

# Architektura GPU a jejich využití pro obecné výpočty

Ing. Petr Pospíchal

Ústav počítačových systémů Fakulty informačních technologií VUT v Brně



EVROPSKÁ UNIE



MINISTERSTVO ŠKOLSTVÍ,  
MLÁDEŽE A TĚLOVÝCHOVY



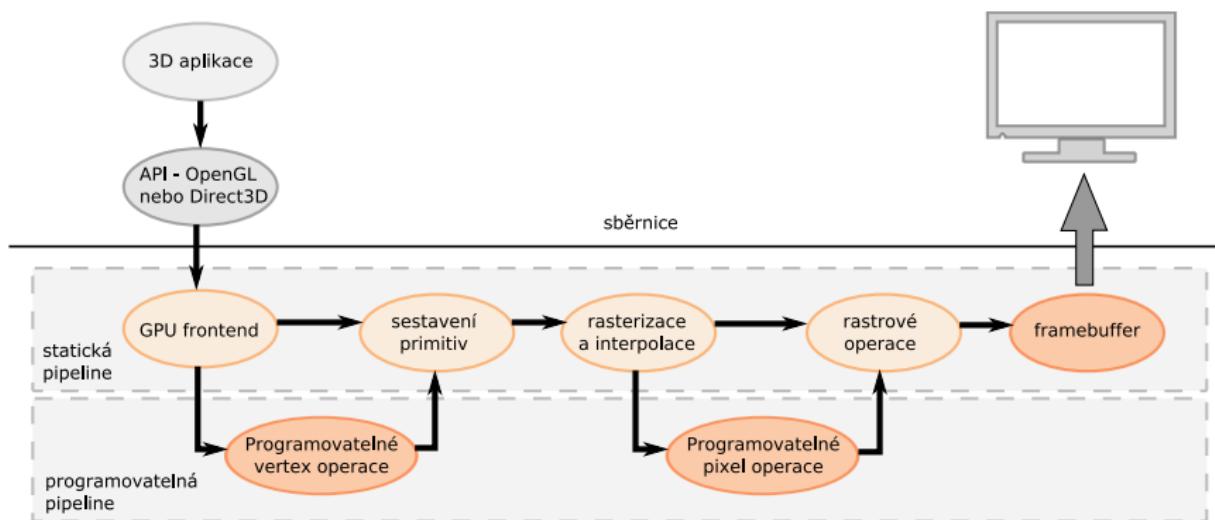
OP Vzdělávání  
pro konkurenčeschopnost

INVESTICE DO ROZVOJE VZDĚLÁVÁNÍ

# Obsah prezentace

- 1 Historie GPGPU
- 2 Proč používat GPU?
- 3 CUDA
- 4 Nedostatky GPU příkladem

# Grafická pipeline



Původně statická část, od 2001 s GeForce 3 i programovatelná.

# Historie programovatelnosti GPU



**1999** Voodoo 3

+obecnost výpočtů  
+výkon

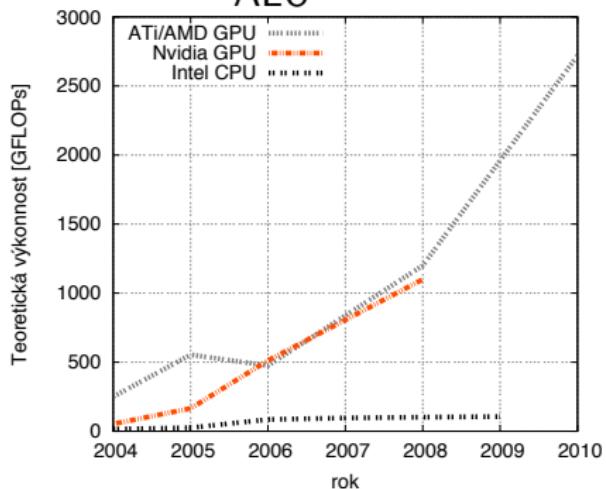


GeForce GTX 295 **2009**

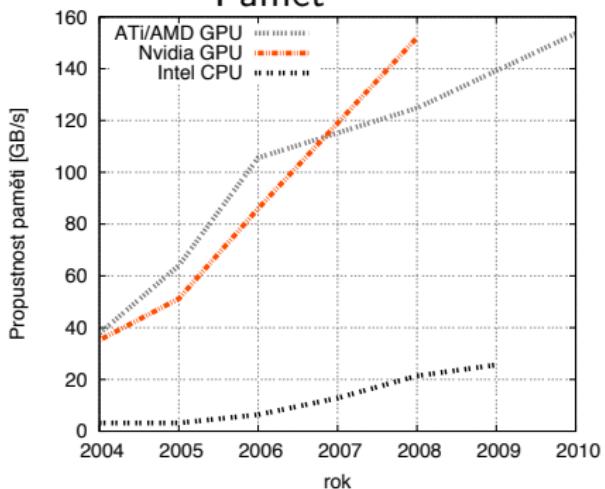
	pixel+vertex jednotky	Cg	unifikované jednotky	CUDA	OpenCL	DirecX 11 compute
rok	2001	2002	2003	2006	2007	2009
verze pixel a vertex programů	1.0	1.3	2.0	4.0	4.1	5.0
max. vykonalých instrukcí na jednotku	jednotky	stovky	tisíce	bez limitu		

# Grafické čipy vs procesory

## ALU



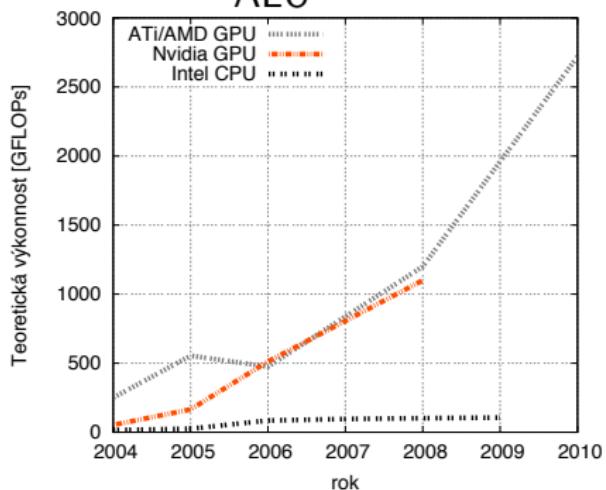
## Paměť



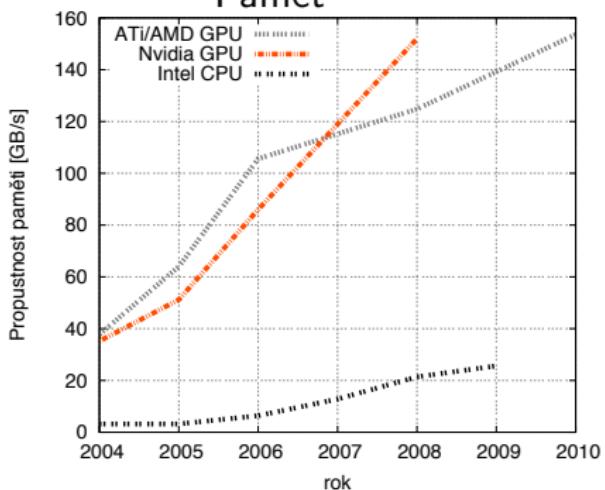
⇒ výkon ALU se rychle vzdaluje CPU, s pamětí to není tak slavné

# Grafické čipy vs procesory

## ALU



## Paměť



⇒ výkon ALU se rychle vzdaluje CPU, s pamětí to není tak slavné

# Proč (ne)používat GPU?

## výhody

- obrovský teoretický výkon  
GTX 280 - 240 jader = 1TFLOP, další generace 3TFLOP
- malá cena za jednotku výkonu
- malá spotřeba na jednotku výkonu
- hardwarová režie vláken
- rychlá paměť, sdílená paměť v rámci multiprocesoru
- externí adaptér, rozšiřitelnost

## nevýhody

- špatné větvení
- omezené datové typy, double je mnohem pomalejší
- nízký výkon na vlákno, potřeba masivně paralelních výpočtů
- úzké hrdlo na sběrnici

# Proč (ne)používat GPU?

## výhody

- obrovský teoretický výkon  
GTX 280 - 240 jader = 1TFLOP, další generace 3TFLOP
- malá cena za jednotku výkonu
- malá spotřeba na jednotku výkonu
- hardwarová režie vláken
- rychlá paměť, sdílená paměť v rámci multiprocesoru
- externí adaptér, rozšiřitelnost

## nevýhody

- špatné větvení
- omezené datové typy, double je mnohem pomalejší
- nízký výkon na vlákno, potřeba masivně paralelních výpočtů
- úzké hrdlo na sběrnici

# Porovnání dvou generací DX10 GPU: cesta paralelizace

karta (GPU)	parametr	hodnota
GeForce 8800 GTX (G80)	velikost hlavní paměti propustnost hlavní paměti takt jádra takt shader jednotek max. příkon hrubý výkon shader jednotek	768MB 86.4 GBps 575 Mhz 1.35 Ghz 155 W 518 GFLOPs 128 (8x16)
GeForce GTX 285 (GT200)	velikost hlavní paměti propustnost hlavní paměti takt jádra takt shader jednotek max. příkon hrubý výkon shader jednotek	1024MB 159 GBps 648 Mhz 1.47 Ghz 183 W 1062 GFLOPs 240 (8x30)

# Compute Unified Device Architecture

- framework firmy nVidia pro obecné výpočty na GPU (GPGPU)
- funguje na GeForce 8 a výš pod Windows a Linux (DirectX 10 generace s unified shadery)
- úzká vazba na hardware, možnost využití rychlé sdílené paměti
- vychází z jazyka C s přidanými direktivy pro vyjádření paralelismu
- slouží jako základ pro OpenCL

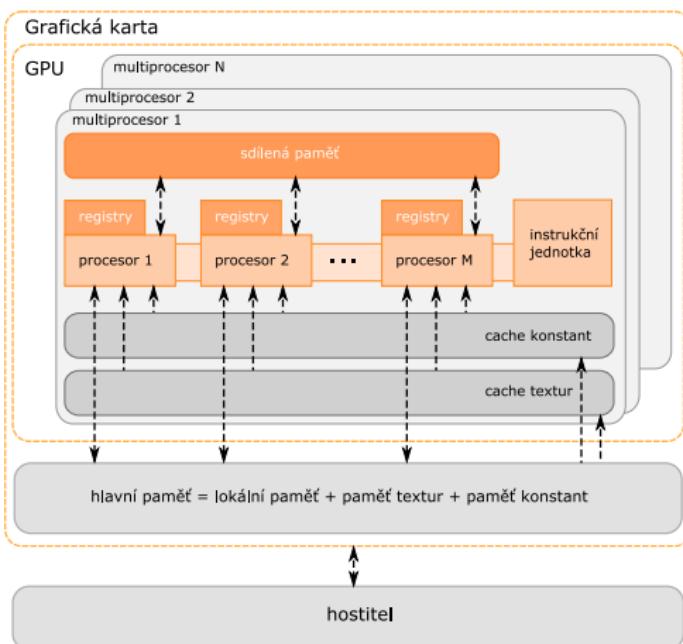
⇒ výzva je vytvořit program optimalizovaný na GPU HW

# Compute Unified Device Architecture

- framework firmy nVidia pro obecné výpočty na GPU (GPGPU)
- funguje na GeForce 8 a výš pod Windows a Linux (DirectX 10 generace s unified shadery)
- úzká vazba na hardware, možnost využití rychlé sdílené paměti
- vychází z jazyka C s přidanými direktivy pro vyjádření paralelismu
- slouží jako základ pro OpenCL

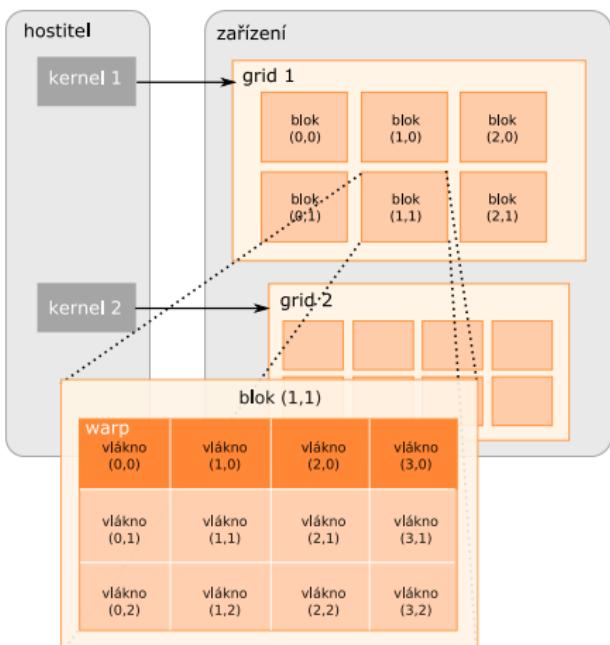
⇒ **výzva je vytvořit program optimalizovaný na GPU HW**

# Hardwareový model



- grafická karta = GPU + hlavní paměť
- hostitel komunikuje s grafickou kartou skrz PCI Express 16x zápisem do hlavní paměti
- hardwarový scheduler vláken
- SIMD model: jediná instrukční jednotka na multiprocesor
- skrývání latence paměti přepínáním vláken
- instrukce optimalizované na zpracování obrazu

# Softwarový model



- dělení výpočtu do nezávislých bloků skládajících se z vláken
- možnost snadné synchronizace vláken v bloku, ale ne bloků mezi sebou
- bloky jsou mapovány na multiprocesory
- warp vláken běží fyzicky paralelně

# Hierarchie paměti

- cache textur je optimalizovaná na 2D lokalitu
- sdílená paměť má 16KB na multiprocesor
- paměť mimo čip je ve všech případech hlavní a má kapacitu stovky MB. U textur a konstant je cachována

**Tabulka:** Porovnání paměťové hierarchie

druh	přístup	umístění	operace	cache
Registry	Jedno vlákno	Na čipu	RW	Ne
Sdílená	Vlákna uvnitř bloku	Na čipu	RW	Ne
Lokální	Jedno vlákno	Mimo čip	RW	Ne
Globální	Vlákna + host	Mimo čip	RW	Ne
Texturová	Vlákna + host	Mimo čip	vlákna RO	6-8KB/multi.
Konstantní	Vlákna + host	Mimo čip	vlákna RO	8KB/multi.

# Efektivní využití hlavní paměti

## vlastnosti

- vysoká latence 400-600 taktů
- rychlosť je kompenzována šírkou sběrnice

## důsledky

- pro efektivní využití je třeba sdruženého přístupu half-warpu
- v tom případě jsou všechna data half-warpu načtena jako blok jednou transakcí
- pro sdružený přístup je potřeba splnit následující podmínky:
  - 1 Velikost paměťového elementu, ke kterému přistupujeme, je 4, 8 nebo 16 bytů (např. int, float, ale už ne char!).
  - 2 Vlákna k elementům přistupují sekvenčně: tedy k n-tému elementu pouze n-té vlákno.
  - 3 Všech 16 elementů leží ve stejném segmentu, přičemž adresa prvního elementu musí být zarovnána k 16násobku velikosti elementu.

# Efektivní využití hlavní paměti

## vlastnosti

- vysoká latence 400-600 taktů
- rychlosť je kompenzována šírkou sběrnice

## důsledky

- pro efektivní využití je třeba sdruženého přístupu half-warpu
- v tom případě jsou všechna data half-warpu načtena jako blok jednou transakcí
- pro sdružený přístup je potřeba splnit následující podmínky:
  - ① Velikost paměťového elementu, ke kterému přistupujeme, je 4, 8 nebo 16 bytů (např. int, float, ale už ne char!).
  - ② Vlákna k elementům přistupují sekvenčně: tedy k n-tému elementu pouze n-té vlákno.
  - ③ Všech 16 elementů leží ve stejném segmentu, přičemž adresa prvního elementu musí být zarovnána k 16násobku velikosti elementu.

# Efektivní využití sdílené paměti

## vlastnosti

- rychlosť je na úrovni registrů (2 takty), avšak kapacita je silně omezená (16KB na multiprocesor)
- dělení do banků o velikosti 4 byte

## důsledky

- při paralelním přístupu více vláken do jednoho banku musí být přístup serializován (N-way bank conflict)
- jediná výjimka neserializovaného vícenásobného přístupu je broadcast
- rozestup mezi daty vláken by měl být 4 byte
- při správném použití VELMI dobrý pomocník

# Efektivní využití sdílené paměti

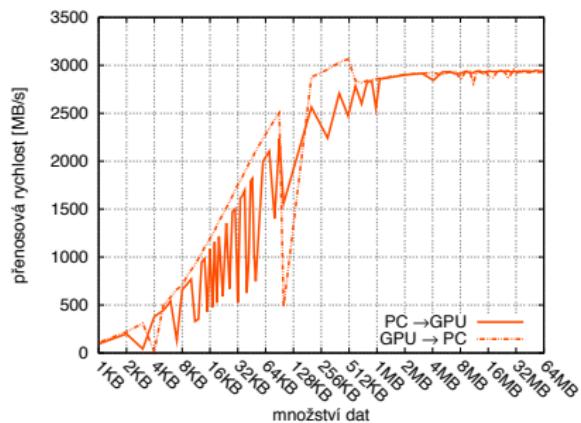
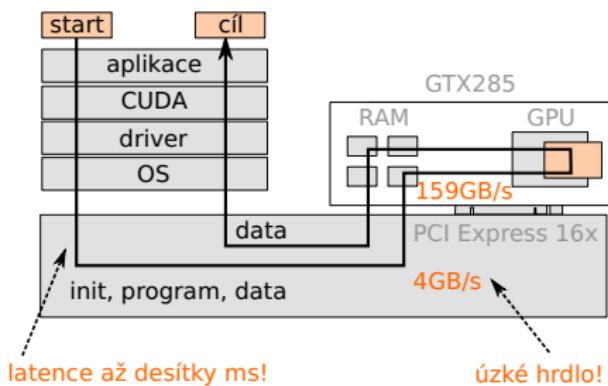
## vlastnosti

- rychlosť je na úrovni registrů (2 takty), avšak kapacita je silně omezená (16KB na multiprocesor)
- dělení do banků o velikosti 4 byte

## důsledky

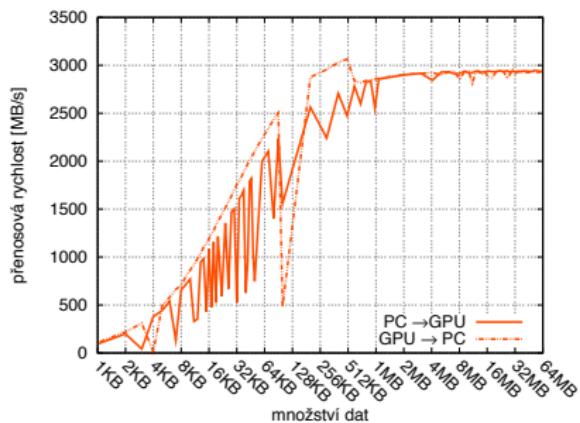
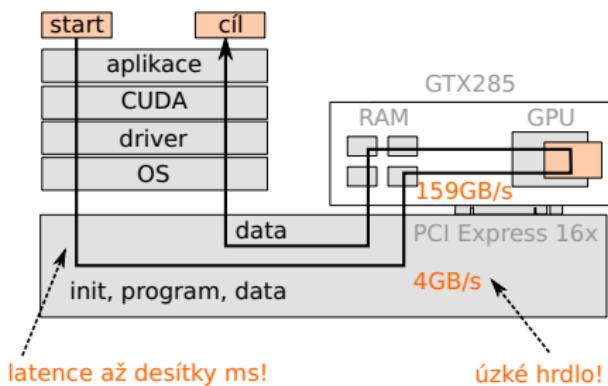
- při paralelním přístupu více vláken do jednoho banku musí být přístup serializován (N-way bank conflict)
- jediná výjimka neserializovaného vícenásobného přístupu je broadcast
- rozestup mezi daty vláken by měl být 4 byte
- při správném použití VELMI dobrý pomocník

# GPGPU: Průběh výpočtu a přenosy na sběrnici



⇒ pokud možno celý výpočet na GPU

# GPGPU: Průběh výpočtu a přenosy na sběrnici

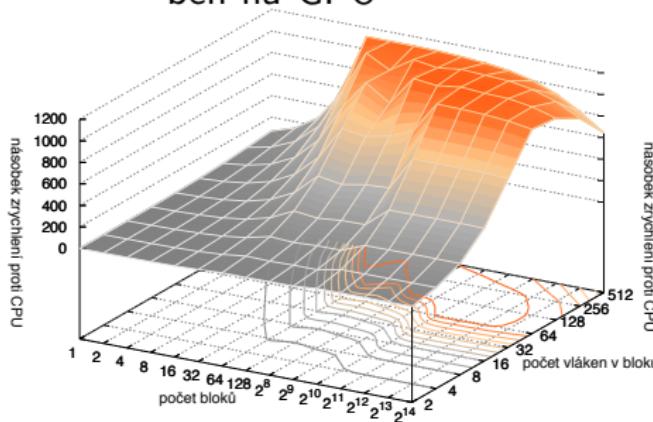


⇒ pokud možno celý výpočet na GPU

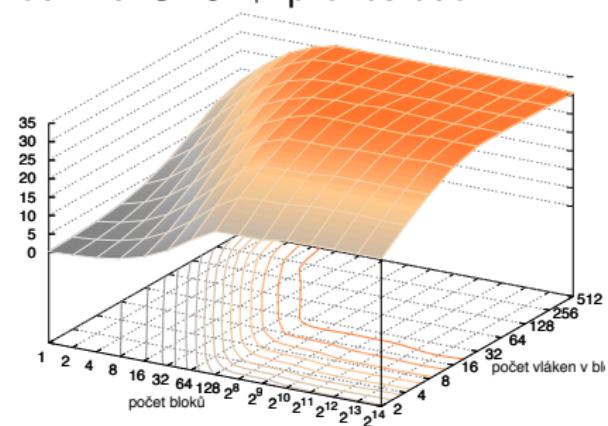
# Vliv sběrnice a počtu vláken na zrychlení

8 milionů vyhodnocení Michalewiczovy funkce

běh na GPU



běh na GPU + přenos dat

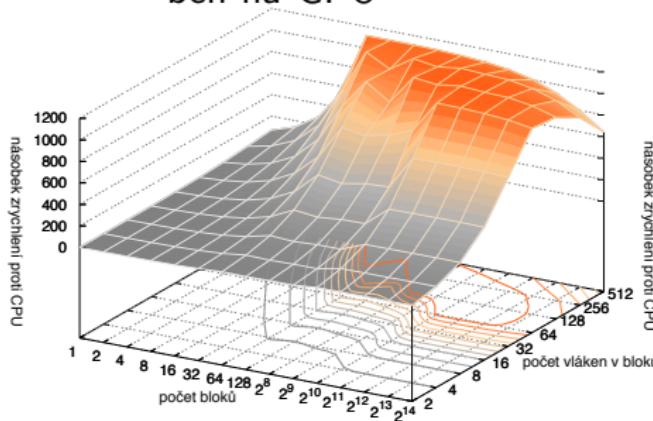


⇒ minimalizovat komunikaci, používat asynchronní přenosy,  
je potřeba tisíců vláken

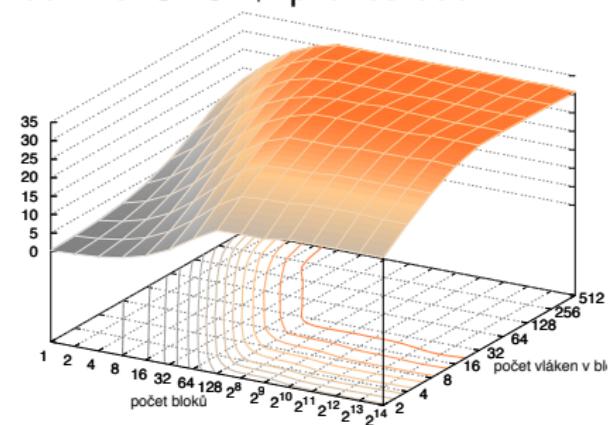
# Vliv sběrnice a počtu vláken na zrychlení

8 milionů vyhodnocení Michalewiczovy funkce

běh na GPU

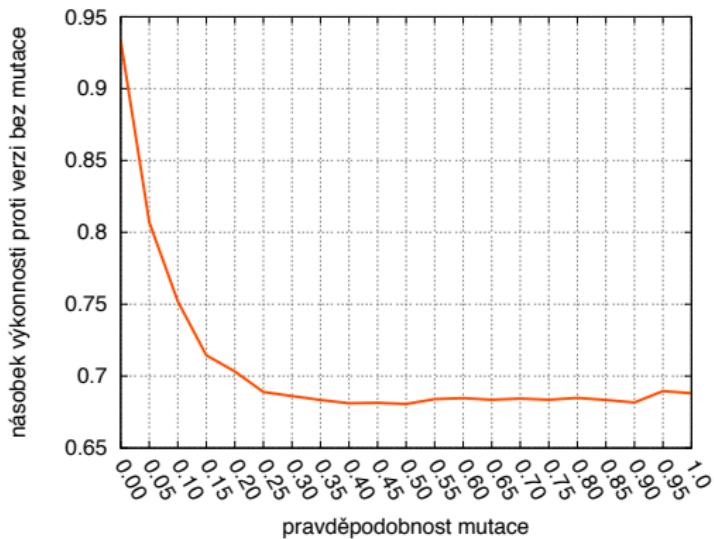


běh na GPU + přenos dat



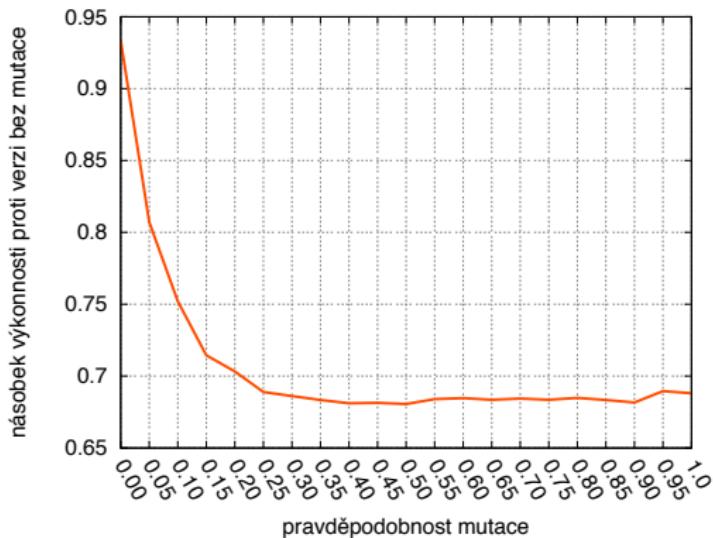
⇒ minimalizovat komunikaci, používat asynchronní přenosy,  
je potřeba tisíců vláken

# Vliv divergence vláken na rychlosť



⇒ nutno navrhovat SIMD-přátelské aplikace

# Vliv divergence vláken na rychlosť



⇒ nutno navrhovat SIMD-přátelské aplikace

# Závěr

**Děkuji za pozornost**

Nyní rád zodpovím vaše dotazy!

# Závěr

**Děkuji za pozornost**

**Nyní rád zodpovím vaše dotazy!**