## Parallele Zugriffsmuster auf GPUs



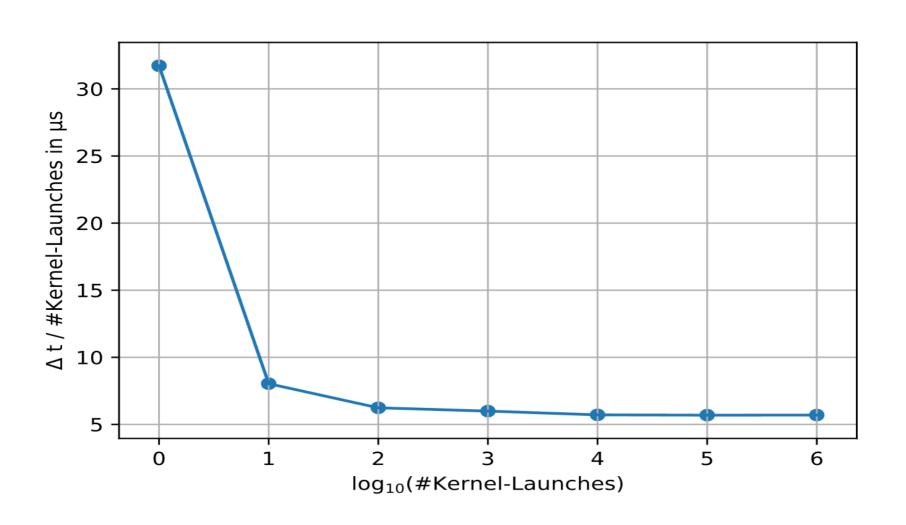
## Gliederung

- 1)Allgemeines
- 2)Zugriffsmuster: Copy Kernel
- 3) Zugriffsmuster: Strided Access
- 4) Zugriffsmuster: Offset Access
- 5) Allokation: Standard und Unified Memory
- 6) Producer-Consumer-Verhältnis

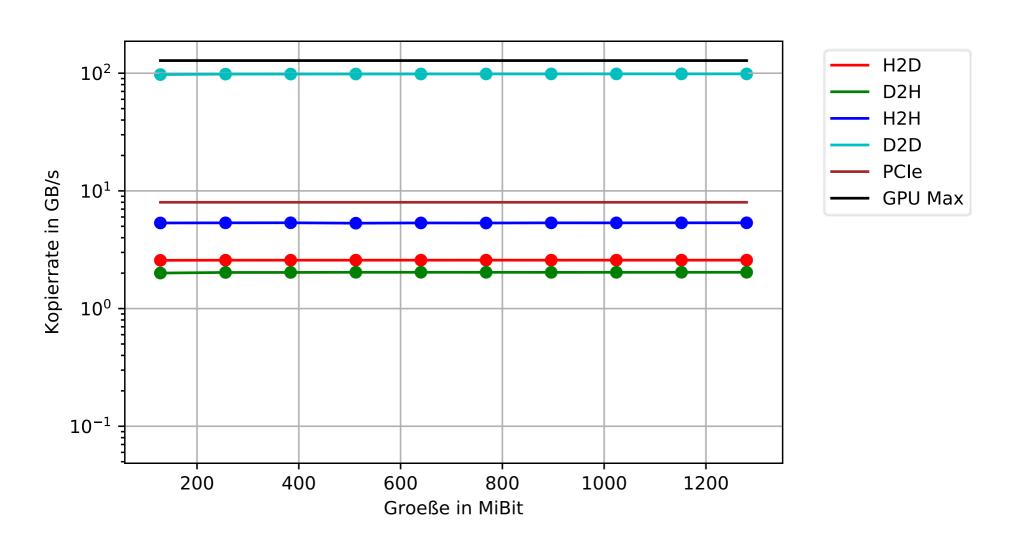
#### GTX 1070

- 1920 Cores, Warp: 32 Threads
- Maximale Taktung laut "nvidia-smi": 1708 MHz
- Speicherkonfiguration 8 GB GDDR5
- Herstellerangabe Durchsatz 256 GB/s
- PCle 3.0 f\u00e4hig, in der Messung wurde aber nur PCle 2.0 x16 verwendet
- Maximale Kopierrate PCle 2.0 x16: 8.0 GB/s

## Empty Kernel – Startup Cost



## Datenkopierrate CudaMemcpy()



#### Gliederung

- 1)Allgemeines
- 2) Zugriffsmuster: Copy Kernel
- 3) Zugriffsmuster: Strided Access
- 4) Zugriffsmuster: Offset Access
- 5) Allokation: Standard und Unified Memory
- 6) Producer-Consumer-Verhältnis

#### Copy Kernel

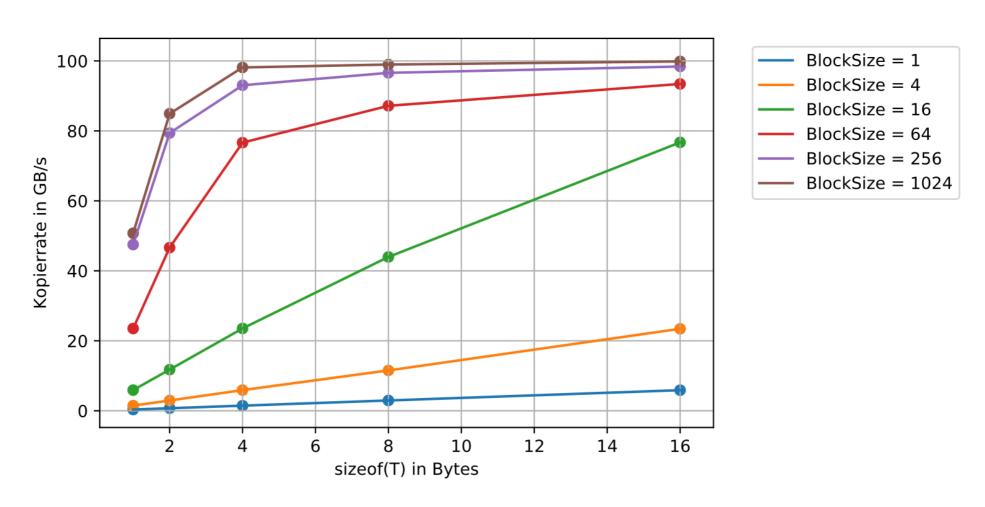
```
//Kernel definition
template<typename T>
__global__
void copyKernel(T* out, T* in) {
    unsigned id = threadIdx.x + blockIdx.x * blockDim.x;
    out[id] = in[id];
}
```

#### Parameter:

- Blockgröße
- Anzahl der Blöcke
- Zugriffstypen T (zB. char, int...)

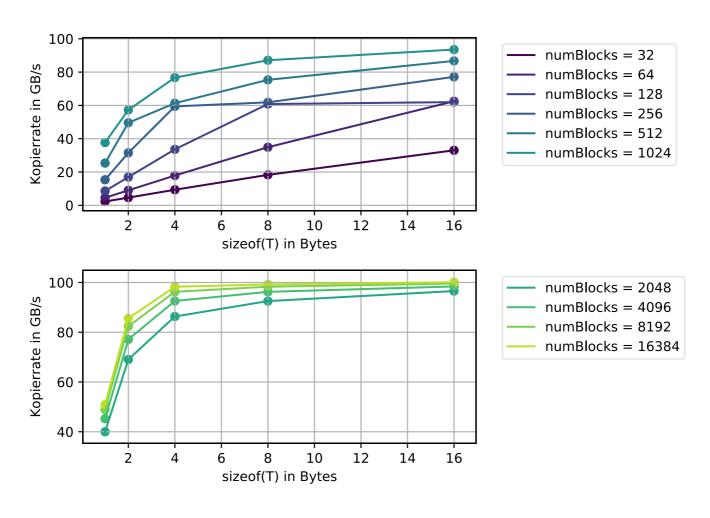
## Copy Kernel – BlockSize & sizeof(T)

#### Anzahl Blöcke = 16384



#### Copy Kernel – Number of Blocks

#### BlockSize = 1024



## Gliederung

- 1)Allgemeines
- 2) Zugriffsmuster: Copy Kernel
- 3) Zugriffsmuster: Strided Access
- 4) Zugriffsmuster: Offset Access
- 5) Allokation: Standard und Unified Memory
- 6) Producer-Consumer-Verhältnis

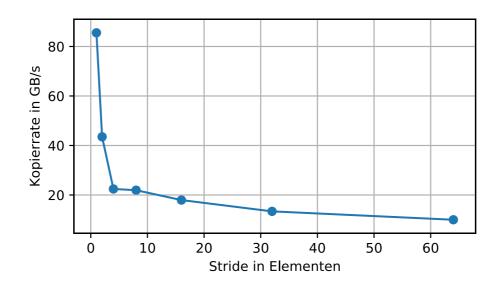
#### Strided Access

```
//Kernel definition
template<typename T>
__global__
void copyKernel(T* out, T* in, int stride) {
        unsigned id = threadIdx.x + blockIdx.x * blockDim.x;
        out[id*stride] = in[id*stride];
}
```

- Zugriff nicht mehr auf jedes Element konsekutiv hintereinander, sondern auf jedes N-te Element
- Bei elementarem Zugriff sollte sich die Kopierrate nicht ändern (Wenn übersprungene Elemente nicht mitgezählt werden)
- Cache-Effekte sind zu erwarten

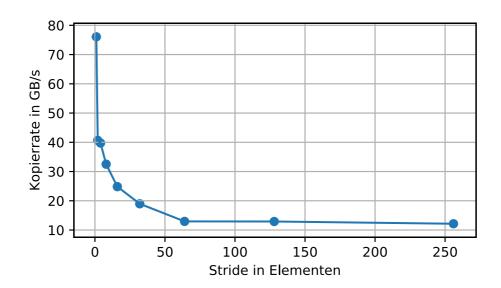
#### Strided Access I

- Blockgröße = 256 Threads
- Blockanzahl = 4096
- Zugriffstyp: int2 (sizeof(int2) = 8)
- stride = 1,2,4,8,16,32,64



#### Strided Access II

- Blockgröße = 128 Threads
- Blockanzahl = 2048
- Zugriffstyp: int4 (sizeof(int4) = 16)
- stride = 1,2,4,8,16,32,64,128,256



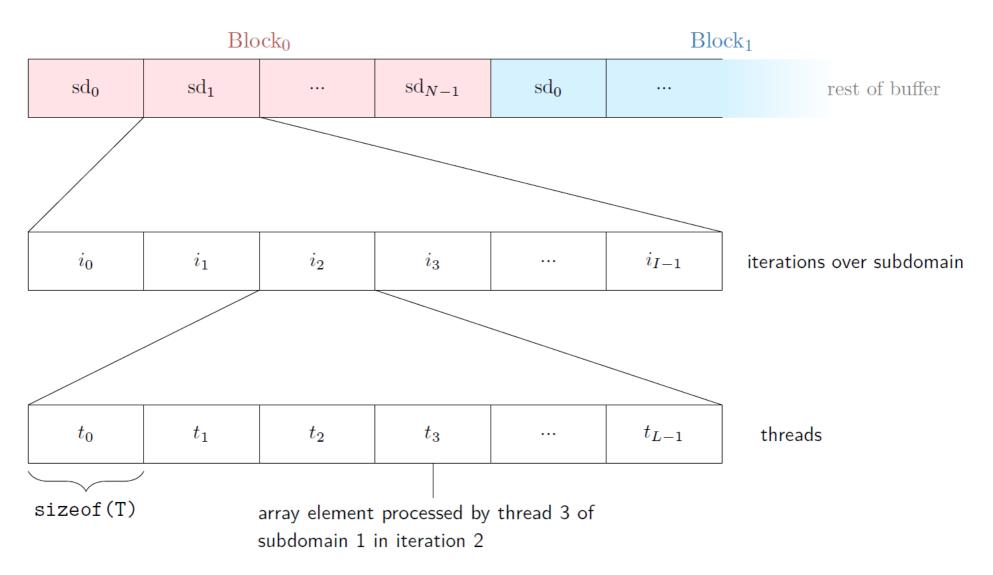
#### Strided Access: Beobachtungen

- Zwei fast gleiche Werte jeweils bei sizeof(T) \* stride = 32 und 64
- Ab sizeof(T) \* stride = 2048 wenn überhaupt nur noch vernachlässigbares Nachlassen der Kopierrate

## Gliederung

- 1)Allgemeines
- 2) Zugriffsmuster: Copy Kernel
- 3) Zugriffsmuster: Strided Access
- 4) Zugriffsmuster: Offset Access
- 5) Allokation: Standard und Unified Memory
- 6) Producer-Consumer-Verhältnis

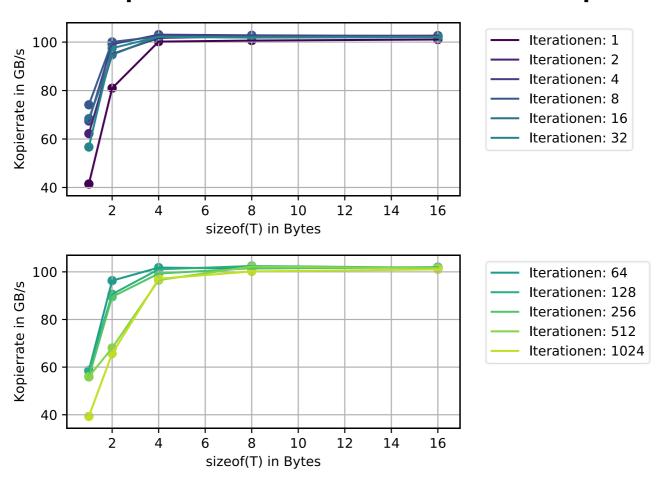
## Offset Access – Zugriffsmuster



#### Offset Access

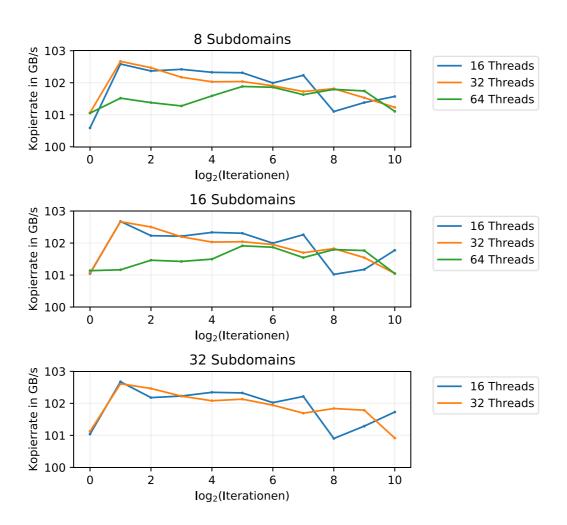
## Typ(T) und Iterationen

#### 32 Threads pro Subdomäne, 16 SD pro Block



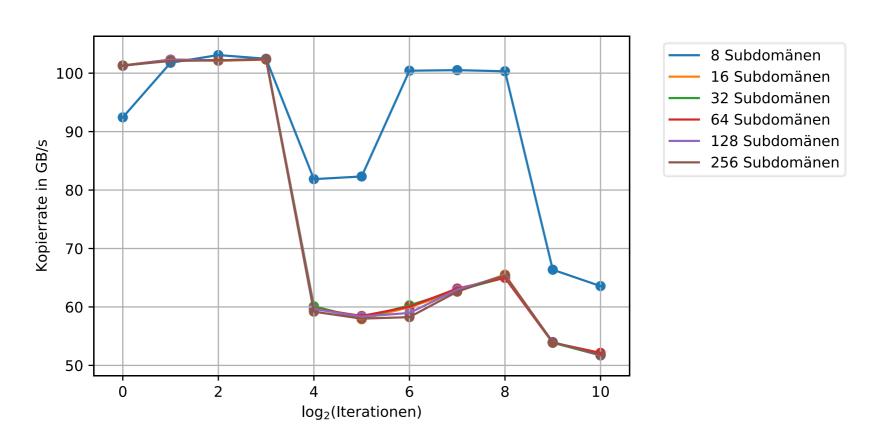
## Subdomains pro Block

#### Zugriffstyp: int4



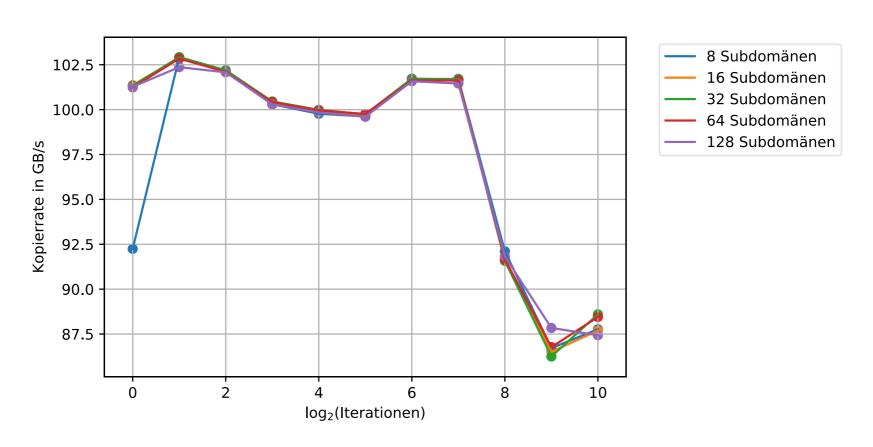
#### Variiere Subdomänen pro Block

#### 4 Threads pro SD, sizeof(T) = 16



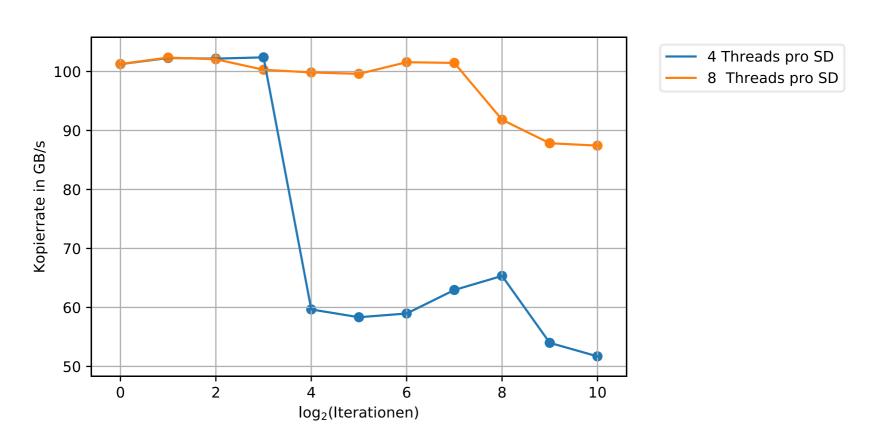
#### Variiere Subdomänen pro Block

#### 8 Threads pro SD, sizeof(T) = 16



## Direkter Vergleich

sizeof(T) = 16, 128 Subdomänen



#### Offset Access: Beobachtungen

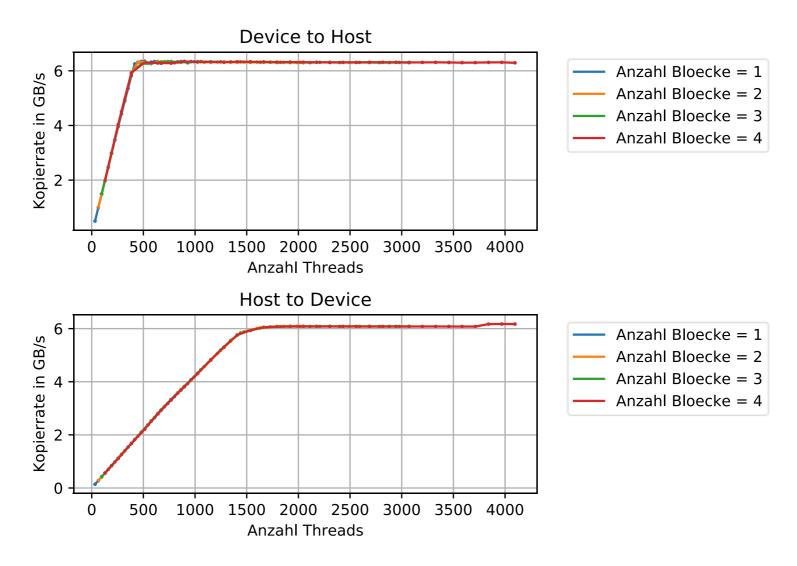
- Im Detail komplexe Zusammenhänge
- Obwohl der Warp, d.h. die 32 zusammen ausgeführten Threads, auseinandergerissen wird, kann das Kopieren trotzdem effizient sein
- Es zeigt sich ein deutlicher Zusammenhang mit der L2-Cache Line-Size (128 Byte)

## Gliederung

- 1)Allgemeines
- 2) Zugriffsmuster: Copy Kernel
- 3) Zugriffsmuster: Strided Access
- 4) Zugriffsmuster: Offset Access
- 5) Allokation: Standard und Unified Memory
- 6) Producer-Consumer-Verhältnis

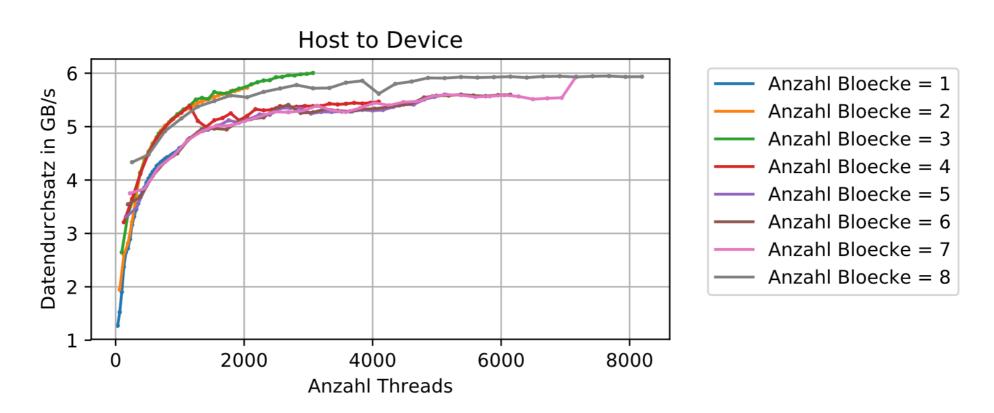
## Zugriffsmuster: Copy Kernel

## CudaMalloc() und CudaMallocHost()



## **Unified Memory**

#### CudaMallocManaged() & memset & CudaMemset



## Gliederung

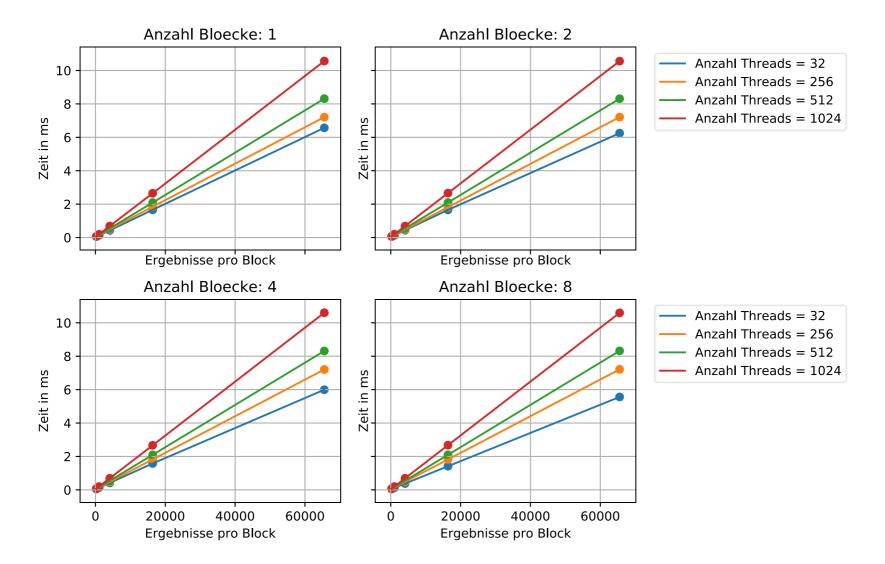
- 1)Allgemeines
- 2) Zugriffsmuster: Copy Kernel
- 3) Zugriffsmuster: Strided Access
- 4) Zugriffsmuster: Offset Access
- 5) Allokation: Standard und Unified Memory
- 6) Producer-Consumer-Verhältnis

#### Producer-Consumer-Verhältnis

- Zwei Kernel, die miteinander kommunizieren, d.h. der Consumer muss auf den Producer warten
- Producer berechnet Durchschnitt eines Arrays
- Consumer nimmt Durchschnitt und schreibt ihn vielfach in Array gleicher Größe
- In der Praxis recht komplexer Code, daher hier nur grob umrissen

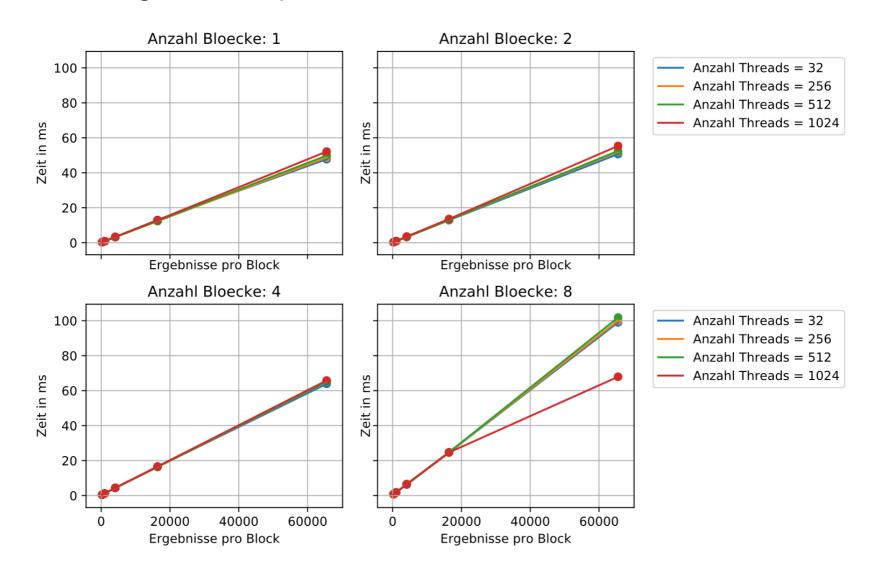
## Kommunikationsmessung: Laufzeit ohne Kommunikation

Variation Ergebnisse pro Block: 256,1024,4096,16384,65536



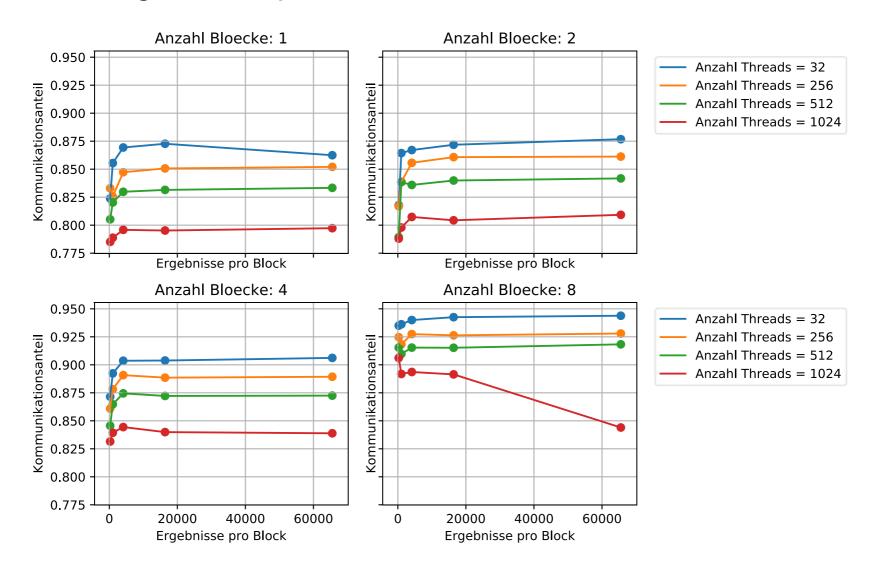
## Kommunikationsmessung: Laufzeit mit Kommunikation

Variation Ergebnisse pro Block: 256,1024,4096,16384,65536



## Anteil der Kommunikation an der Gesamtzeitdauer

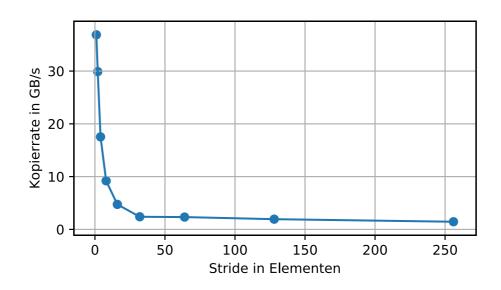
Variation Ergebnisse pro Block: 256,1024,4096,16384,65536



# Ende der Präsentation – Fragen?

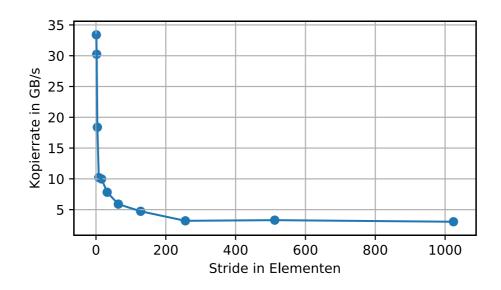
#### Zusatz - Strided Access III

- Blockgröße = 256 Threads
- Blockanzahl = 8192
- Zugriffstyp: char (sizeof(char) = 1)
- stride = 1,2,4,8,16,32,64,128,256



#### Zusatz - Strided Access IV

- Blockgröße = 128 Threads
- Blockanzahl = 2048
- Zugriffstyp: int (sizeof(int) = 4)
- stride = 1,2,4,8,16,32,64,128,256,512,1024



#### Quellen

Bild GTX 1070: https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/6/62/NVIDIA-GTX-1070-

FoundersEdition-FL.jpg

Spezifizikationen GTX 1070: <a href="https://www.nvidia.com/de-de/geforce/products/10series/geforce-gtx-">https://www.nvidia.com/de-de/geforce/products/10series/geforce-gtx-</a>

1070/

Spezifiizaktionen PCIe 2.0 x16 : https://en.wikipedia.org/wiki/PCI\_Express