dem das Bild ausgelesen werden soll

Konstruktoren

Image(string path)	Erstellt ein Image-Objekt aus der unter <i>path</i> gespeicherten Datei
Image(int rows, int cols, colorSpace cs, int numColors, fileType type)	Erstellt ein Image-Objekt mit den eingegebenen Eigenschaften, alle Pixel werden zu 0 gesetzt

Methoden

Get-Methoden	Get-Methoden für Anzahl der Zeilen, Spalten, Dateiformat, Farbstufen, Farbraum sowie Pixel-Zeiger (für host- und CUDA-Gerät)
getChannel(int c),	Liefert das <i>c</i> -te Bildkanal als Graustufenbild (.pgm Format)
setChannel(Image channel, int c)	Ersetzt die Pixel-Werte vom <i>c</i> -te Kanal mit dem Werten von <i>channel</i> , vorausgesetzt <i>channel</i> ist ein Graustufenbild der gleichen Dimensionen wie das Zielobjekt
load(string path)	Überschreibt das Image-Objekt mit der unter <i>path</i> gespeicherten Datei
save(string path)	Speichert das Bild unter den eingegebenen Dateipfad (Format wird automatisch eingestellt)
Farbraumkonvertierung	Siehe unten

Die Image-Klasse stellt zwei Farbraumkonvertierungen zur Verfügung:

- **color2gvp** : Farbbild zu Graustufenbild (Format und Kanalanzahl bleiben dabei unverändert). Für YCbCr Bilder reicht aus, das „Luma“-Kanal in die andere beide Kanäle zu Kopieren. Für RGB-Bilder wird zunächst das Y-Kanal berechnet und dieses in alle drei Kanäle eingesetzt
- **rgb2yuv** und **yuv2rgb** : RGB zu YCbCr bzw. YCbCr zu RGB entsprechend des Gleichungssystems aus dem Abschnitt **1.2 Farbbilder und Farbräume**. Zusätzlich werden alle Werte auf dem Bereich [0,255] eingeschränkt („clamping“).
- Zusätzlich wurde eine RGB zu HSV (**rgb2hsv**) Konvertierung mit der Berechnungsvorschrift aus [4] zum Testen implementiert, hat aber für die Durchführung der Histogrammoperationen keine Bedeutung.

Die Farbkonvertierungen können sowohl auf der *host*-Maschine als auch auf dem CUDA-Gerät ausgeführt werden (die Methoden sind durch entsprechenden Präfix *host_* bzw. *dev_* gekennzeichnet). Zur Parallelisierung

wurden Grid-Stride-Loops verwendet, so dass jeder Thread das Gleichungssystem höchstens $n \cdot 1$ mal ausführt.

Die RGB-YCbCr-Konvertierung wurde zusätzlich mit *pinned-memory* sowie *unified-memory* implementiert.

2.2 Histogram-Klasse

Die *Histogram*-Klasse ist für das Erstellen und Verarbeiten von Histogramme zuständig. Die Einschränkung auf 8-bits pro Kanal pro Pixel gilt weiterhin, somit kann davon ausgegangen werden, dass Histogramme höchstens 256 Einträge haben werden.

Eigenschaften

numValues	Anzahl der Histogrammeinträge, i.d.R. 256
Host_values, dev_values	Zeiger auf int-array mit den Histogrammeinträgen in <i>host</i> - bzw. CUDA-Gerät-Speicher
host_valuesCumulative, dev_valuesCumulative	Zeiger auf double-array mit den Einträgen des kumulativen Histogramms in <i>host</i> - bzw. CUDA-Gerät-Speicher
host_lookUpTable, dev_lookUpTable	Zeiger auf byte-array mit den neuen Graustufen (I_{neu} , siehe 1.1 Histsograme) nach Normalisierung bzw. Equalisierung des Histogramms
dev_pixels	Zeiger auf den byte-array mit den Pixelwerten im CUDA-Gerät-Speicher
MinValue, maxValue	Höchster und niedrigster Pixelwert im Bild, benötigt für die Normlisierung

Konstruktor

Histogram(Image& src, int host=0)	Erstellt das Histogramm des eingegebenen Bildes; der <i>host</i> -Parameter bestimmt ob das Histogramm auf dem CUDA-Gerät (0) oder auf der <i>host</i> Maschine konstruiert wird
-----------------------------------	----------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------

Methoden

Neben einer Methode zur Darstellung des zuletzt gespeicherten Histogramms auf einem Stream und einer *save*-methode zum Speichern des Histogramms und des kumulativen Histogramms auf einer Textdatei bilden die *getHistogram*-, *normalize*- und *equalize*-Methoden den Hauptbestandteil der Histogram-Klasse. Analog zu den Farbraumkonvertierungen können diese Methoden sowohl auf dem *host*-Rechner als auch auf dem CUDA-Gerät ausgeführt werden (*host*- bzw. *dev*-Präfix):

getHistogram: die serielle Konstruktion des Histogramms bzw. kumulativen Histogramms wird durch jeweils eine *for*-Schleife bewerkstelligt. Zur Verallgemeinerung wird dafür nurr das erste Bildkanal betrachtet, Farbbilder werden zunächst vom RGB in den YcbCr-Farbraum konvertiert.

Die parallele Histogram-Konstruktion erfolgt mithilfe von *shared-memory* und *atomic*-Operationen in zwei Schritten (Kernels), nach dem in [6] vorgestellten Algorithmus:

1. Im ersten *Kernel* wird die Histogram-Konstruktion zwischen allen Blocks aufgeteilt, so dass jeder Block ein Teilhsitogram aus nur m Pixels² erstellt. Die blockweise Einteilung des Bilds ermöglicht, die Teilhistogramme im geteilten Speicher (*shared memory*) zu speichern und erst am Ende des *Kernels* im globalen Speicher zu laden.
2. Im zweiten *Kernel* werden die Teilhistogramme zusammengebracht. Jeder Thread ist für ein Histogrammeintrag/Graustuge zuständig und „sammelt“ die Werte dieses Eintrags über alle teilhsitogramme, um sie dann im globalen Speicher zu laden.

Die größte Herausforderung stellt allerdings die parallele Berechnung des kumulativen Histogramms dar. Allgemeinbetrachtet handelt es sich hier um eine Präfixsumme. Ein Ansatz sowie Code-Beispiele zur Lösung dieses Problems stellt [7] vor. Mit wenigen Anpassungen kann damit die Berechnung des kumulativen Histogramms erfolgen.

Die Präfixsumme einer Liste von k -Zahlen (k ist eine zweier Potenz) kann in zwei Schritten berechnet werden:

$$\begin{aligned}
 1 \quad n &= \frac{\text{Zeilen} \cdot \text{Spalten}}{\text{Blockgröße} \cdot \text{Gridgröße}} \\
 2 \quad m &= \frac{\text{Zeilen} \cdot \text{Spalten}}{\text{Gridgröße}}
 \end{aligned}$$

1. Up-Sweep: die Elemente der Liste werden iterativ paarweise addiert. In der ersten Iteration finden $k/2$ Additionen statt und alle Elementen mit ungeradem Index werden durch die Summe mit ihrem Vorgängerelement ersetzt. Bei der nächsten Iteration werden die Summen aus den vorherigen Schritt miteinander addiert (es finden also $k/2^2$ Summen statt) usw. bis zur $\lg(k)$ -te Iteration. Am Ende dieses Schrittes steht die Summe aller Elementen an der letzten Stelle der Liste (siehe Abb. 1).
2. Down-Sweep: Zur Beginn dieses Schrittes wird die Gesamtsumme im letzten Element durch 0 ersetzt,

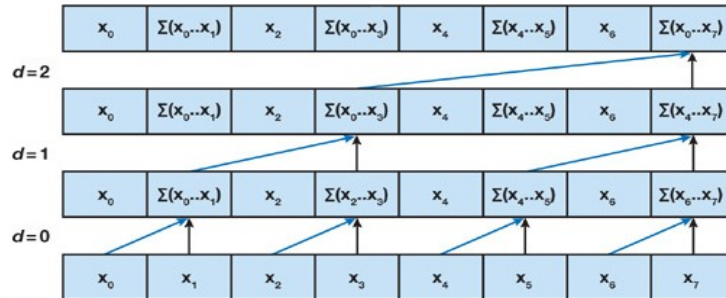


Abbildung 1: Up-Sweep Schritt des Algorithmus zur Berechnung der Prefixsumme [7]

und die im vorherigen Schritt entstandene Baumstruktur von oben nach unten durchgegangen. „Dabei leitet jeder Knoten die 0 auf sein linkstes Kind und die Summe seines Wertes und des Wertes seines linken Kindes zu seinem rechten Kind“ [7]. Nach $\lg(k)$ Iterationen liegt die Prefixsumme der ersten $k-1$ Elementen vor, mit 0 an der ersten Stelle (siehe Abb. 2). Zum Schluss müssen alle Elemente um eine Stelle nach links verschoben werden, und an letzter Stelle die Summe aller Elementen aus dem Schritt 1 eingesetzt.

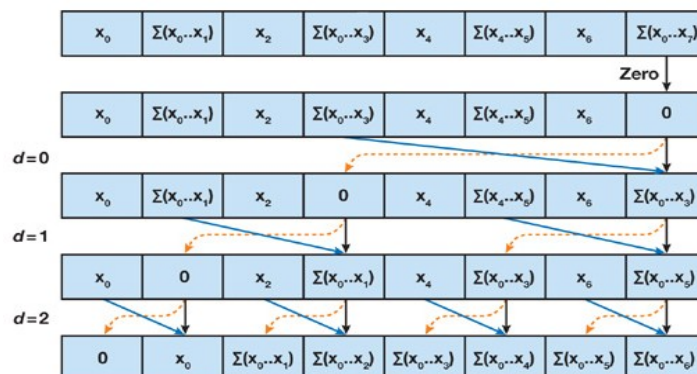


Abbildung 2: Down-Sweep Schritt der parallelen Prefixsumme aus [7]. Man Merke, nach der letzten Iteration muss die Summe um ein Element nach links gerückt werden

Dieser Vorgang kann in mehreren Teilsummen aufgeteilt werden, die von jeweils einem Block auf geteilten-Speicher ausgeführt werden. Die Teilsummen werden in einem Hilfsfeld eingetragen und von dem wiederum die Prefixsumme gebildet. Diese dient als Puffer, um aus den Werten der Teilsummen die Gesamtsumme herzuleiten (siehe Abb. 3).

Normalize und equalize: Zur Normalisierung und Equalisierung des Histogramms wird für jede Graustufe I_{alt} die neue, I_{neu} , gemäß Gleichung (2) bzw. (4) berechnet, womit jeweils eine *LookUp*-Tabelle entsteht.

Für beide Klassen gilt, dass die *dev*-Methoden nicht die parallele Implementierung an sich, sondern lediglich die Speicherzuweisung, Kernel Aufruf und die Messung der Ausführungszeit mittels *CudaEvents* beinhalten. Die Kernel-Implementierung erfolgt separat auf der entsprechenden .cu Datei.

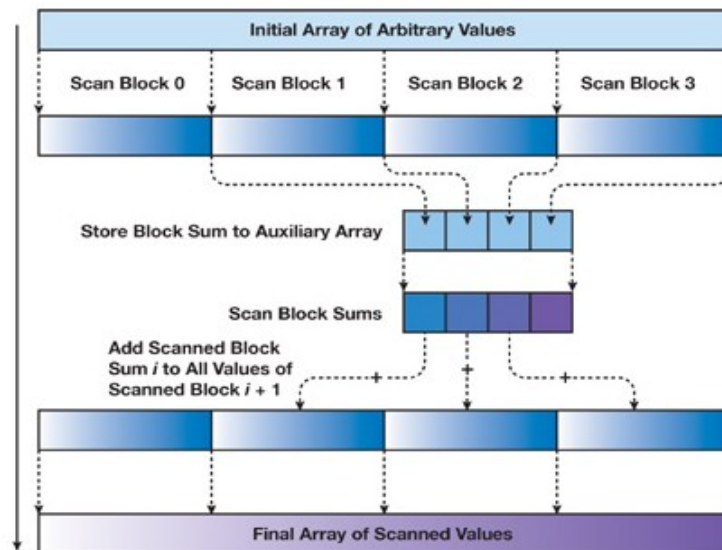


Abbildung 3: Erweiterung der parallelen Präfixsumme auf Felder beliebiger Elementenanzahl [7]

3 Benchmarking

EqualizationTest.cu testet die Korrekte Implementierung der Histogramoperationen mit Farbraumkonvertierung sowie mit getrennter Equalisierung der *R*-, *G*- und *B*-Kanäle. Das Programm akzeptiert bis zu 2 Eingabeparameter auf der Konsole:

1. CPU Test: 0 oder keine Eingabe blockiert die Ausführung der Sequentiellen Algorithmen, sonst werden diese auf der CPU ausgeführt
2. Pfad zum Testbild

Wird kein Pfad eingegeben werden 21 Farbbilder und 21 Graustufenbilder verschiedener Dimensionen ausgewertet (siehe ordner Bechmark).

HistogramBenchmarking.cu untersucht die Performance der Cuda-Implementierung anhand von zwei Parametern:

- Ausführungszeit für verschiedenen Kernel-Konfigurationen (siehe Abb. 5). Zur „Ausführungszeit“ gehören bei der CUDA-Implementierung sowohl der jeweilige Kernel als auch die Kopiervorgänge zwischen Host-Maschine und CUDA-Gerät. Um einer kompletten Hardware-Auslastung näher zu kommen wird für die Berechnungen die maximal erlaubten Anzahl an Threads verwendet (z.B. 6144Threads auf 3 SMs für die GeForce 840M oder 2048 auf einem SM für die Tegra X1 vom Jetson Nano).
- Speedup: Geschwindigkeitsvorteil der CUDA-Implementierung gegen die serielle Variante auf der CPU bei gleicher Last.
- Zusätzlich wird der Einfluss von *pinned-memory* und *unified-memory* am Beispiel der Farbraumkonvertierung dargestellt. Für die Histogram-Operationen wird allerdings standardmäßig *pageable-memory* verwendet.

Das Programm nimmt die gleichen Konsolenparameter wie **EqualizationTest.cu**

HistogramBenchmarking wurde auf zwei CUDA-Geräte getestet:

- Nvidia GeForce 840M mit 3 Multiprozessoren, eine Obergrenze von 2048 Threads pro Multiprozessor und einer theoretischen Speicherbandbreite von 14,4 Gbits/s. Zum Vergleich wurde eine Intel i7 5500U-CPU eingesetzt. Die Ergebnisse für die Datei 17.ppm (bzw. 17.pgm) aus dem Bechmark-Ordner sind auf Abb. 4 und 5 dargestellt. Alle Werte ergeben sich aus dem Mittelwert von drei sukzessiven Abläufen des Progeamms.
- Nvidia Tegra X1 (auf einem Jetson Nano) mit 1 Multiprozessor, eine Obergrenze von 2048 Threads (pro SM) und einer theoretischen Speicherbandbreite von 25,6 Gbits/s. Die CPU ist ein Quad-core ARM Cortex-A57. Die Ergebnisse für die Datei 17.ppm (bzw. 17.pgm) aus dem Bechmark-Ordner

sind auf Abb. 6 und 7 zu sehen. Alle Werte ergeben sich aus dem Mittelwert von drei sukzessiven Abläufen des Progeamms.

Das Projekt wurde auf Ubuntu 20.04 erstellt und gestet (bzw. Ubuntu 18.04. auf dem Jetson Nano).

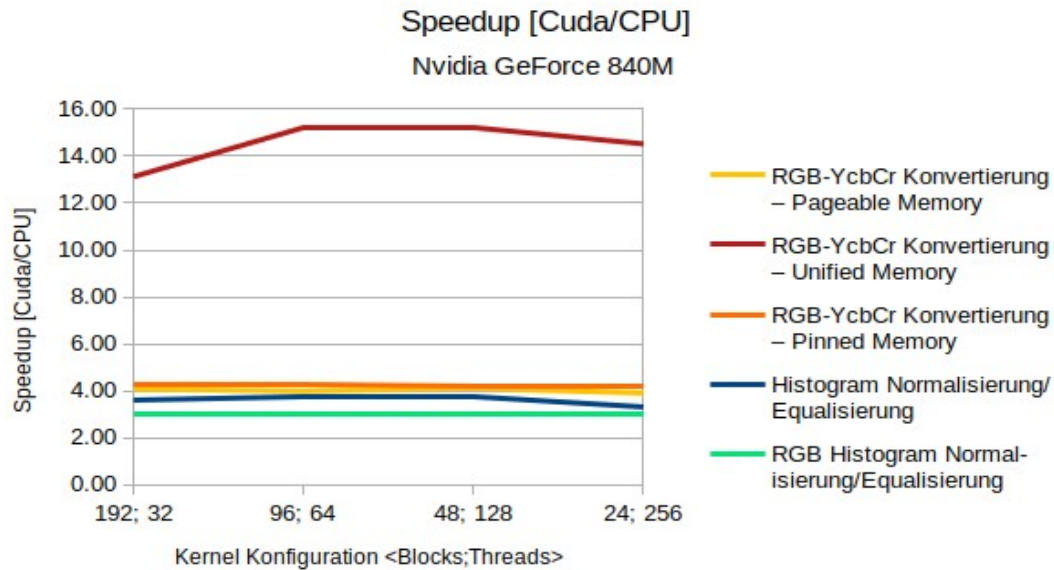


Abbildung 4: Geschwindigkeitsvorteil der Parallelen CUDA-Ausführung auf einer GeForce 840M gegenüber die seriellen Varianten auf der CPU (Intel i7 5500U)

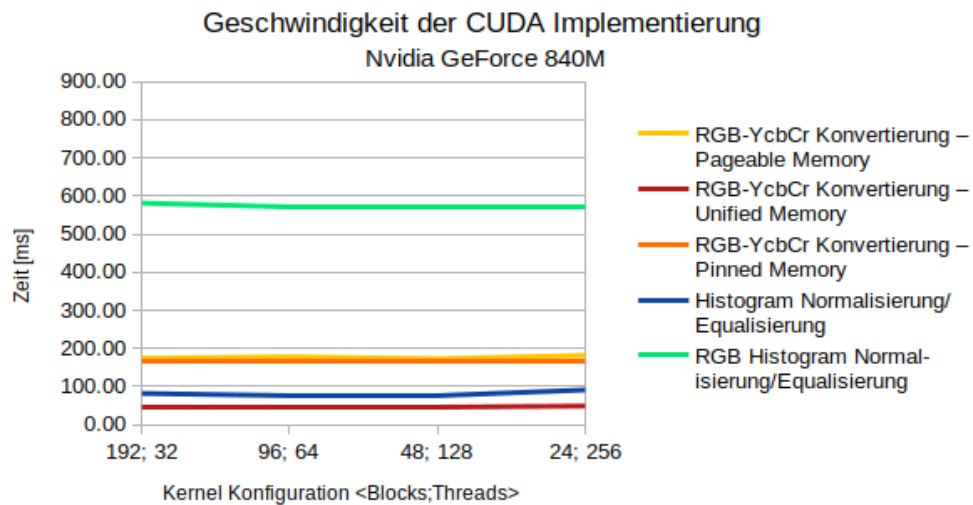


Abbildung 5: Geschwindigkeit der Cuda-Implementierung auf einer GeForce 840M bei verschiedenen Kernel-Konfigurationen

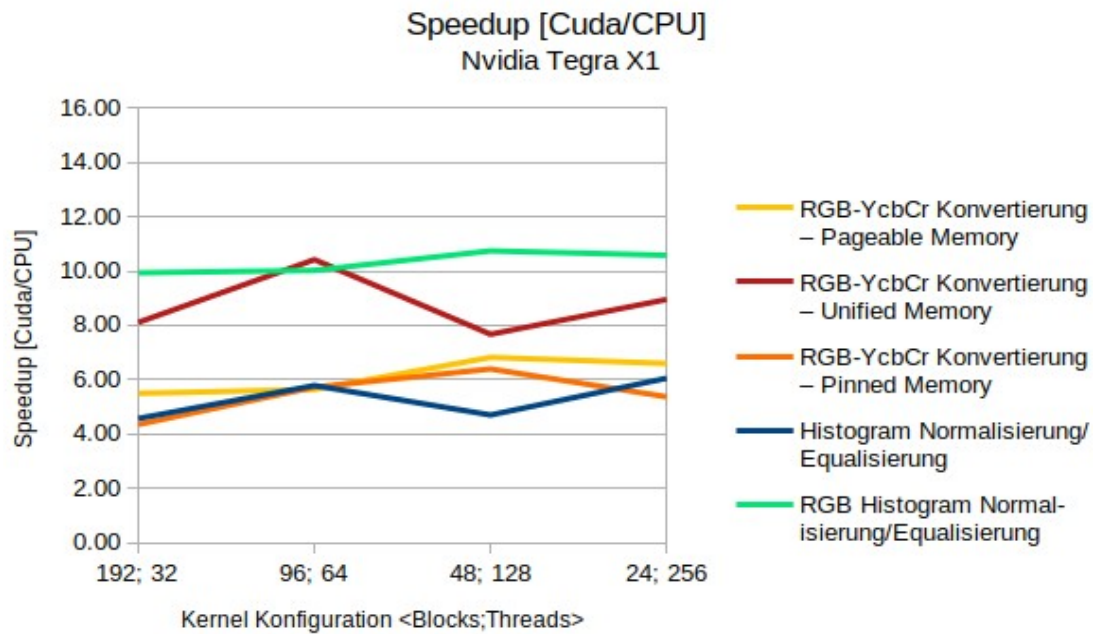


Abbildung 6: Geschwindigkeitsvorteil der Parallelen CUDA-Ausführung auf einer Tegra X1 gegenüber die seriellen Varianten auf der 4-Kerne Arm Cortex-57 CPU

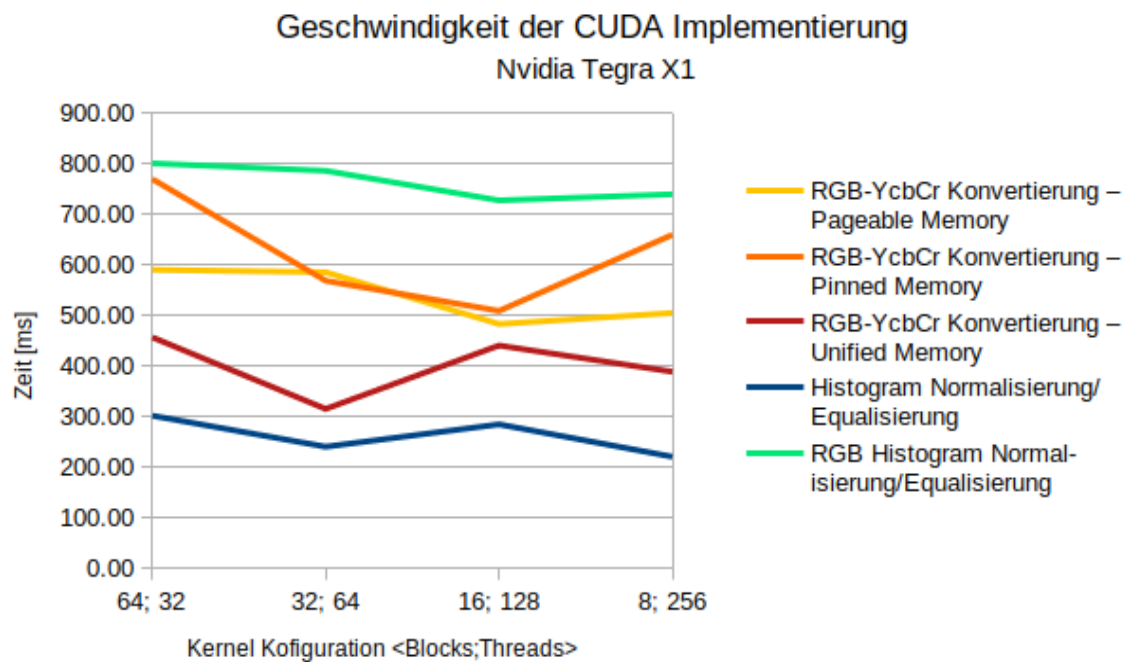


Abbildung 7: Geschwindigkeit der Cuda-Implementierung auf einer Tegra X1 bei verschiedenen Kernel-Konfigurationen

Quellenverzeichnis

- 1: Mark S. Nixon, Alberto S. Aguado, Feature Extraction & Image Processing for Computer Vision, 2012
- 2: Richard Szeliski, Computer Vision: Algorithms and Applications, 2011
- 3: Histogram equalization, , https://en.wikipedia.org/wiki/Histogram_equalization
- 4: RGB ↔ HSV, 2020, https://docs.opencv.org/3.4/de/d25/imgproc_color_conversions.html
- 5: Introduction to GPGPU and CUDA Programming: Thread Divergence, 2013, https://cvw.cac.cornell.edu/gpu/thread_div
- 6: GPU Pro Tip: Fast Histograms Using Shared Atomics on Maxwell, 2015, <https://developer.nvidia.com/blog/gpu-pro-tip-fast-histograms-using-shared-atomics-maxwell/>
- 7: Nvidia, Kurt Akeley, Huber Nguyen, GPU Gems 3: Programming Techniques for High-Performance Graphics and General-Purpose Computation, 2007