

Softwarové nástroje

Tomáš Oberhuber

`tomas.oberhuber@fjfi.cvut.cz`

10. března 2024

Videa na Youtube

TNL, Template Numerical Library

TNL = Template Numerical Library - www.tnl-project.org

- ▶ numerická knihovna pro moderní paralelní architektury
- ▶ nabízí jednotné rozhraní pro vícejádrová CPU a GPU
- ▶ vyvíjena v C++ a využívající moderních vlastností C++17
- ▶ \approx 300,000 řádek kódu a dokumentace
- ▶ dostupná pod MIT licenci
- ▶ afiliovaný projekt sdružení Numfocus (www.numfocus.org)

NUMFOCUS
[AFFILIATED PROJECT]



TEMPLATE
NUMERICAL
LIBRARY



TNL, Template Numerical Library

- ▶ Knihovna je dostupná na Gitlabu
 - ▶ <https://gitlab.com/tnl-project/tnl>
- ▶ `tnlcxx` je nástroj pro jednodušší kompilaci s TNL
 - ▶ <https://gitlab.com/tnl-project/tnlcxx>
- ▶ Knihovna obsahuje několik modulů:
 - ▶ **TNL-MHFEM** - Mixed-Hybrid Finite Element Method
 - ▶ **TNL-LBM** - Lattice Boltzmann method
 - ▶ **TNL-SPH** - Smoothed-Particle Hydrodynamics

TNL, pole a vektory

Správa paměti je v TNL řešena hlavně pomocí polí a vektorů.

Pole je reprezentováno šablonovou třídou `Array`:

```
1  template< typename Value = double,  
2           typename Device = TNL::Devices::Host,  
3           typename Index = int >  
4  class TNL::Containers::Array { ... };
```

kde

- ▶ `Value` je typ prvků ukládaných v poli
- ▶ `Device` říká, kde má být pole alokováno
 - ▶ `TNL::Devices::Host` pro CPU a systemovou paměť
 - ▶ `TNL::Devices::Cuda` pro GPU kompatibilní s CUDA
 - ▶ `TNL::Devices::Hip` pro GPU kompatibilní s HIP
- ▶ `Index` je typ pro indexování prvků pole
- ▶ ukázka kódu

TNL, pole a vektory

- ▶ Vektor je reprezentovaný třídou `Vector` se stejnými šablonovými parametry.
- ▶ Podporuje *výrazové šablony* (expression templates, ET) pro algebraické vektorové výrazy.

Např. výraz

$$\vec{x} = \vec{a} + 2\vec{b} + 3\vec{c}$$

Ize vyhodnotit s pomocí Blas/Cublas pomocí kódu:

```
1 cublasHandle_t c_h;  
2 cublasSaxpy(c_h, N, 1.0, a, 1, x, 1); // -> x = a  
3 cublasSaxpy(c_h, N, 2.0, b, 1, x, 1); // -> x = x + 2 * b  
4 cublasSaxpy(c_h, N, 3.0, c, 1, x, 1); // -> x = x + 3 * c
```

S pomocí ET v TNL je to mnohem jednodušší

```
1 x = a + 2 * b + 3 * c;
```

... a **efektivnější** !

ET pro vektory

- ▶ ET je proxy objekt pro vektorový výraz
- ▶ umožňuje tzv. **lazy evaluation**
- ▶ i -tý prvek výrazu je vypočítaný, až když je přiřazován, tj.

```
1 ET[ i ] ≡ a[ i ] + 2 * b[ i ] + 3 * c[ i ]
```

- ▶ na CPU by pak vyhodnocení výrazu proběhlo

```
1 for( int i = 0; i < n; i++ )
2 x[ i ] = a[ i ] + 2 * b[ i ] + 3 * c[ i ];
3 //      ^           = ET[ i ]           ^
```

- ▶ to vyžaduje pouze **jeden zápis** do \vec{x} místo **třech zápisů a dvou čtení** jako u Blasu

ET pro vektory

Test sčítání vektorů: $x += a + b + c$.

Size	CPU			GPU		
	BLAS BW	TNL BW	Speed-up	cuBLAS BW	TNL BW	Speed-up
100k	19.3	41.5	2.2	194.7	236.5	1.21
200k	19.7	41.7	2.1	228.3	277.6	1.21
400k	17.3	35.9	2.1	218.3	330.9	1.51
800k	11.7	19.3	1.6	233.3	370.6	1.58
1.6M	10.4	17.0	1.6	249.6	403.4	1.61
3.2M	10.2	17.3	1.7	266.6	444.8	1.66
6.4M	10.2	17.3	1.7	276.6	471.3	1.70

BW = efektivní datová propustnost v GB/s,
testováno na GPU Nvidia P100 (16 GB HBM2 @ 732 GB/s, 3584 CUDA jader)
a Intel Core i7-5820K (3.3GHz, 16MB cache).

ET pro vektory - příklady

ET v TNL podporuje následující operátory a funkce:

- ▶ **operátory:** + - * / += -= *= /=
- ▶ **funkce:** sign abs sqrt sin cos tan asin acos atan sinh cosh tanh asinh acosh atanh exp log pow
- ▶ **minima a maxima:** minimum maximum
- ▶ **porovnávání:** == !=
- ▶ **porovnávání po složkách:** equalTo notEqualTo less lessEqual greater greaterEqual
- ▶ **redukce:** sum min max dot all any argMin argMax
- ▶ **ET a redukce:**

Parallel for

Pro obecnější algoritmy je často potřeba použít funkci `parallelFor`:

```
1 namespace TNL::Algorithms {  
2  
3 template< typename Device >  
4 void parallelFor( int begin, int end, Function f );}
```

Toto je zjednodušená deklarace `parallelFor`.

Lambda funkce v C++

Lambda funkce v C++ jsou užitečné pokud potřebujeme vložit

- ▶ kód,
- ▶ data a proměnné,

do existujícího algoritmu.

```
1 auto f = [ <data and variables> ] ( int idx ) mutable { <piece of code> };
```

Lambda funkce v C++

```
1  template< typename LambdaFunction >
2  void forLoop(int begin,
3              int end,
4              LambdaFunction function )
5  {
6      for( int i = begin; i < end; i++)
7          function( i );
8  }
9
10 int main( int argc, char* argv[] )
11 {
12     int* data = new int[ 10 ];
13     auto f = [=] ( int idx ) mutable{
14         data[ i ] = i;
15     };
16     forLoop( 0, 10, f );
17     delete[] data;
18 }
```

Lambda funkce v C++

```
1  template< typename LambdaFunction >
2  void forLoop( int begin,
3              int end,
4              LambdaFunction function )
5  {
6      for( int i = begin; i < end; i++)
7          function( i );
8  }
9
10 int main( int argc, char* argv[] )
11 {
12     int* data = new int[ 10 ];
13     auto f = [=] ( int idx ) mutable{
14         data[ i ] = i;
15     };
16     forLoop( 0, 10, f );
17     delete[] data;
18 }
```

```
1  int main( int argc, char* argv[] )
2  {
3      int* data = new int[ 10 ];
4      for( int i = begin; i < end; i++ )
5          data[ i ] = i;
6      delete[] data;
7  }
```

Lambda funkce v C++

```
1  template< typename LambdaFunction >
2  void forLoop( int begin, int end, LambdaFunction function )
3  {
4      for( int i = begin; i < end; i++ ) function( i );
5  }
6
7  int main( int argc, char* argv[] ) {
8      TNL::Containers::Vector< int > v( 10 );
9      std::cout << "Capturing by value:" << std::endl;
10     auto f_value = [=] ( int idx ) mutable {
11         v[ i ] = 0;
12     };
13     forLoop( 0, 10, f_value );
14     std::cout << v << std::endl;
15
16     std::cout << "Capturing by reference:" << std::endl;
17     auto f_reference = [&] ( int idx ) mutable {
18         v[ i ] = 0;
19     };
20     forLoop( 0, 10, f_reference );
21     std::cout << v << std::endl;
22 }
```

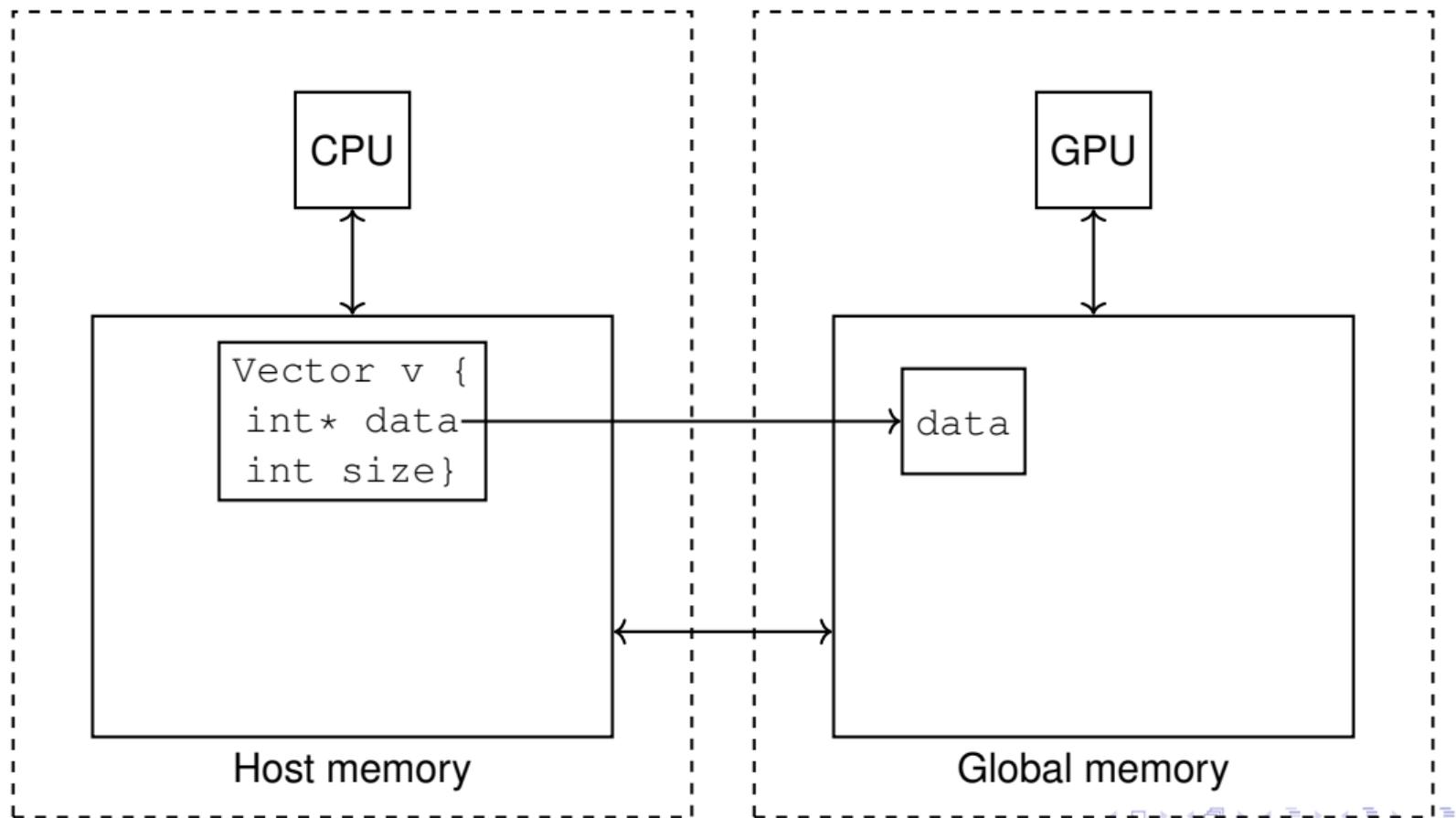
Lambda funkce v C++

Předpokládejme nyní, že vektor v je alokovaný na GPU:

```
1 TNL::Containers::Vector< int, TNL::Devices::Cuda > v( 10 );
```

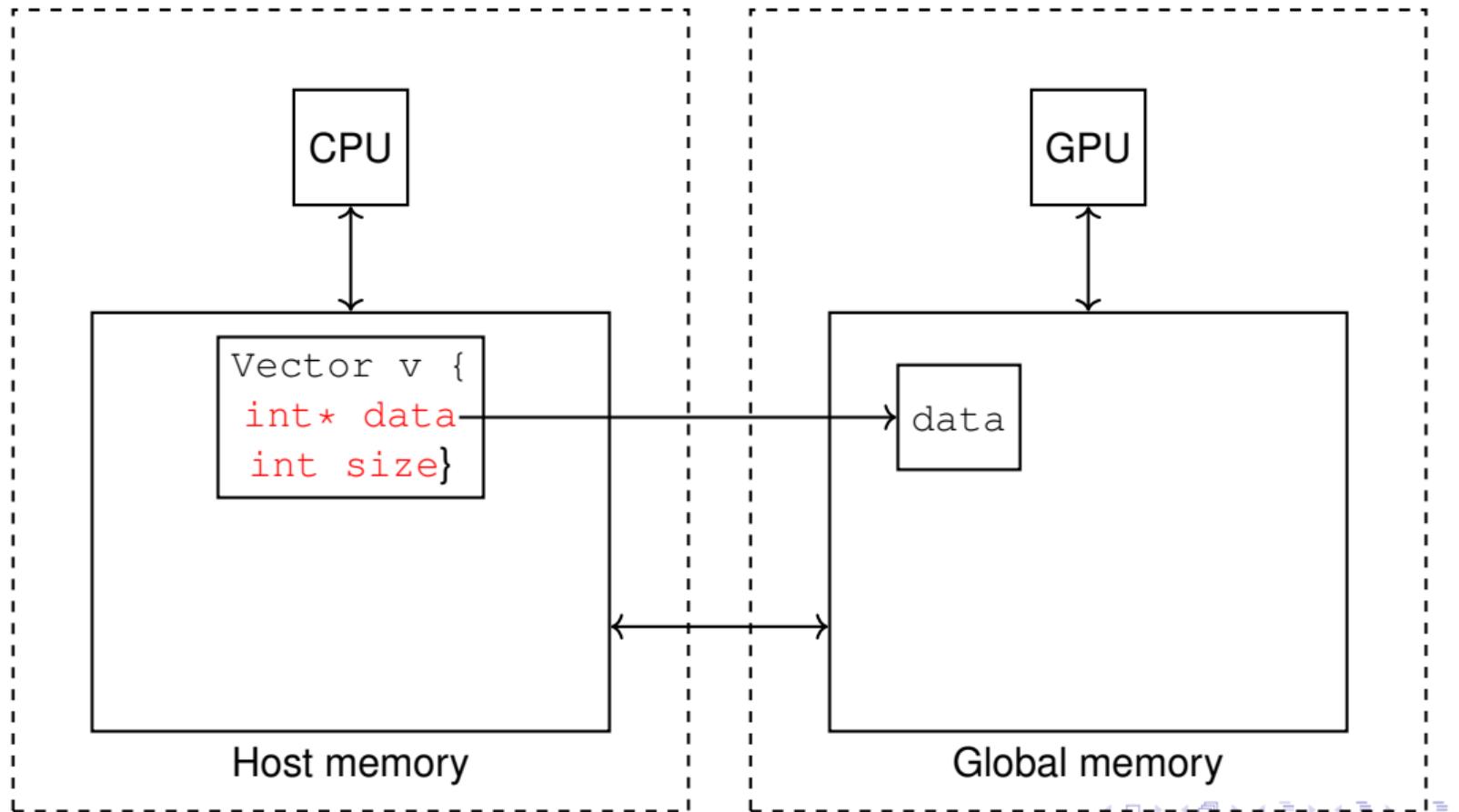
Host

Device



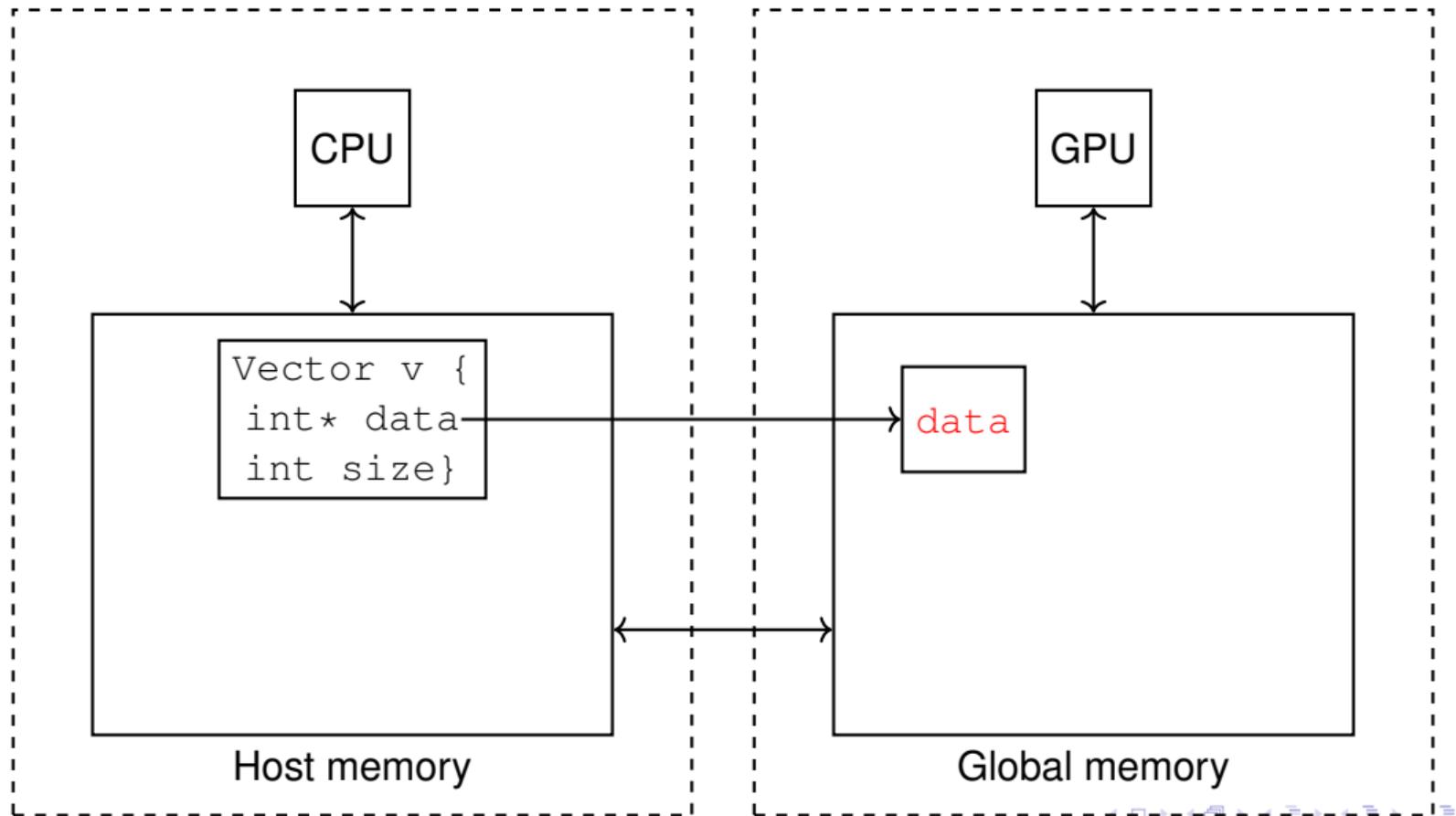
Host

Device



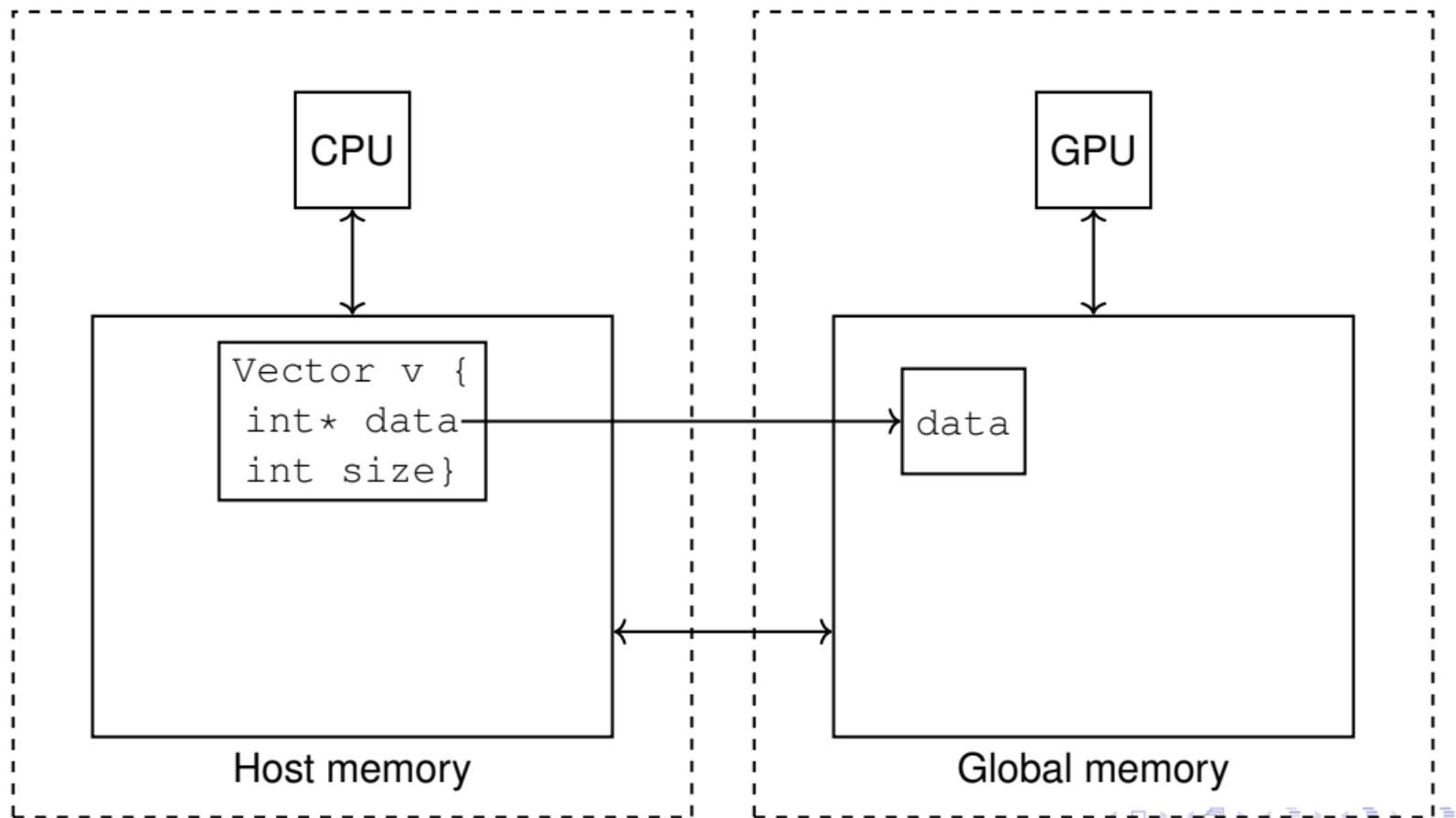
Host

Device



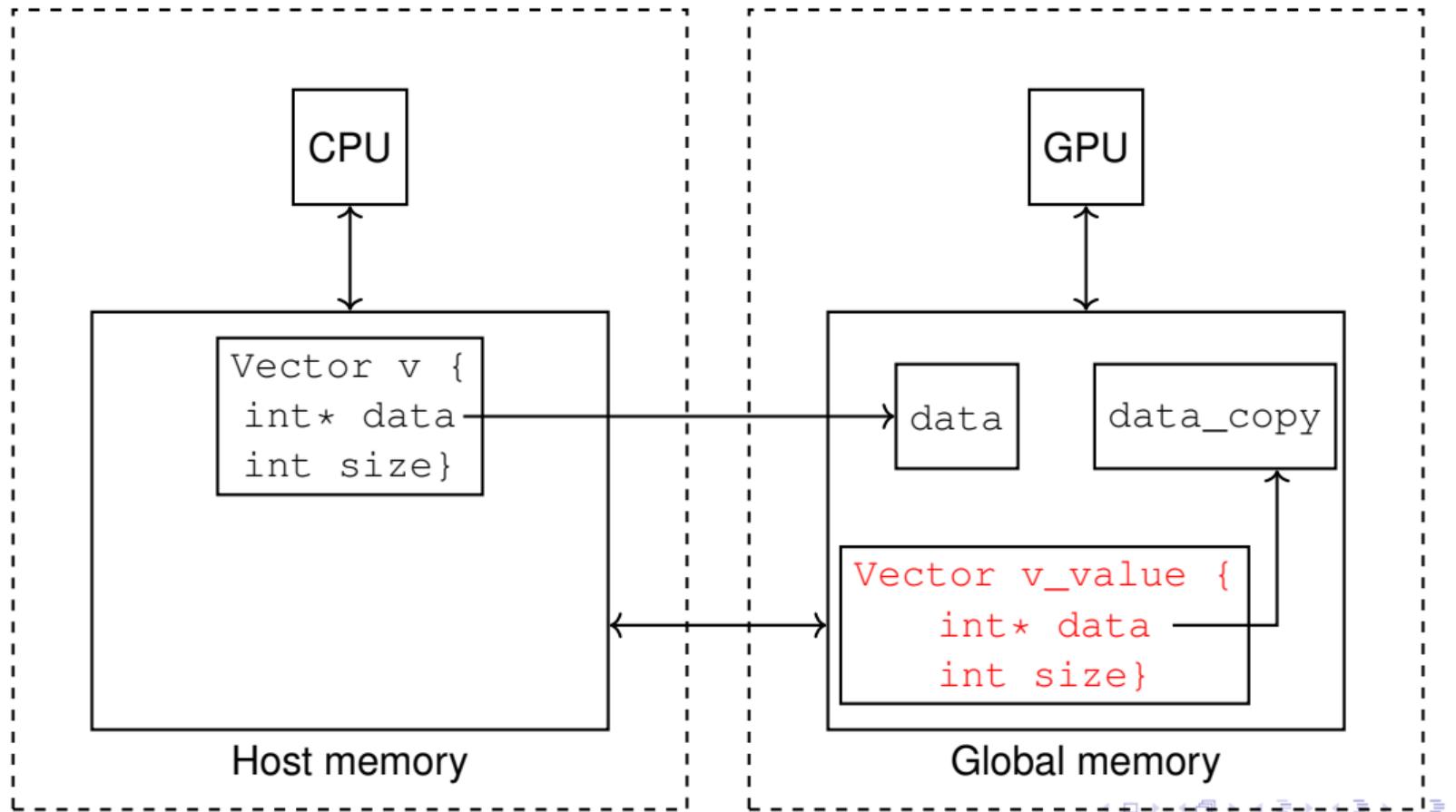
Host

Device



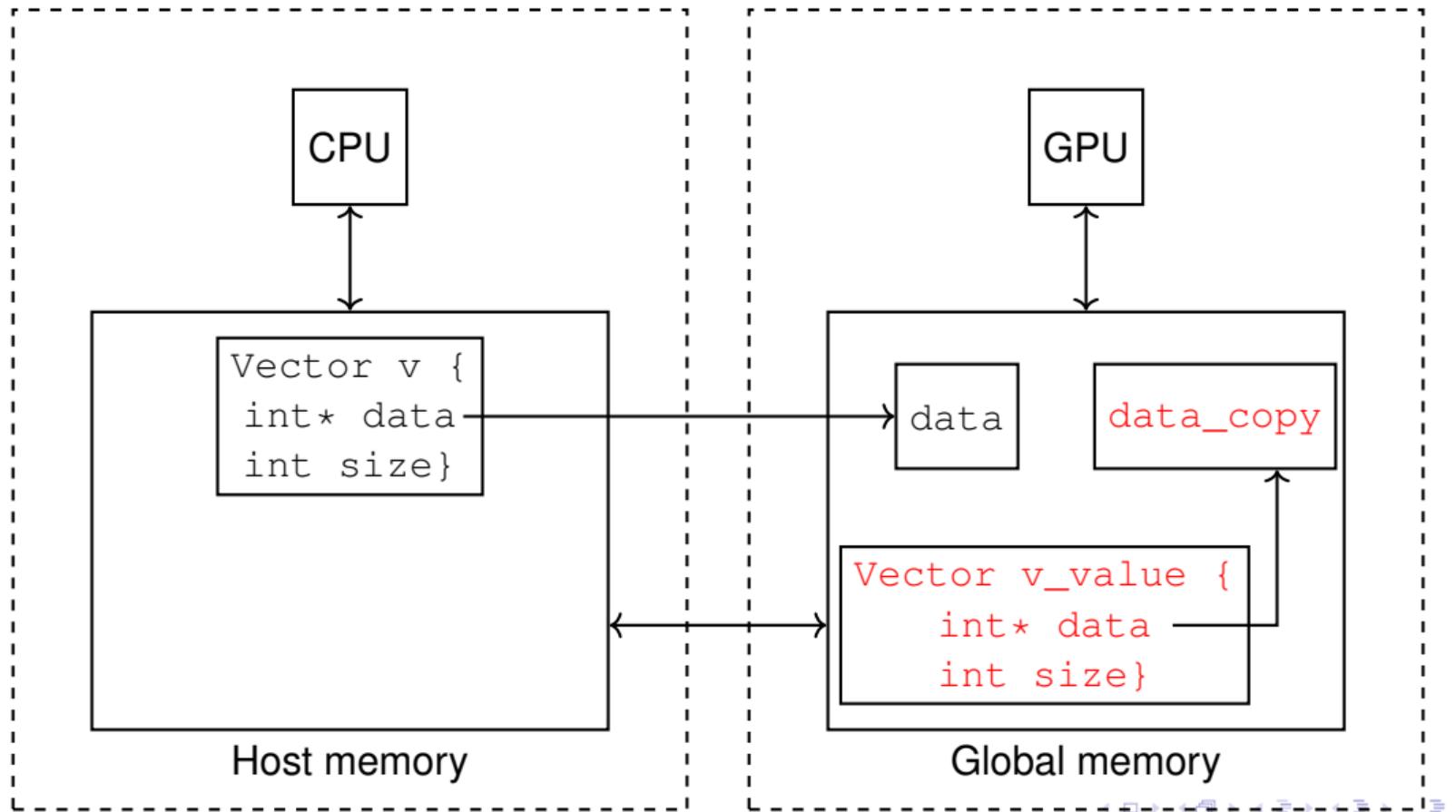
Host

Device



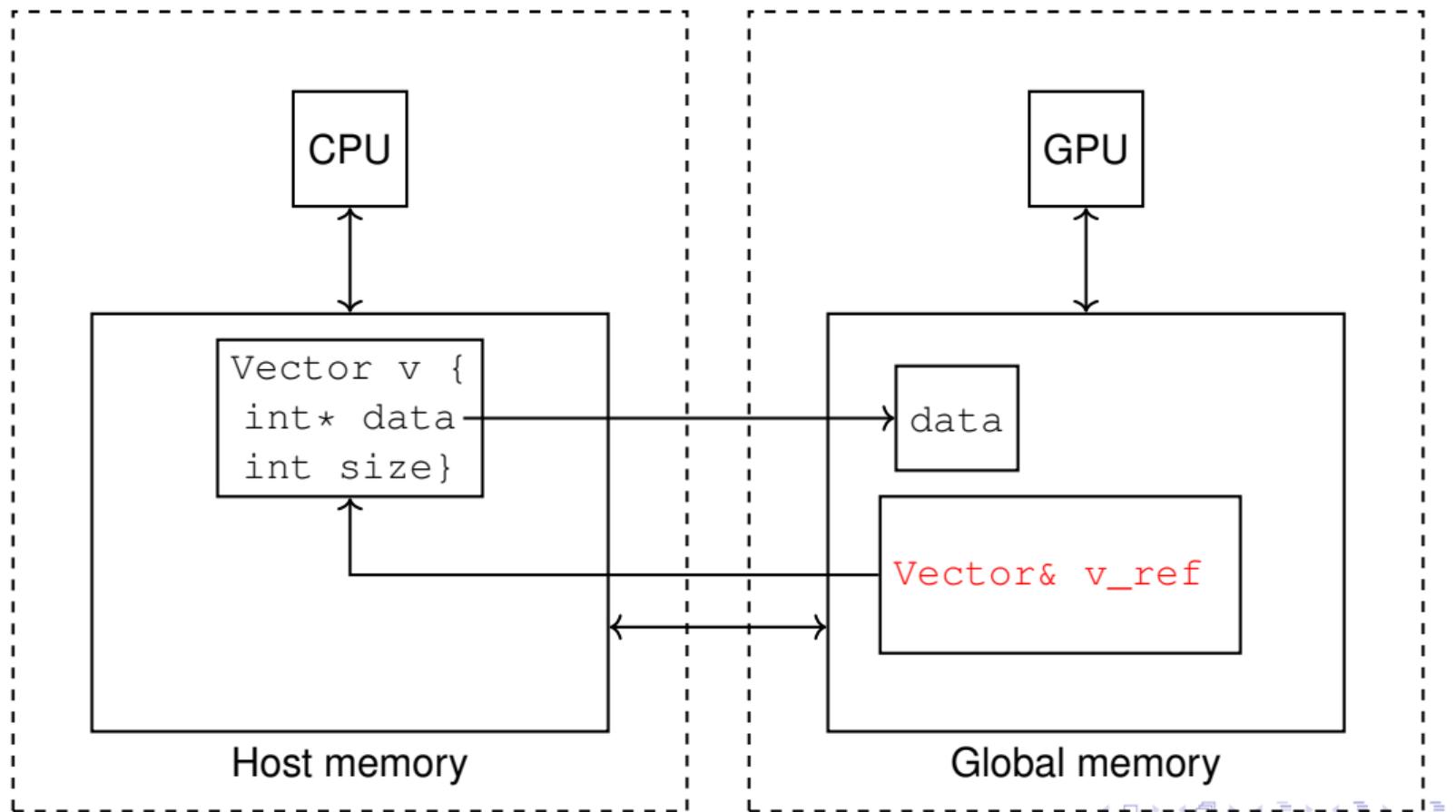
Host

Device



Host

Device



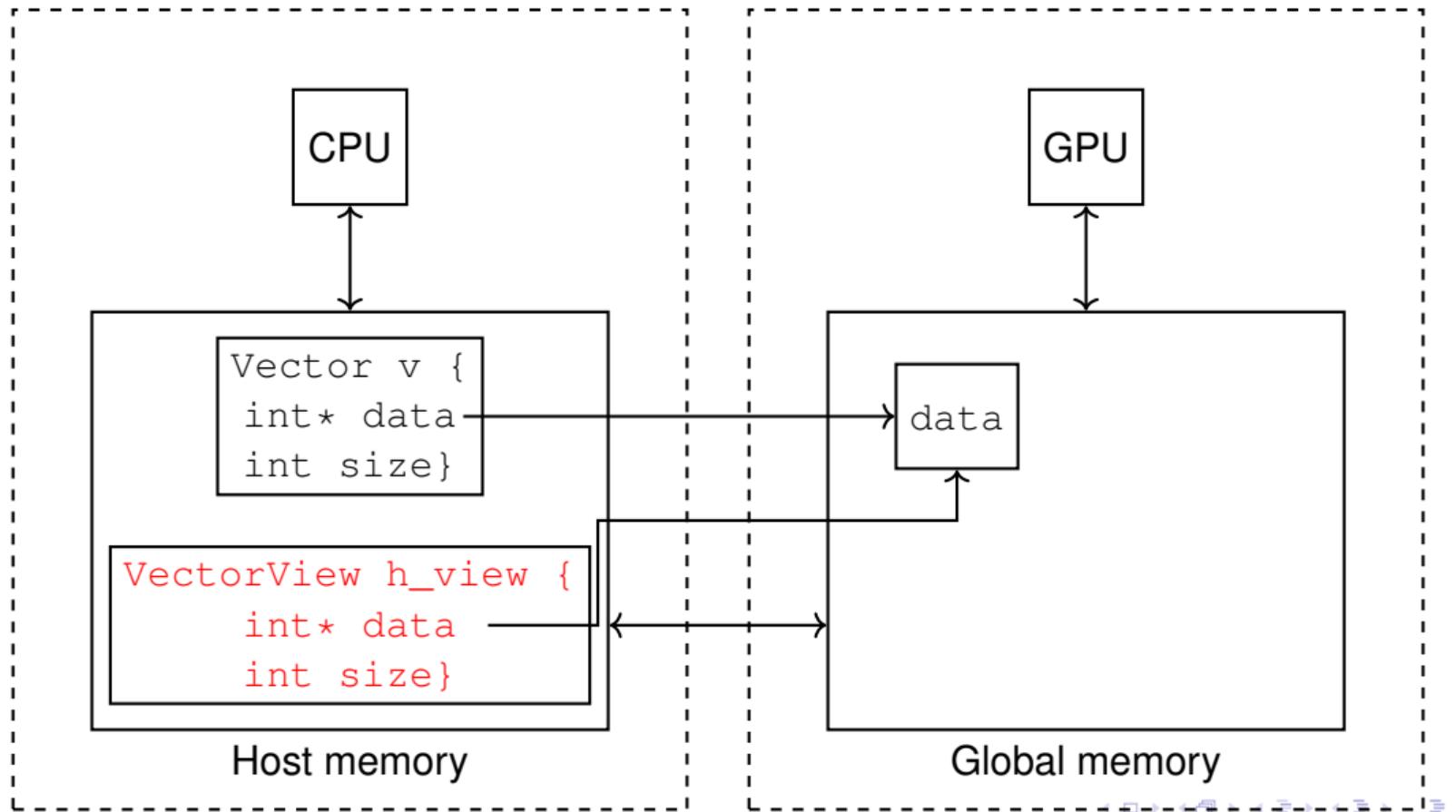
Řešením je použití `VectorView`:

```
1  template< typename Value = double,  
2          typename Device = TNL::Devices::Host,  
3          typename Index = int >  
4  class TNL::Containers::VectorView { ... };
```

- ▶ `VectorView` (resp. `ArrayView`) má téměř identické rozhraní jako `Vector` (resp. `Array`).
- ▶ Neprovádí alokaci a dealokaci paměti, spravovaná data jsou sdílená.
- ▶ Dají se použít pro:
 - ▶ obalení dat alokovaných mimo knihovnu TNL,
 - ▶ rozdělení jednoho vektoru do více menších,
 - ▶ předávání dat mezi CPU a GPU.

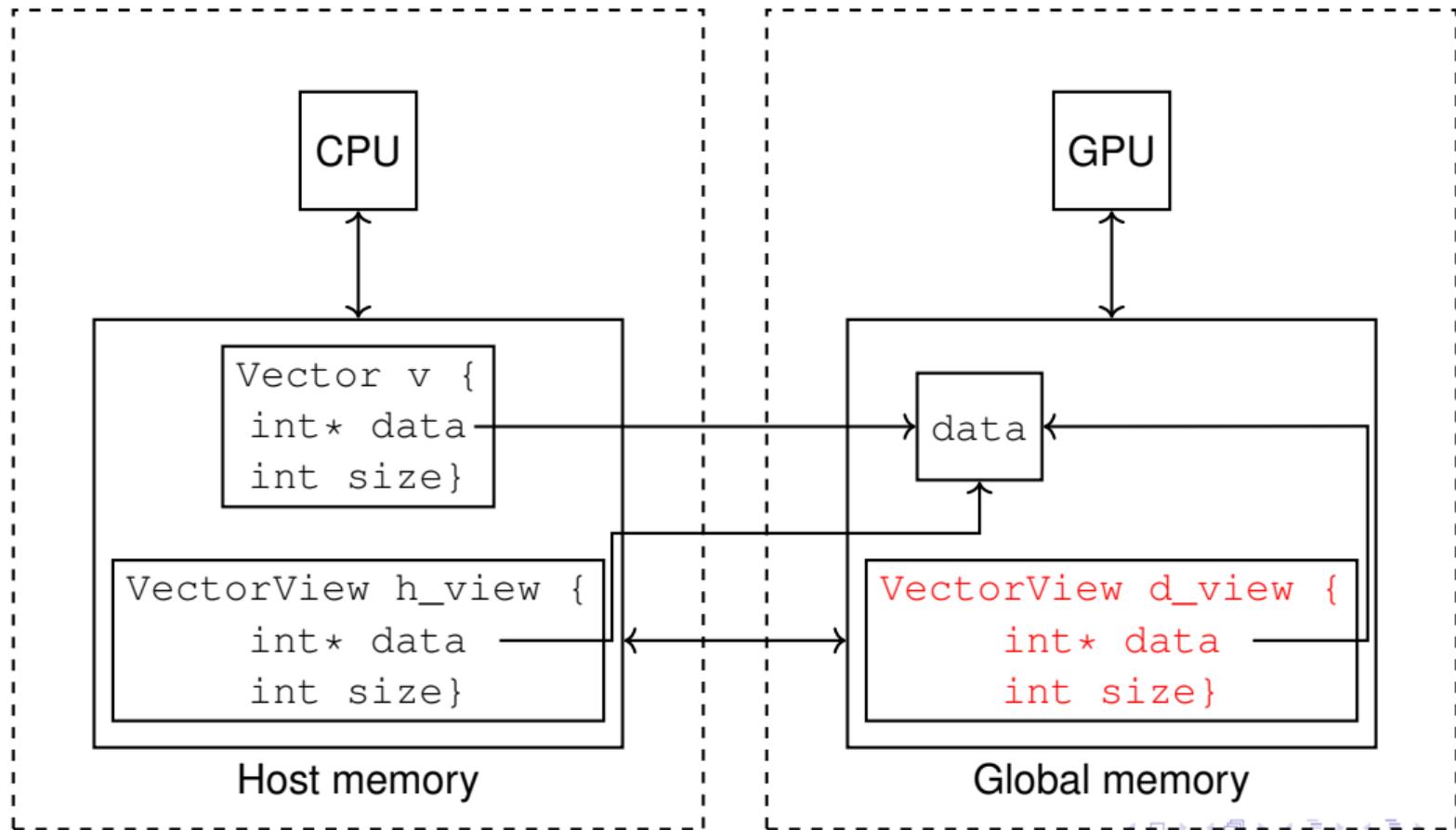
Host

Device



Host

Device



Řešením je použití `VectorView`:

```
1  template< typename Value = double,  
2             typename Device = TNL::Devices::Host,  
3             typename Index = int >  
4  class TNL::Containers::VectorView { ... };
```

- ▶ `VectorView` (resp. `ArrayView`) má téměř identické rozhraní jako `Vector` (resp. `Array`).
- ▶ Neprovádí alokaci a dealokaci paměti, spravovaná data jsou sdílená.
- ▶ Dají se použít pro:
 - ▶ obalení dat alokovaných mimo knihovnu TNL,
 - ▶ rozdělení jednoho vektoru do více menších,
 - ▶ předávání dat mezi CPU a GPU.

Podobné knihovny

- ▶ [Thrust](#), [rocThrust](#) - C++ knihovny inspirované STL knihovnou pro programování GPU
- ▶ [Kokkos](#) - C++ programovací model pro vývoj portovatelných aplikací pro různé HPC architektury
- ▶ [SYCL](#) - je standard navržený skupinou Khronos Group definující abstrakci pro vývoj aplikací nad různými HPC platformami

AXPY příklady

`axpy` je rutina knihovny Blas počítající výraz

$$\vec{y} = \alpha \vec{x} + \vec{y}.$$

Ukážeme se její implementaci v různých knihovnách:

- ▶ CUDA
- ▶ Thrust
- ▶ Kokkos
- ▶ SYCL