

C2115

Praktický úvod do superpočítání

X. lekce

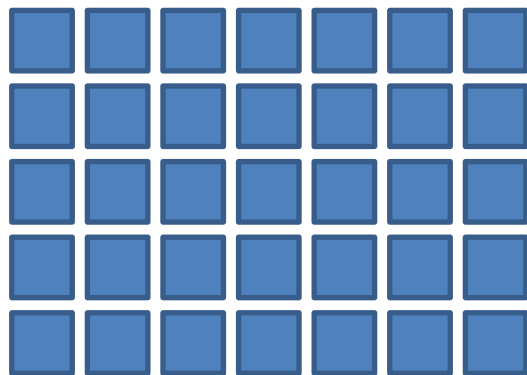
Petr Kulhánek, Tomáš Bouchal

kulhanek@chemi.muni.cz

Národní centrum pro výzkum biomolekul, Přírodovědecká fakulta,
Masarykova univerzita, Kotlářská 2, CZ-61137 Brno

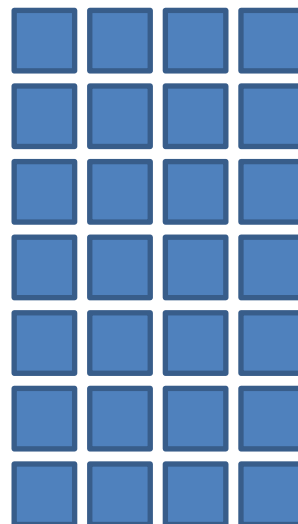
- **Násobení matic**
implementace, komplexita, výpočetní výkon, cvičení
- **Vysvětlení získaných výsledků**
architektura počítače a její úzká hrdla
- **Použití optimalizovaných knihoven**
BLAS, LAPACK, LINPACK, porovnání výsledků, cvičení

Násobení matic



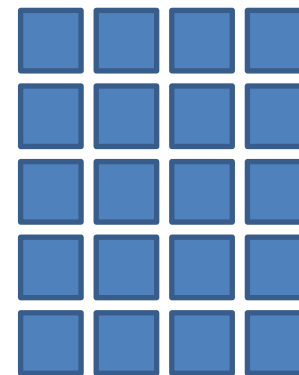
$A(n,m)$

x



$B(m,k)$

=

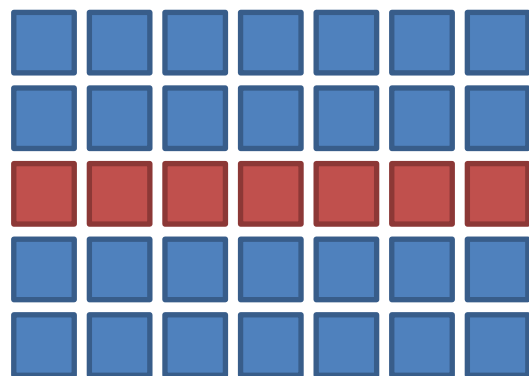


$C(n,k)$

Využití:

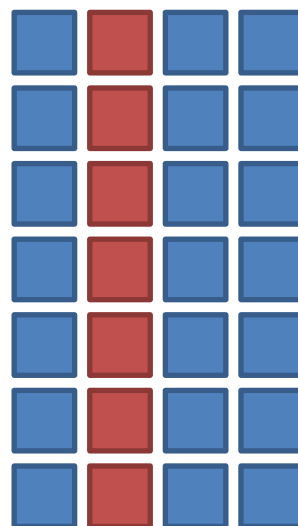
- hledání vlastních čísel a vektorů čtvercových matic (kvantová chemie)
- řešení soustavy lineárních rovnic (QSAR, QSPR)
- transformace (posunutí, rotace, škálování - zobrazení a grafika)

Násobení matic



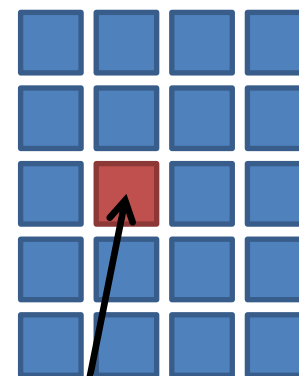
$A(n,m)$

\times



$B(m,k)$

$=$



$C(n,k)$

$$C_{ij} = \sum_{l=1}^m A_{il} B_{lj}$$

prvek výsledné matice **C** je skalárním součinem vektorů tvořených řádkem i matice **A** a sloupcem j matice **B**

Násobení matic, implementace

```
subroutine mult_matrices(A,B,C)

  implicit none
  double precision      :: A(:, :)
  double precision      :: B(:, :)
  double precision      :: C(:, :)
  !-----
  integer                :: i,j,k
  !-----

  if( size(A,2) .ne. size(B,1) ) then
    stop 'Error: Illegal shape of A and B matrices!'
  end if

  do i=1,size(A,1)
    do j=1,size(B,2)
      C(i,j) = 0.0d0
      do k=1,size(A,2)
        C(i,j) = C(i,j) + A(i,k)*B(k,j)
      end do
    end do
  end do

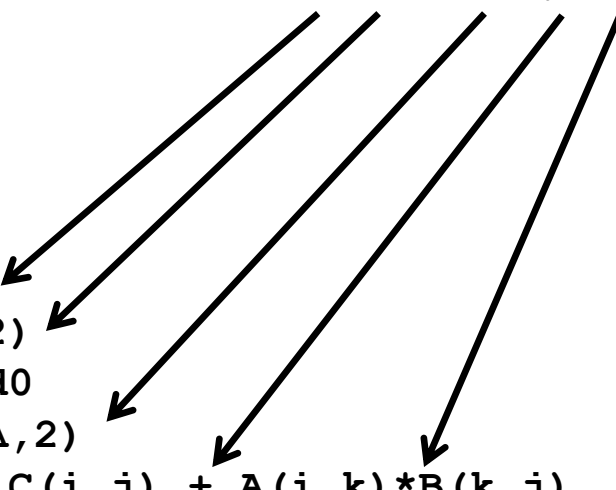
end subroutine mult_matrices
```

Počet operací

Za předpokladu, že matice **A** a **B** jsou čtvercové o rozměrech $N \times N$:

$$N * N * N * (1 + 1) = 2 * N^3$$

```
do i=1,size(A,1)
  do j=1,size(B,2)
    C(i,j) = 0.0d0
    do k=1,size(A,2)
      C(i,j) = C(i,j) + A(i,k)*B(k,j)
    end do
  end do
end do
```



Ve výpočetní technice se pro posuzování výpočetního výkonu používá hodnota udávaná ve **FLOPS (Floating-point Operations Per Second)**, která vyjadřuje kolik operací v pohyblivé čárce dané zařízení vykoná za sekundu.

Výsledky

wolf21: gfortran 4.6.3, optimalizace O3, Intel(R) Core(TM) i5 CPU 750 @ 2.67GHz

| N | NR | NOPs | Time | MFLOPS |
|------|-------|-------------|------------|--------|
| 50 | 50000 | 12500000000 | 6.1843858 | 2021.2 |
| 100 | 500 | 1000000000 | 0.5200334 | 1923.0 |
| 150 | 50 | 337500000 | 0.1760106 | 1917.5 |
| 200 | 50 | 800000000 | 0.4280272 | 1869.0 |
| 250 | 50 | 1562500000 | 0.8440533 | 1851.2 |
| 300 | 50 | 2700000000 | 1.4640903 | 1844.1 |
| 350 | 50 | 4287500000 | 2.3441458 | 1829.0 |
| 400 | 50 | 6400000000 | 5.7083569 | 1121.2 |
| 450 | 50 | 9112500000 | 5.9363708 | 1535.0 |
| 500 | 50 | 12500000000 | 10.3366470 | 1209.3 |
| 550 | 1 | 332750000 | 0.6880417 | 483.6 |
| 600 | 1 | 432000000 | 1.1600723 | 372.4 |
| 650 | 1 | 549250000 | 1.8601189 | 295.3 |
| 700 | 1 | 686000000 | 2.5881615 | 265.1 |
| 750 | 1 | 843750000 | 3.2762032 | 257.5 |
| 800 | 1 | 1024000000 | 3.8522377 | 265.8 |
| 850 | 1 | 1228250000 | 4.7883034 | 256.5 |
| 900 | 1 | 1458000000 | 5.6963577 | 256.0 |
| 950 | 1 | 1714750000 | 6.5044060 | 263.6 |
| 1000 | 1 | 2000000000 | 7.9444962 | 251.7 |

Legenda:

N – rozměr matice

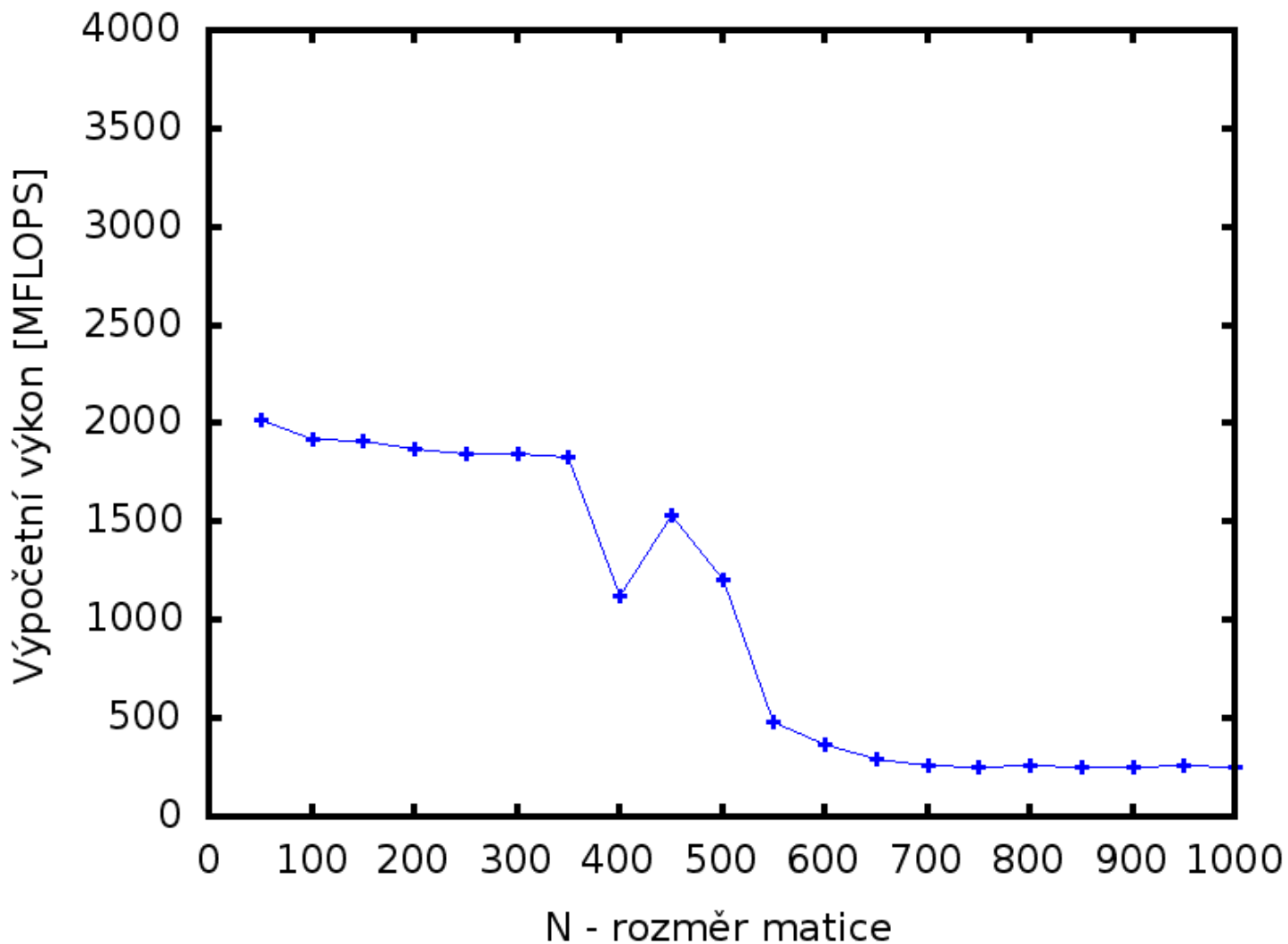
NR – počet opakování

NOPs – počet operací v FP

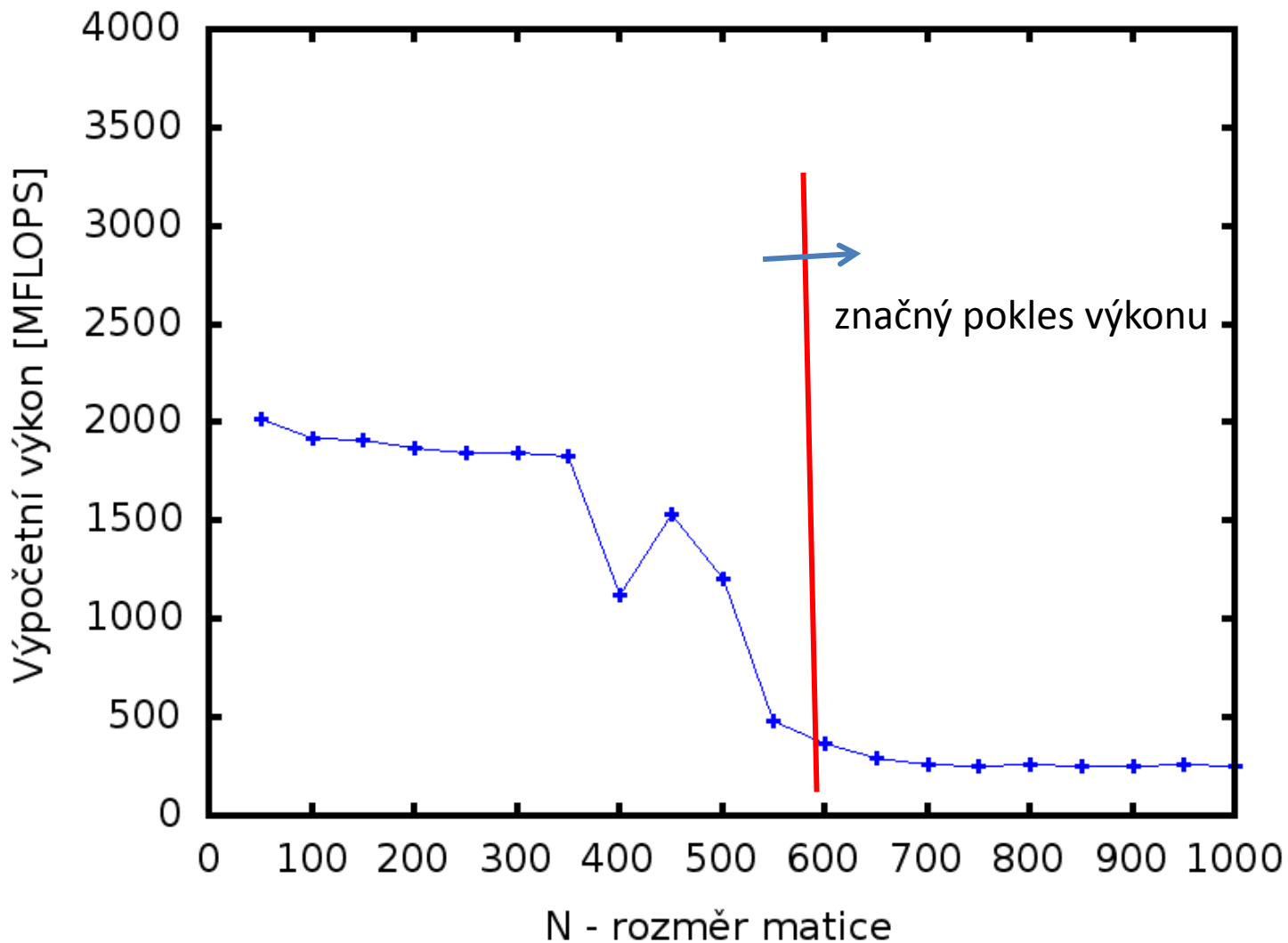
Time – doba vykonávání v s

MFLOPS – výpočetní výkon

Výsledky



Výsledky



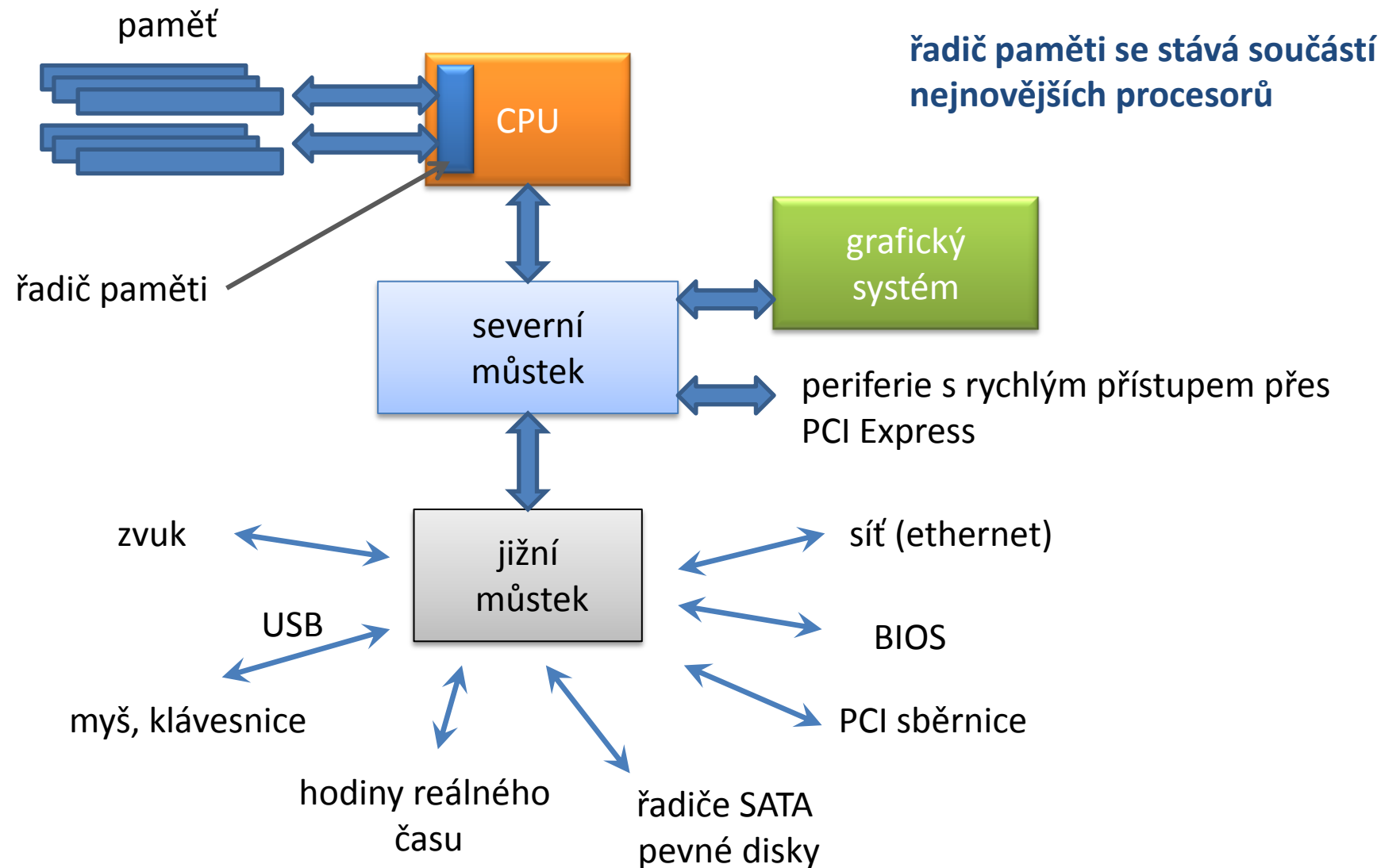
Cvičení 1

Zdrojové kódy jsou umístěny v: `/home/kulhanek/Data/C2115/Lesson10`

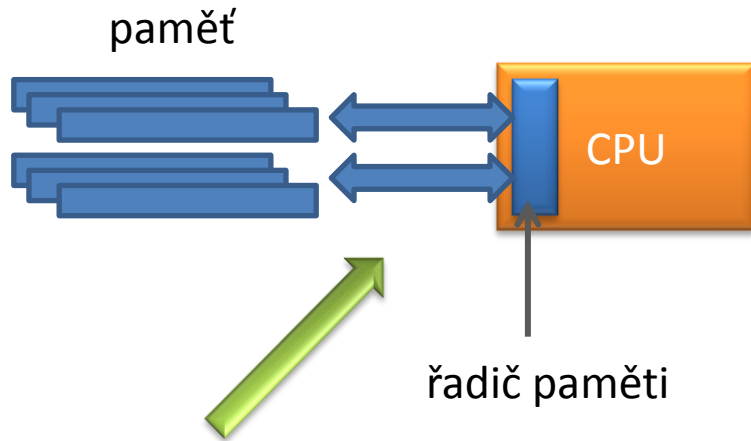
1. Zkompilujte program `mult_mat_naive_dp.f90` kompilátorem `gfortran`, použijte `-O3` optimalizaci.
2. Program spusťte a získanou závislost výpočetního výkonu v závislosti na rozměru matice zobrazte ve formě grafu (použijte interaktivní režim programu `gnuplot`).
3. Postupně určete výpočetní výkon pro optimalizační úrovně `-O3`, `-O2`, `-O1` a `-O0`. Získané závislosti zobrazte v jednom grafu včetně popisu os a legendy (použijte neinteraktivní režim programu `gnuplot`).
4. Zkompilujte program `mult_mat_naive_sp.f90` kompilátorem `gfortran`, použijte `-O3` optimalizaci.
5. Porovnejte výpočetní výkon pro jednoduchou (`sp`) a dvojitou (`dp`) přesnost. Získané závislosti zobrazte v jednom grafu včetně popisu os a legendy (použijte neinteraktivní režim programu `gnuplot`).
6. Diskutujte získané výsledky.

Architektura počítače

Architektura, celkový pohled

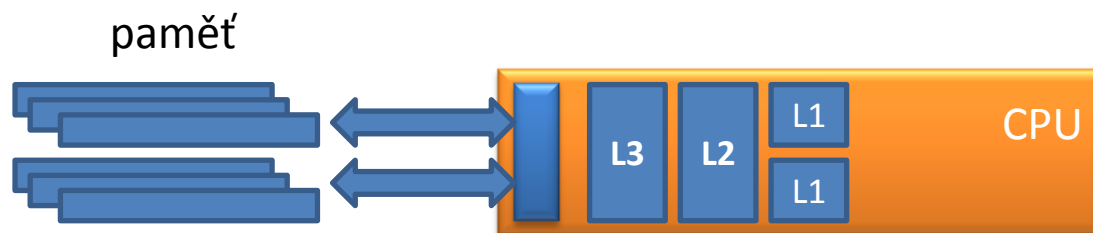


Architektura, úzké hrdlo



úzké hrdlo: rychlost přenosu dat mezi paměťí a CPU je pomalejší než rychlost s jakou je CPU data schopno zpracovávat

Hierarchický model paměti

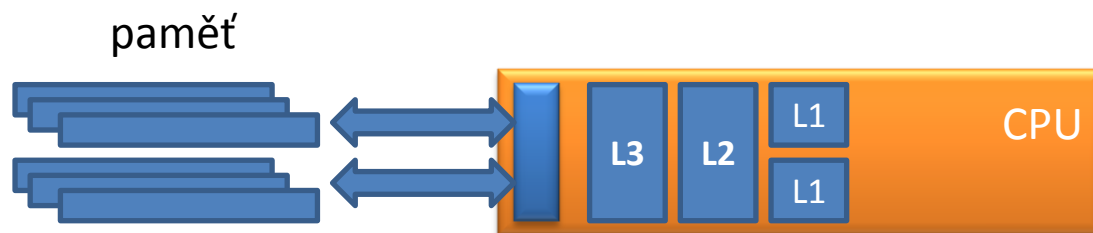


rychlá mezipaměť (cache), různé úrovně s různými přístupovými rychlostmi

wolf21 – přenosové rychlosti (memtest86+, <http://www.memtest.org/>)

| Typ | Velikost | Rychlost |
|-------|----------|----------|
| L1 | 32kB | 89 GB/s |
| L2 | 256 kB | 35 GB/s |
| L3 | 8192 kB | 24 GB/s |
| paměť | 8192 MB | 12 GB/s |

Hierarchický model paměti



rychlá mezipaměť (cache), různé úrovně s různými rychlostmi

wolf21 – přenosové rychlosti (memtest86+, <http://www.memtest.org/>)

| Typ | Velikost | Rychlost |
|-------|----------|----------|
| L1 | 32kB | 89 GB/s |
| L2 | 256 kB | 35 GB/s |
| L3 | 8192 kB | 24 GB/s |
| paměť | 8192 MB | 12 GB/s |

Jakmile velikost problému přesáhne velikost mezipaměti CPU, **rychlost určujícím krokem** se stává rychlost přenosu dat mezi fyzickou pamětí a CPU.

$N=600$

$$600 \times 600 \times 3 \times 8 = 8437 \text{ kB}$$

A,B,C double precision

Knihovny pro lineární algebru

BLAS

The BLAS (**Basic Linear Algebra Subprograms**) are routines that provide standard building blocks for performing basic vector and matrix operations. The Level 1 BLAS perform scalar, vector and vector-vector operations, the Level 2 BLAS perform matrix-vector operations, and the Level 3 BLAS perform matrix-matrix operations. Because the BLAS are efficient, portable, and widely available, they are commonly used in the development of high quality linear algebra software, LAPACK for example.

LAPACK

LAPACK is written in Fortran 90 and provides routines for solving systems of simultaneous linear equations, least-squares solutions of linear systems of equations, eigenvalue problems, and singular value problems. The associated matrix factorizations (LU, Cholesky, QR, SVD, Schur, generalized Schur) are also provided, as are related computations such as reordering of the Schur factorizations and estimating condition numbers. Dense and banded matrices are handled, but not general sparse matrices. In all areas, similar functionality is provided for real and complex matrices, in both single and double precision.

<http://netlib.org>

Optimalizované knihovny

Optimalizované knihovny BLAS a LAPACK

- optimalizované dodavatelem hardware
- ATLAS <http://math-atlas.sourceforge.net/>
- MKL <http://software.intel.com/en-us/intel-mkl>
- ACML <http://developer.amd.com/tools/cpu-development/amd-core-math-library-acml/>
- cuBLAS <https://developer.nvidia.com/cublas>

Optimalizované knihovny FFT (Fast Fourier Transform)

- optimalizované dodavatelem hardware
- MKL <http://software.intel.com/en-us/intel-mkl>
- ACML <http://developer.amd.com/tools/cpu-development/amd-core-math-library-acml/>
- FFTW <http://www.fftw.org/>
- cuFFT <https://developer.nvidia.com/cufft>

Násobení matic pomocí BLAS - dp

```
subroutine mult_matrices_blas(A,B,C)

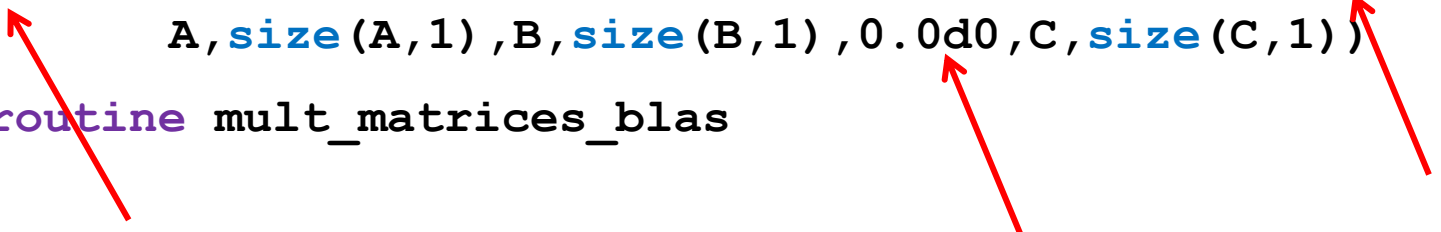
  implicit none
  double precision      :: A(:, :)
  double precision      :: B(:, :)
  double precision      :: C(:, :)

!-----

  if( size(A,2) .ne. size(B,1) ) then
    stop 'Error: Illegal shape of A and B matrices!'
  end if

  call dgemm('N','N',size(A,1),size(B,2),size(A,2),1.0d0, &
            A,size(A,1),B,size(B,1),0.0d0,C,size(C,1))

end subroutine mult_matrices_blas
```



F77 rozhraní BLAS knihovny neobsahuje informace o typech argumentů. Programátor musí zadat všechny argumenty ve správném pořadí a typu!!!!

Násobení matic pomocí BLAS - sp

```
subroutine mult_matrices_blas(A,B,C)
```

```
  implicit none
```

```
  real(4)      :: A(:, :)
```

```
  real(4)      :: B(:, :)
```

```
  real(4)      :: C(:, :)
```

```
!-----
```

```
  if( size(A,2) .ne. size(B,1) ) then
```

```
    stop 'Error: Illegal shape of A and B matrices!'
```

```
  end if
```

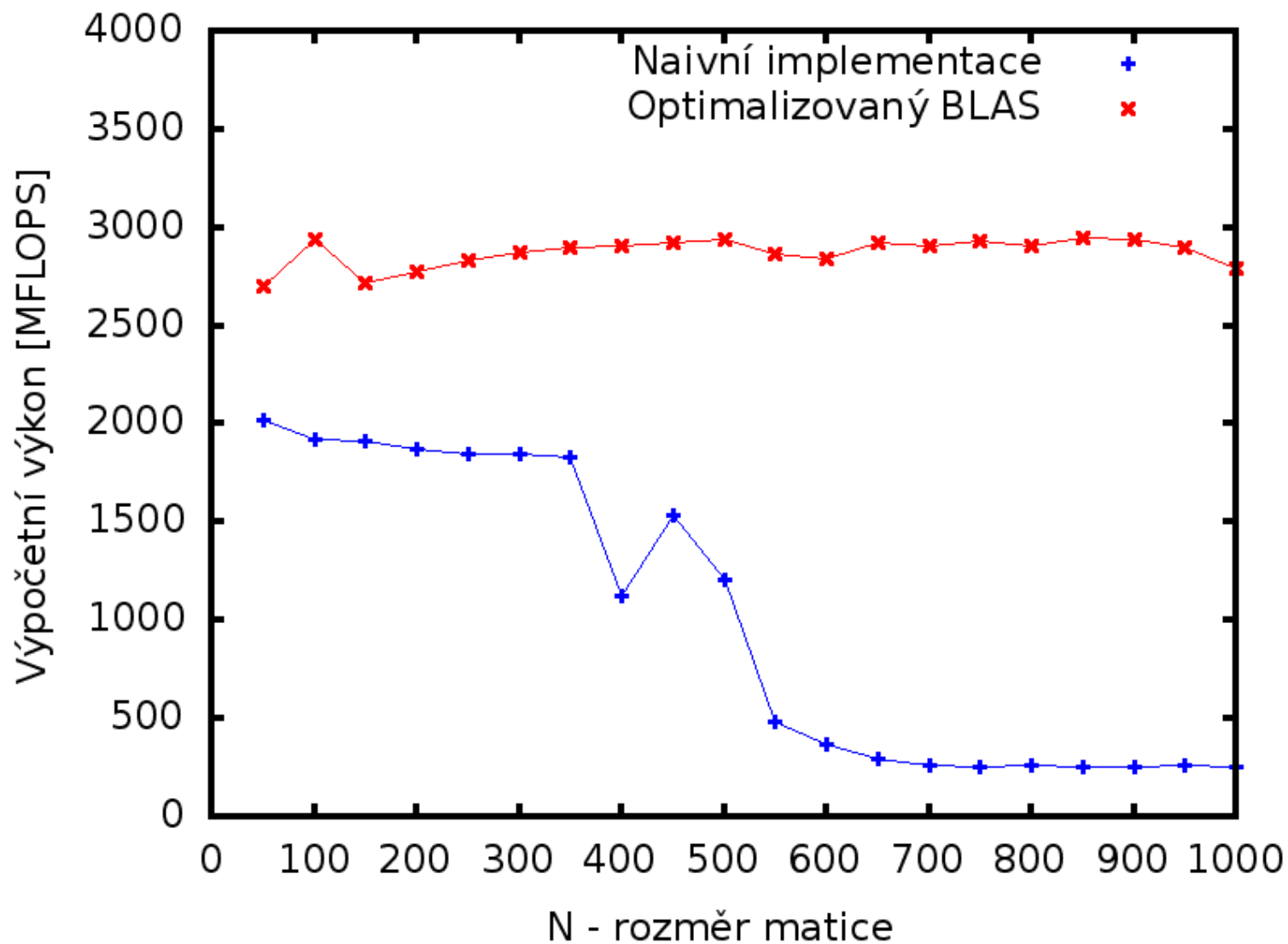
```
  call sgemm('N','N',size(A,1),size(B,2),size(A,2),1.0, &  
            A,size(A,1),B,size(B,1),0.0,C,size(C,1))
```

```
end subroutine mult_matrices_blas
```

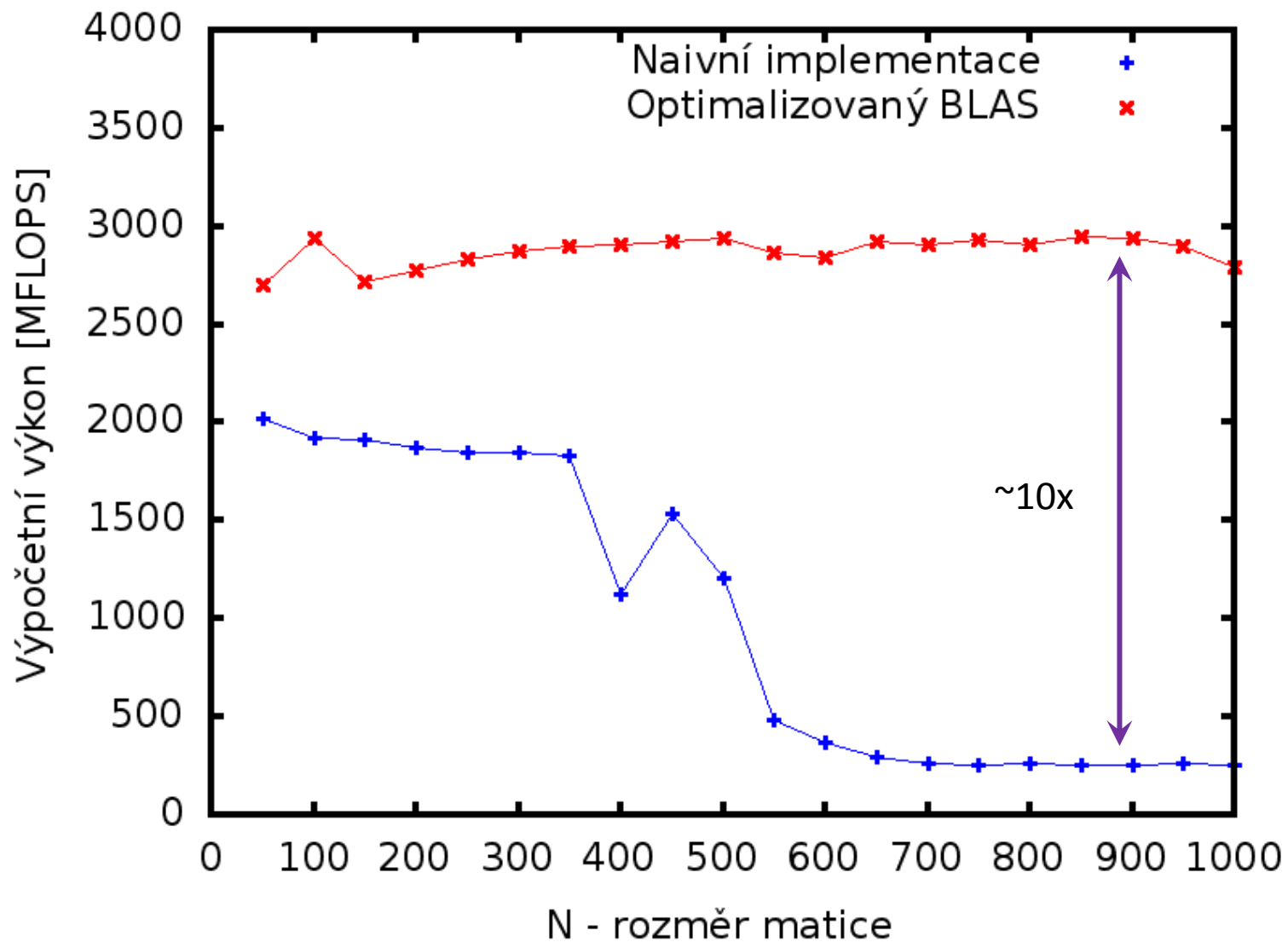
Kompilace:

```
$ gfortran -O3 mutl_mat.f90 -o mult_mat -lblas
```

Naivní vs optimalizované řešení



Naivní vs optimalizované řešení



Závěr

K řešení problémů je vždy vhodné využít **existující softwarové knihovny**, u kterých lze očekávat, že jsou pro daný problém a **hardware značně optimalizované**.

Cvičení 2

Zdrojové kódy jsou umístěny v: `/home/kulhanek/Data/C2115/Lesson10`

1. Zkompilujte program `mult_mat_blas_dp.f90` kompilátorem `gfortran`, použijte `-O3` optimalizaci.
2. Program spusťte a získanou závislost výpočetního výkonu v závislosti na rozměru matice zobrazte ve formě grafu (použijte interaktivní režim programu `gnuplot`).
3. Určete výpočetní výkon pro optimalizační úrovně `-O3` a `-O0`. Pozorovaný rozdíl diskutujte.
4. Zkompilujte program `mult_mat_blas_sp.f90` kompilátorem `gfortran`, použijte `-O3` optimalizaci.
5. Porovnejte výpočetní výkon pro jednoduchou (`sp`) a dvojitou (`dp`) přesnost jak pro naivní implementaci tak i pro implementaci využívající knihovnu BLAS. Získané závislosti zobrazte v jednom grafu včetně popisu os a legendy (použijte neinteraktivní režim programu `gnuplot`).
6. Diskutujte získané výsledky.