

Datový paralelismus SIMD

AVS – Architektury výpočetních systémů

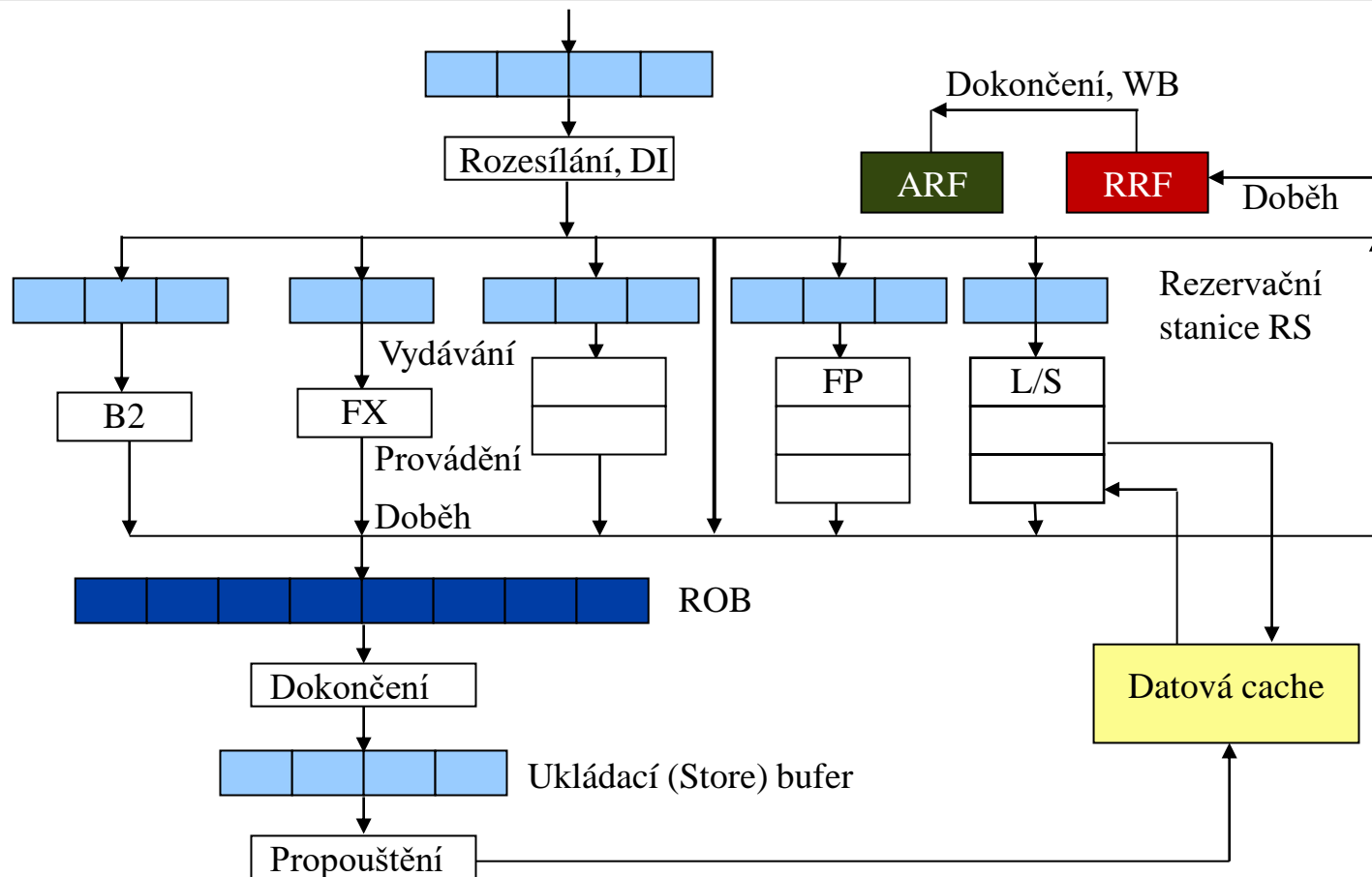
Týden 5, 2024/2025

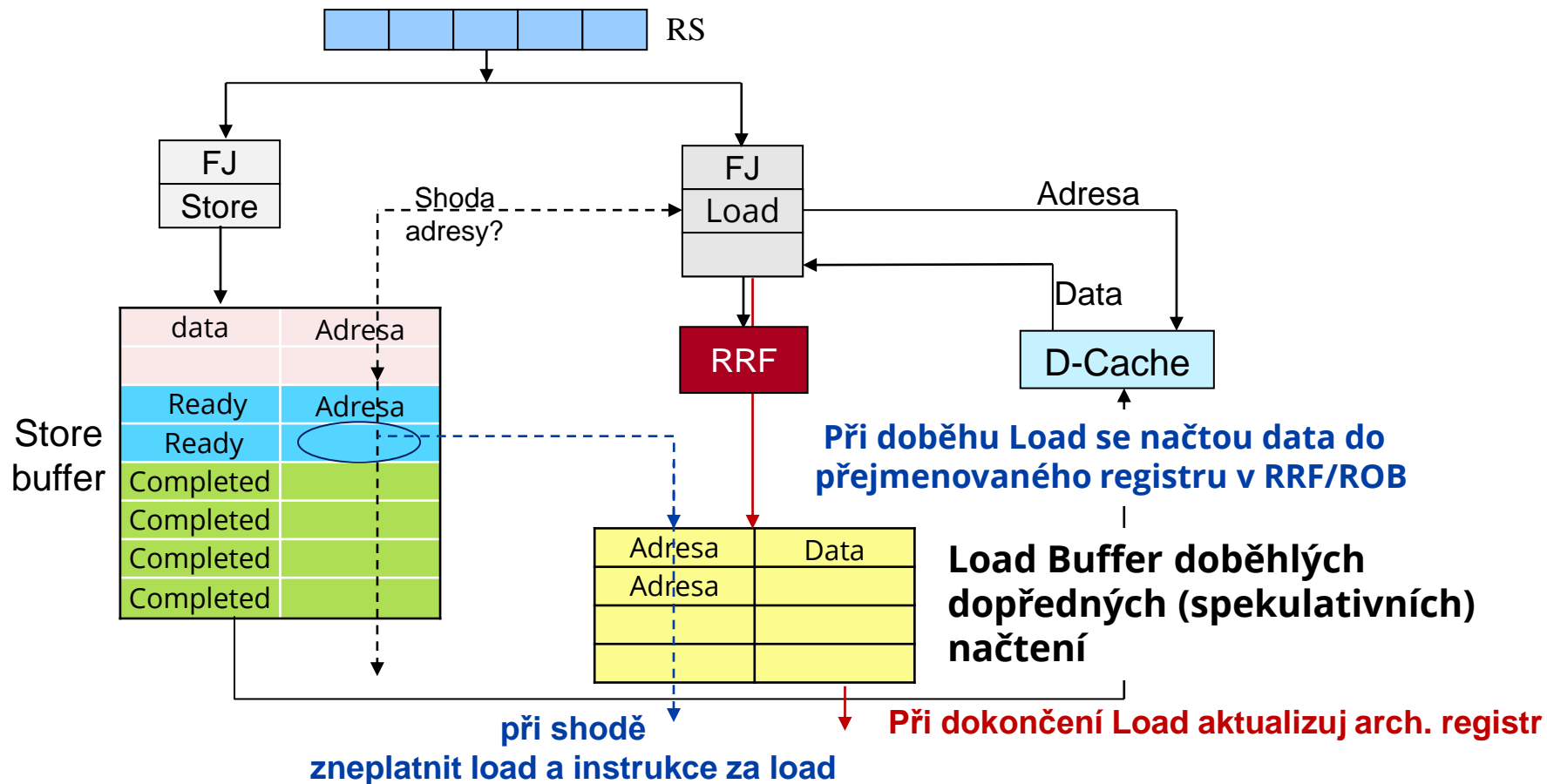
Jirka Jaroš

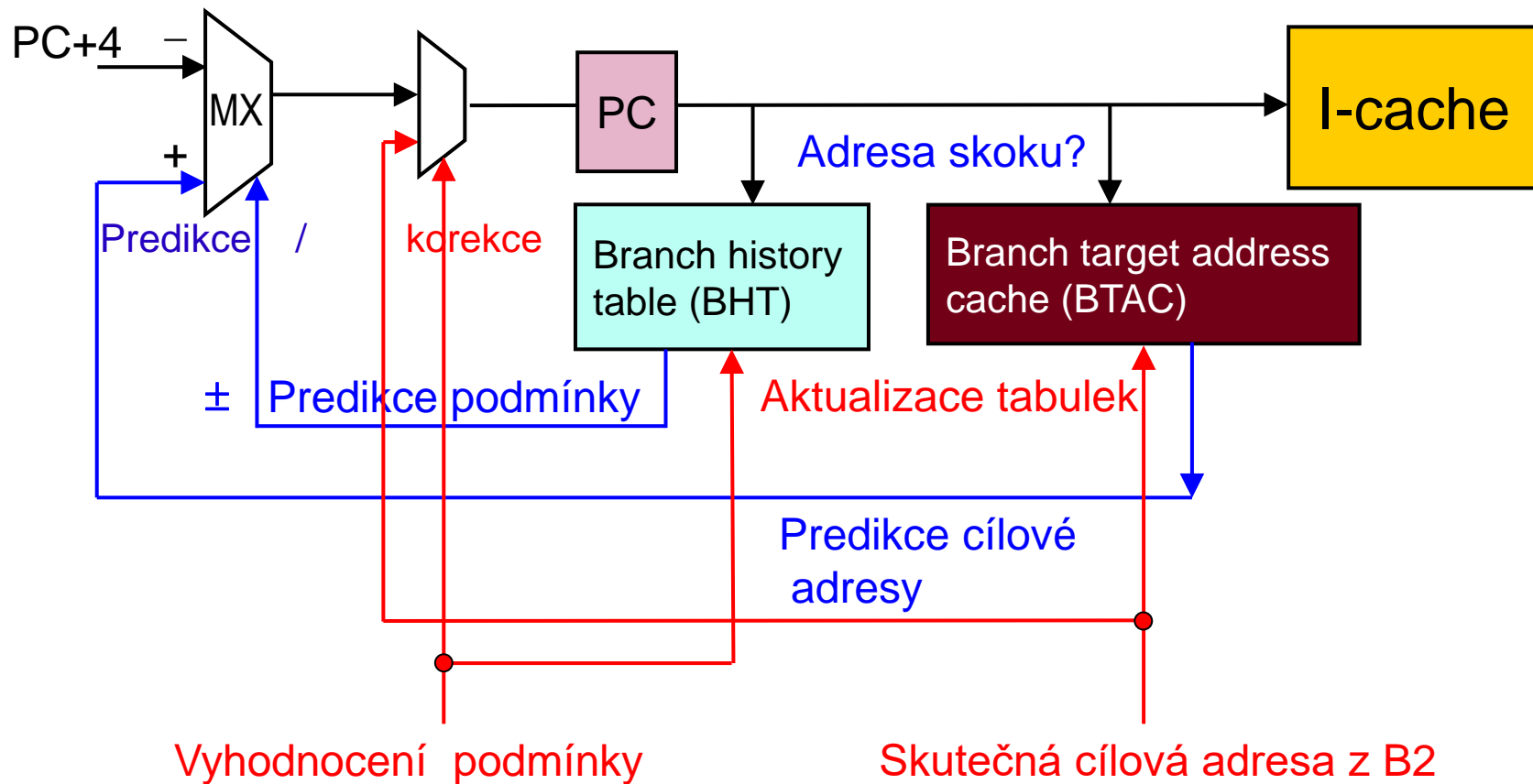
Vysoké učení technické v Brně, Fakulta informačních technologií
Božetěchova 1/2, 612 66 Brno - Královo Pole
jarosjir@fit.vutbr.cz



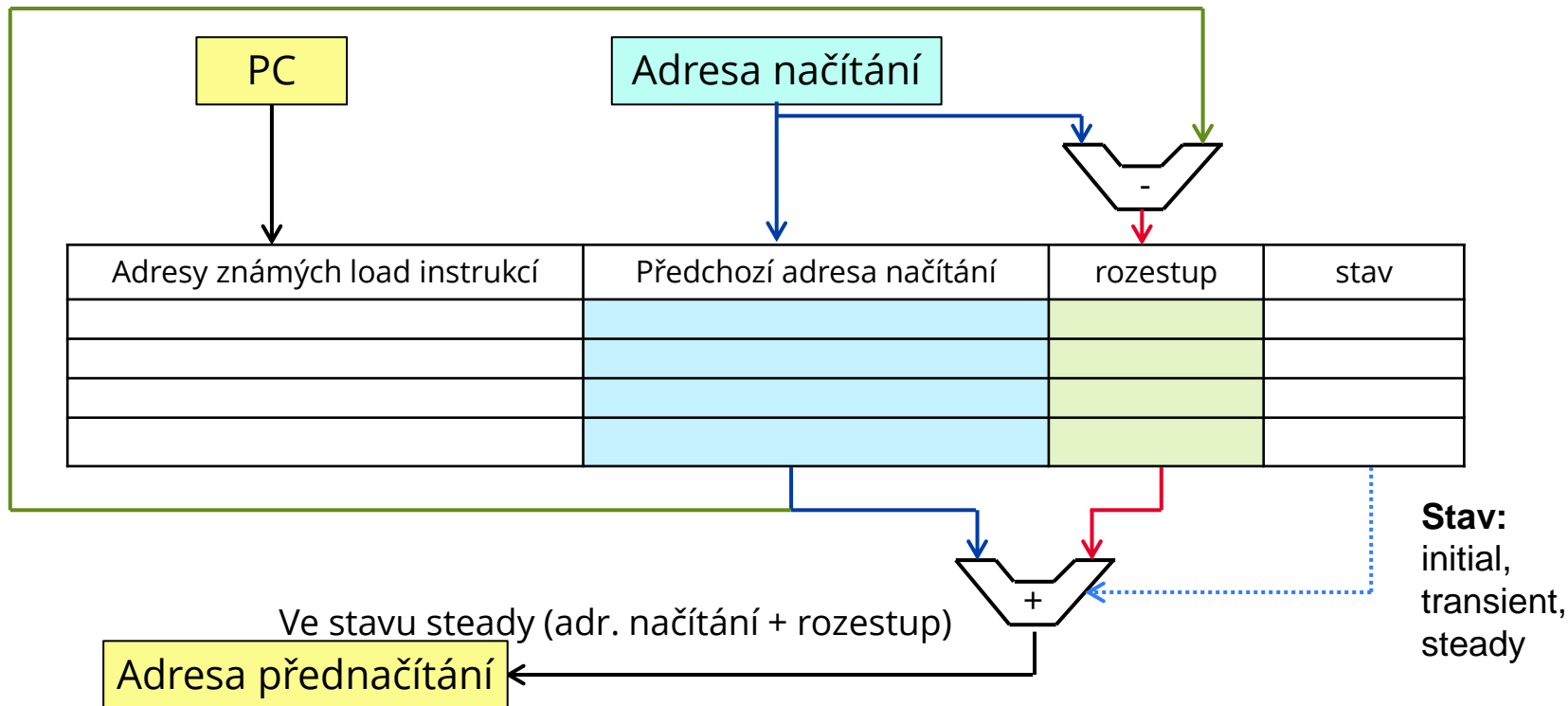
OPAKOVÁNÍ







- Load History Table (LHT) = malá cache již provedených instrukcí L
- Rozestup se získá ze dvou L na téže adrese.



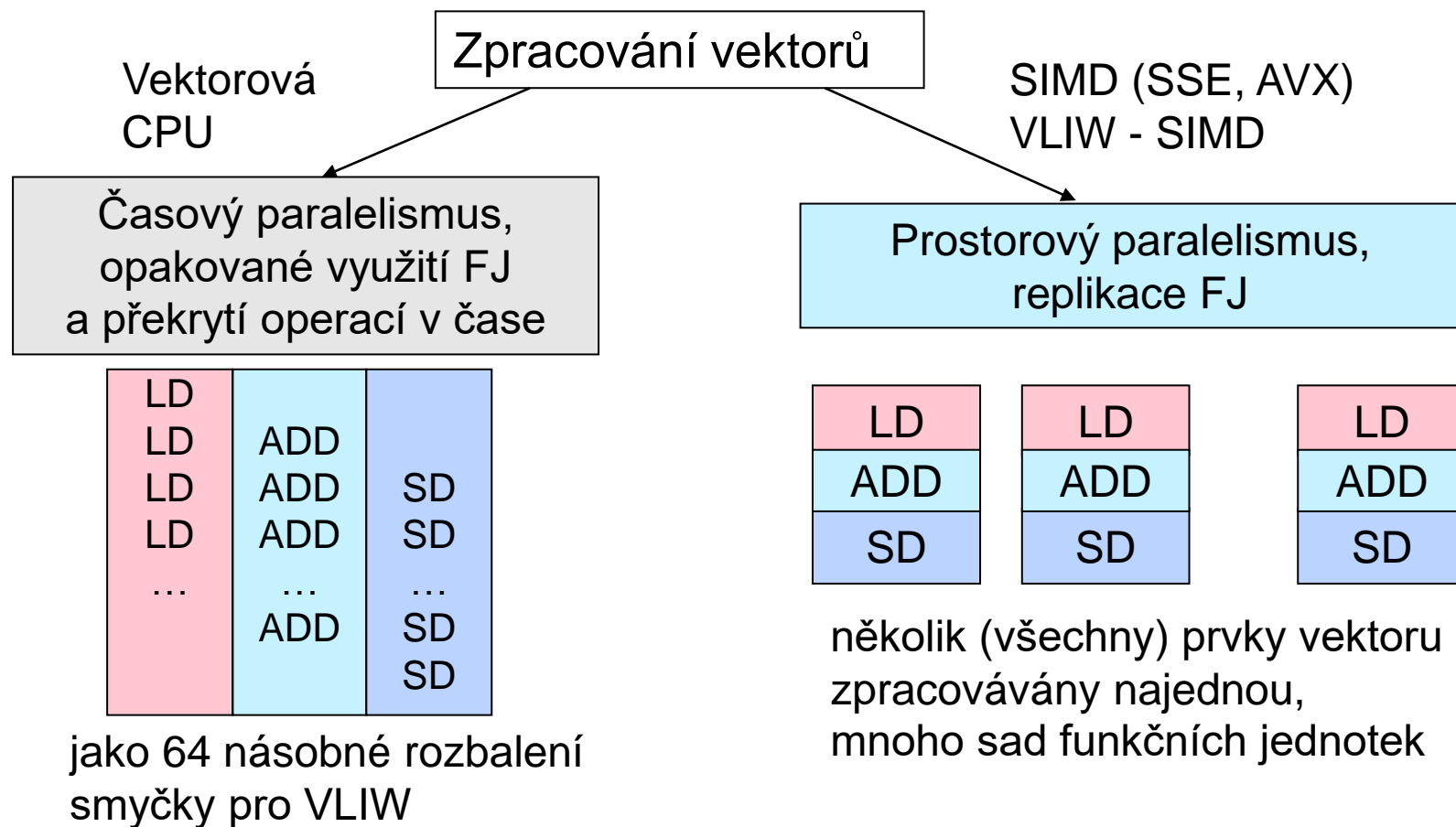
DATOVÝ PARALELISMUS

1. Funkční paralelismus využívá obecně možností paralelního provádění funkcí v jemné (ILP)

- Superskalární procesory – ILP řízen pomocí hardware (OOO, pipeline)
- Procesory s dlouhým instrukčním slovem VLIW – ILP řízen software (kompilátor) nebo hrubé granularitě (vlákna – TLP, procesy).

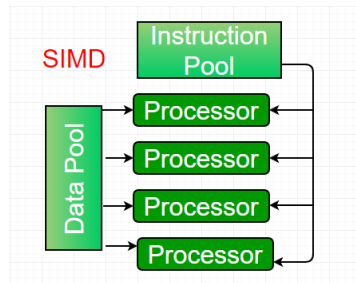
2. Datový paralelismus využívá možnosti provádět stejné operace s mnoha nezávislými datovými položkami

- **v čase** řetězeným zpracováním (vektorové procesory)
- **v prostoru** na replikovaných funkčních jednotkách (multiprocesory SIMD, SIMD Within A Register = SWAR)
- **v obou dimenzích** (paralelní vektorové linky nebo technologie Single Instruction Multiple Threads = SIMT)



- SIMD – Single Instruction Multiple Data

- Soubor procesorů řízený centrální jednotkou pracuje **synchronně po instrukcích** - všechny procesory dělají totéž
- Některé procesory mohou stát (NOP)



- Výpočet jednotlivých prvků probíhá nezávisle na ostatních

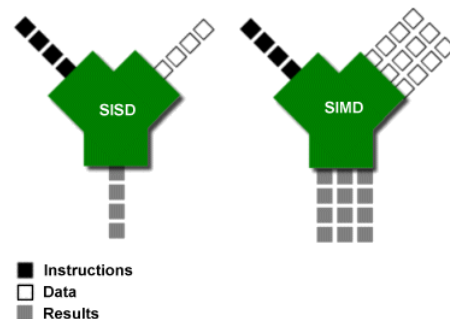
- **Silná stránka:**

- Zpracování polí, matic, tenzorů, seznamů

- **Slabá stránka:**

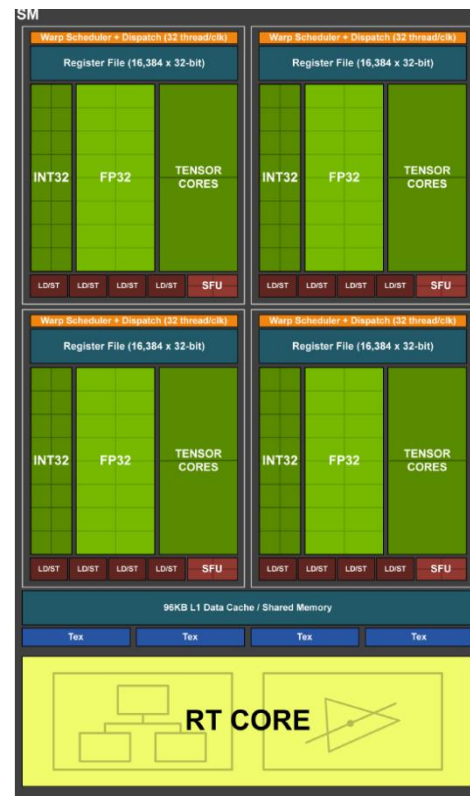
- Podmíněné sekce a příkazy `switch`.

N alternativ se provádí v podmnožinách procesorů sekvenčně.



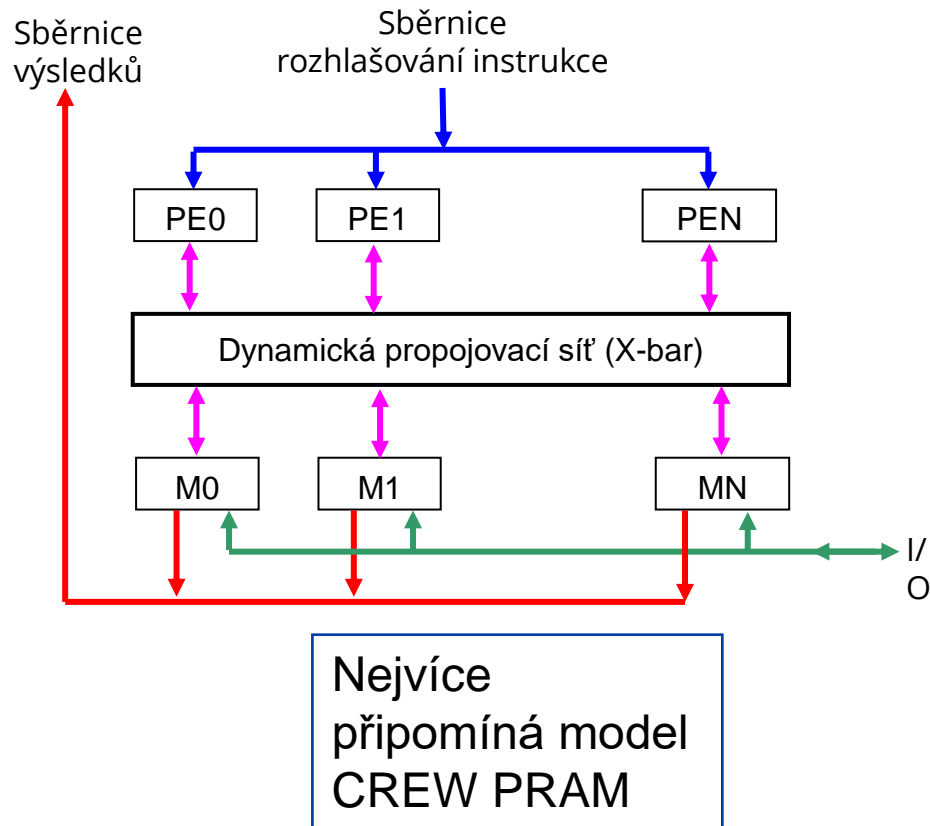
- Při mapování algoritmů na tyto architektury je nezbytné změnit způsob uvažování.

- SIMD architektury obsahují **velký počet výpočetních jednotek** (Processing Units PE) a **řídící procesor**.
- Počet PE jednotek na CPU a GPU v rozsahu 4–32.
- SIMD architektury **vyžadují méně HW prostředků** než MIMD (pouze jedna řídící jednotka).
- **Základní problém:** Vhodný poměr mezi složitostí PE jednotky a jejich počtem.
- **Častý kompromis:** Velký počet základních jednotek podporujících operace (ADD, SUB, CMP, MUL, ...) doplněných o několik málo specializovaných jednotek realizujících speciální operace (DIV, SIN, LOG, SQRT, ...)
- Nejsou považovány za univerzální výpočetní systémy; pro některé testy špičková výkonnost, pro jiné jen nízká.
- **Použití jako HW akcelerátory a koprocesory (GPU, AVX)**



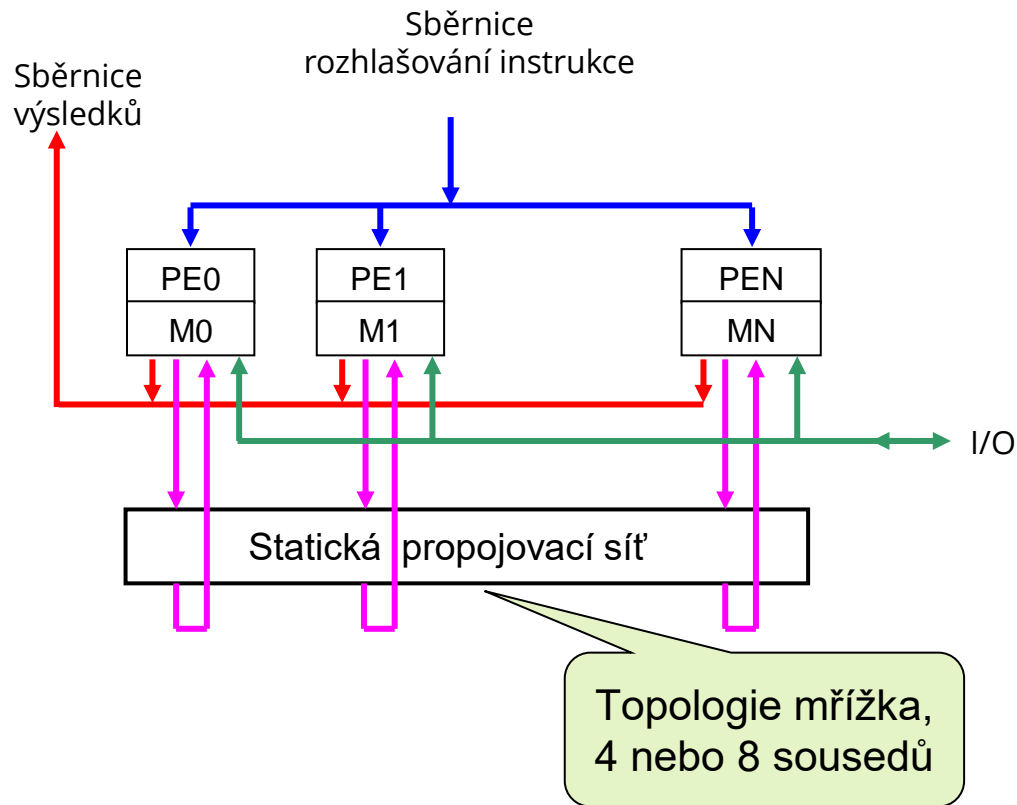
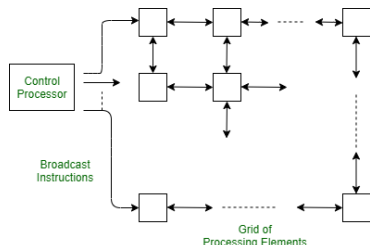
- SIMD se sdílenou pamětí

- Paměťové moduly sdíleny všemi PE elementy
- Čtení i zápis dat probíhá skrze dynamickou propojovací síť (např. křížový přepínač)
- Jednotlivé PE elementy komunikují pouze přes sdílenou paměť
- Současné architektury AVX jednotek v procesorech a SM procesorů v GPU se nejvíce podobají tomuto modelu

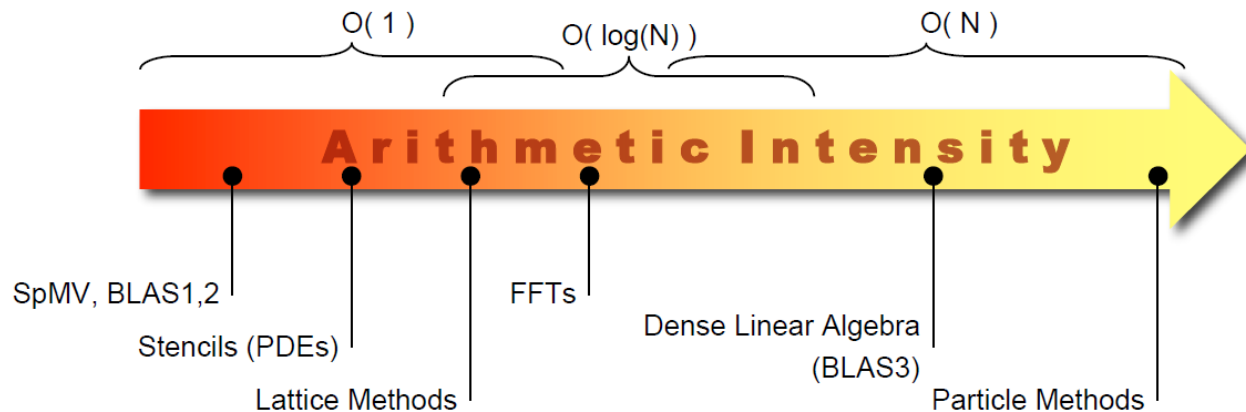


- SIMD s distribuovanou pamětí

- Každý PE má svůj vlastní paměťový modul – většinu výpočtu provádí nad lokálními daty.
- Komunikace resp. výměna dat s ostatními PE elementy probíhá skrze statickou propojovací síť (např. mřížka, torus, popř. složitější topologie).
- Použito např. v IBM Cell procesory (Sony Playstaion 3)

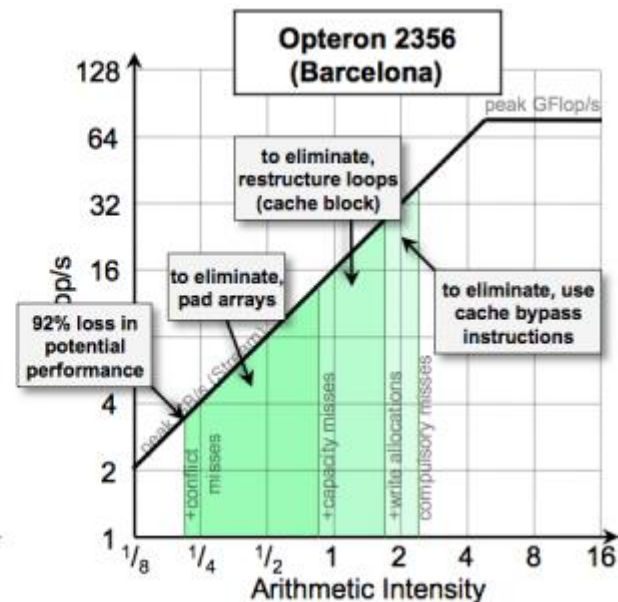
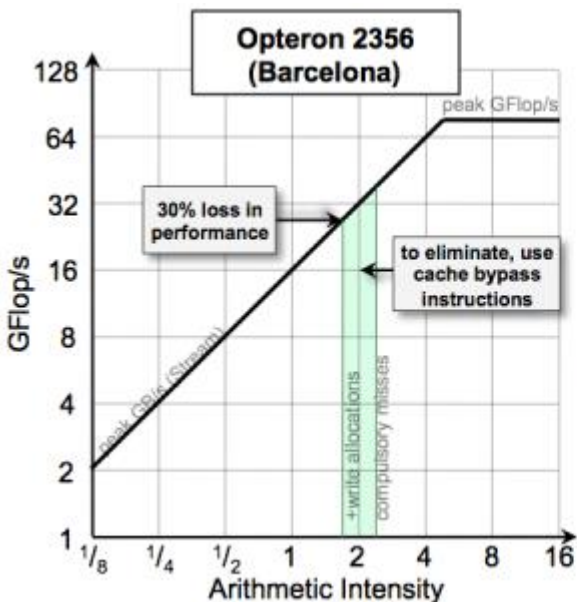


- **Výkonnost každého algoritmu je shora omezena buď propustností (FP) ALU (GFLOP/s) nebo paměti (GB/s).**
- I **L1** je stěží schopna zásobovat žravé AVX jednotky a zabránit vkládání NOP.
- Pokud nedosáhneme **rozumné aritmetické intenzity** (FLOP:B), nemá smysl se do vektorizace vůbec pouštět.
- **SIMD-friendly** algoritmus tedy musí maximálně vyžívat paměť cache (cache blocking), efektivně přednačítat data z RAM, minimalizovat výpadky v TLB, ...

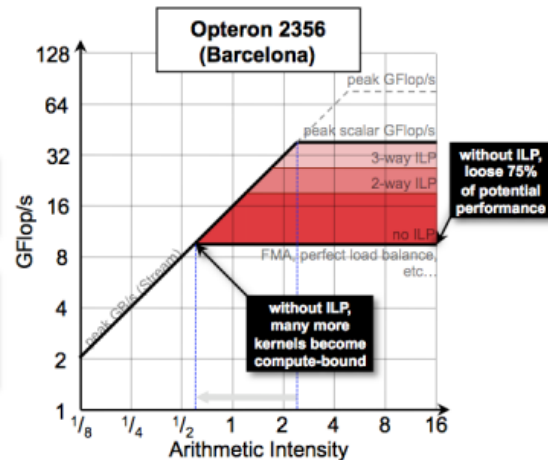
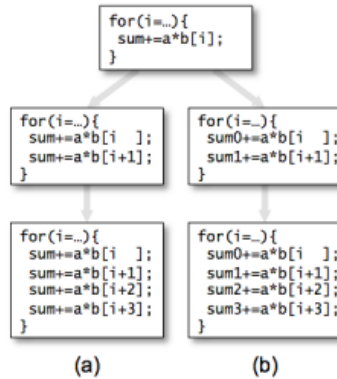


- **Roofline popisuje výkon algoritmu na základě**
 - Aritmetické intenzity
 - Propustnosti paměti
 - Výpočetního výkonu
- **Výpadky v paměti cache mají velký vliv na aritmetickou intenzitu**

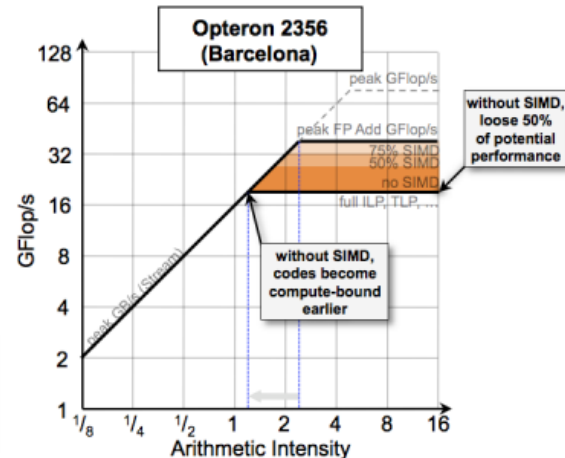
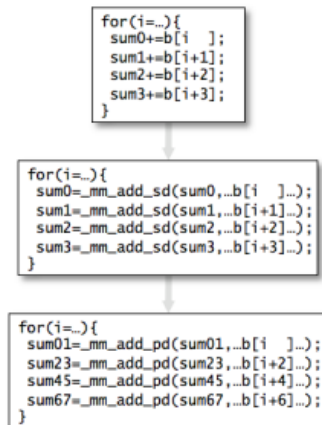
<https://crd.lbl.gov/departments/computer-science/PAR/research/roofline/>



ILP



SIMD

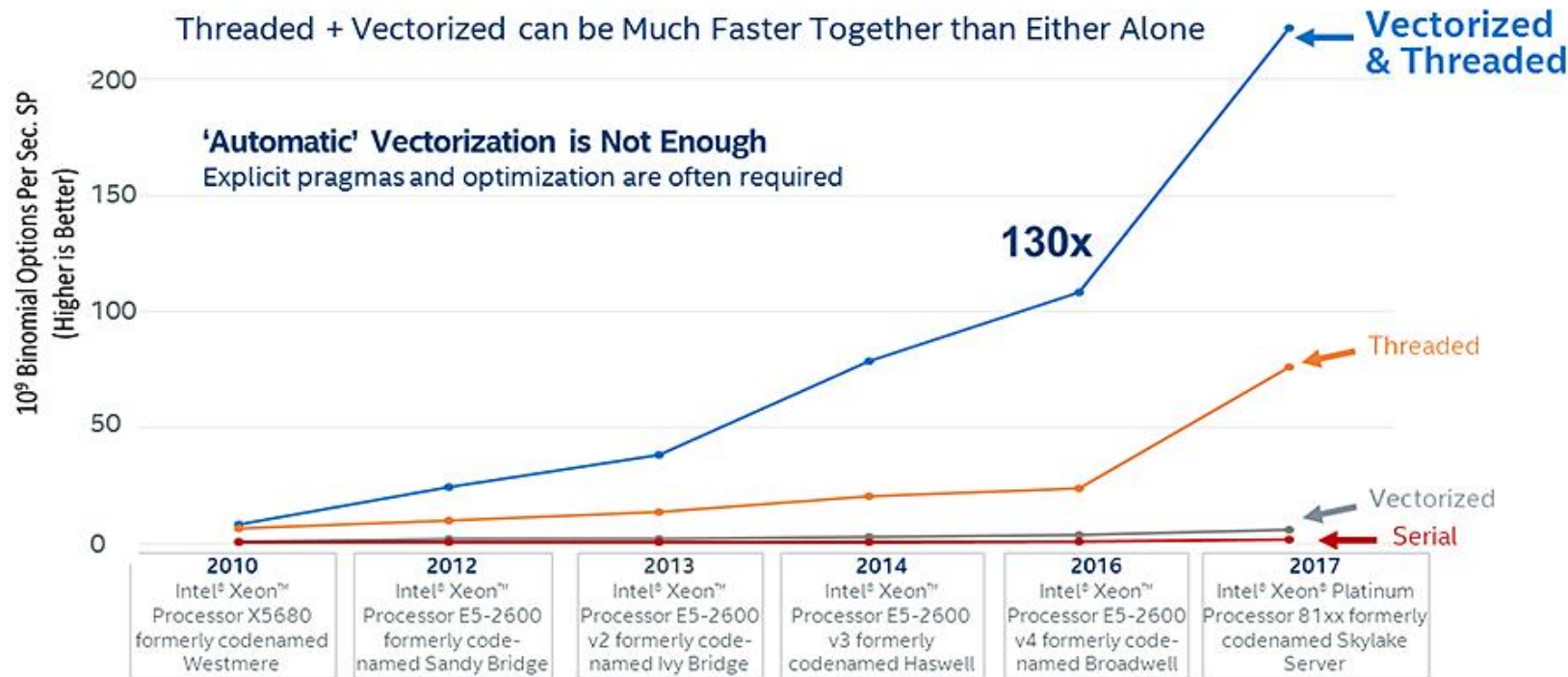


Vectorize & Thread or Performance Dies

Threaded + Vectorized can be Much Faster Together than Either Alone

'Automatic' Vectorization is Not Enough

Explicit pragmas and optimization are often required

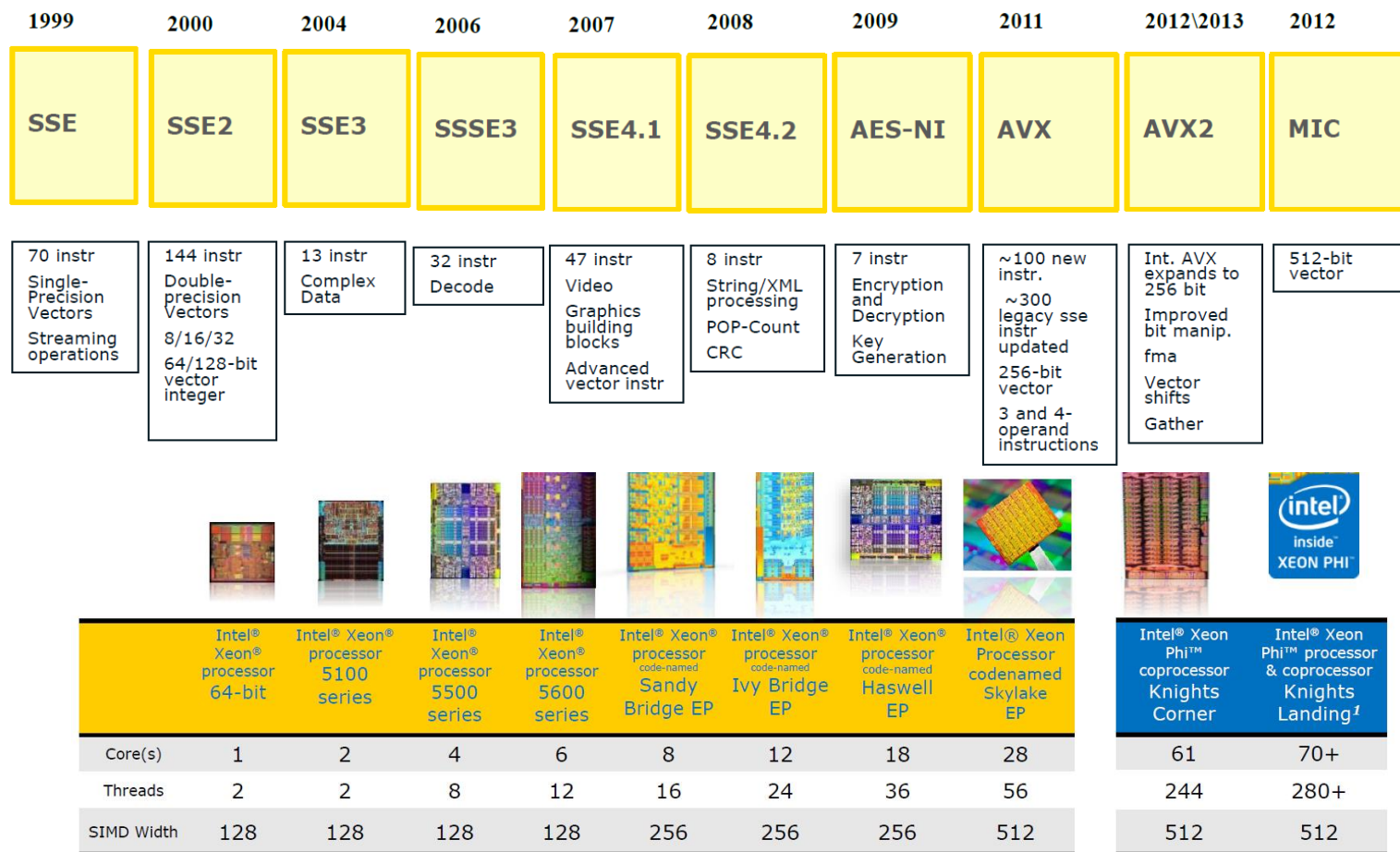


Benchmark: Binomial Options Pricing Model

<https://www.intel.com/content/www/us/en/developer/videos/vectorize-or-performance-dies-tune-for-the-latest-avx-simd.html>

SIMD UVNITŘ REGISTRŮ SWAR

Historie vektorových instrukcí v procesorech x86



AVX-512 instrukce jsou rozděleny do několika skupin

- **Podpora na CPU i MIC (Xeon Phi)**

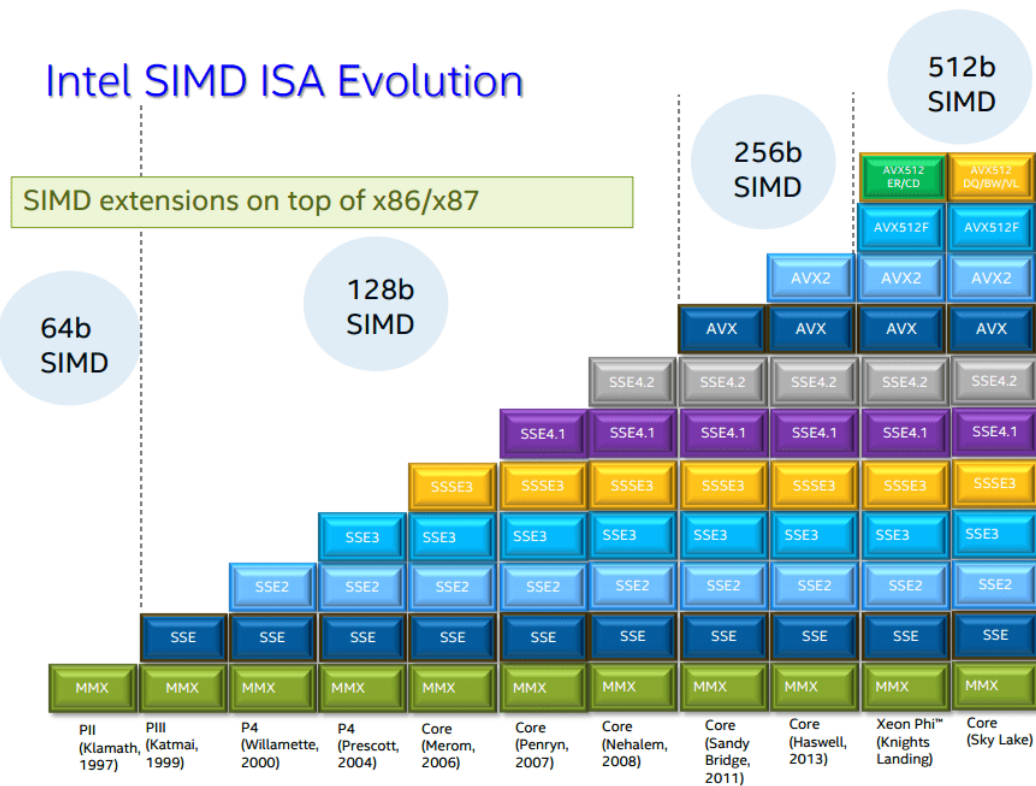
- Foundation Instructions (AVX512-F)
- Conflict Detection Instructions (AVX512-CD)

- **Podpora pouze na MIC**

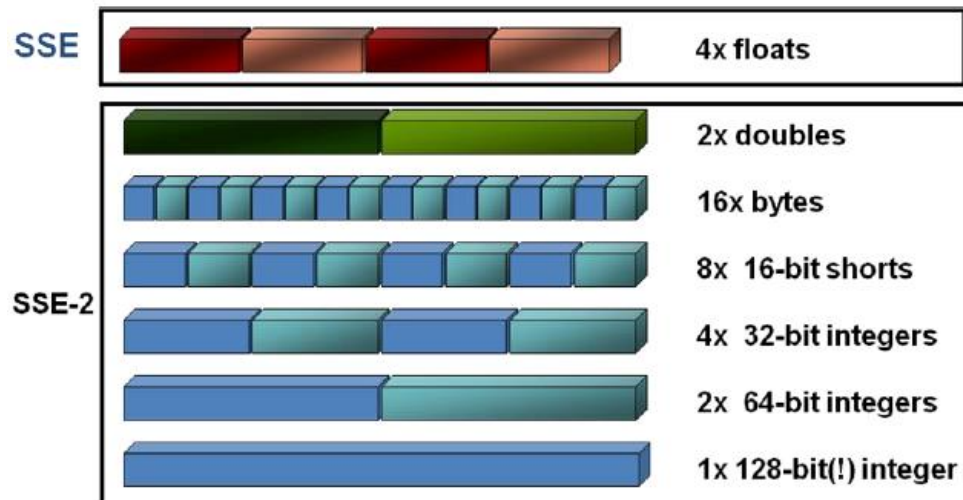
- Exponential and Reciprocal Instruction (AVX512-ER)
- Prefetch Instructions (AVX512-PF)

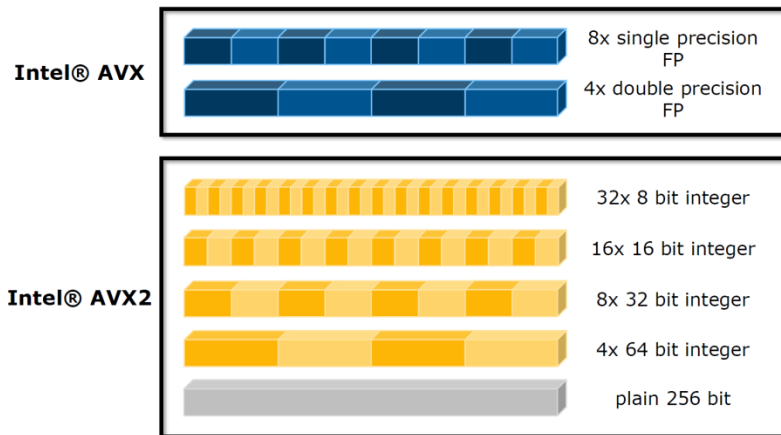
- **Podpora pouze na CPU**

- Byte (char/int8) and Word (short/int16) Instructions (AVX512-BW)
- Double-word (int32/int) and Quad-word (int64/long) Instructions (AVX512-DQ)
- Vector Length Extensions (AVX512-VL)

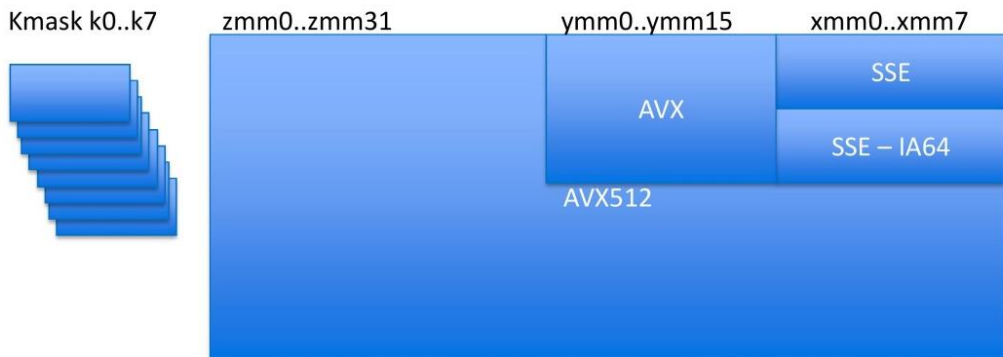


- Registry SSE již nejsou mapovány na registry FPU jako registry MMX.
- SSE obsahuje 8 x 128b registrů (XMM0–XMM7)
- Jelikož tyto registry nejsou v původní sadě x86, OS nemá o jejich existenci tušení => nelze uložit jejich stav.
- Proto Intel modifikoval chráněný režim procesoru a vytvořil tzv. rozšířený mód procesoru (Enhanced mode), kde jsou registry SSE již viditelné pro OS.
- Pokud je OS schopen pracovat s registry SSE, musí přepnout procesor do rozšířeného módu.

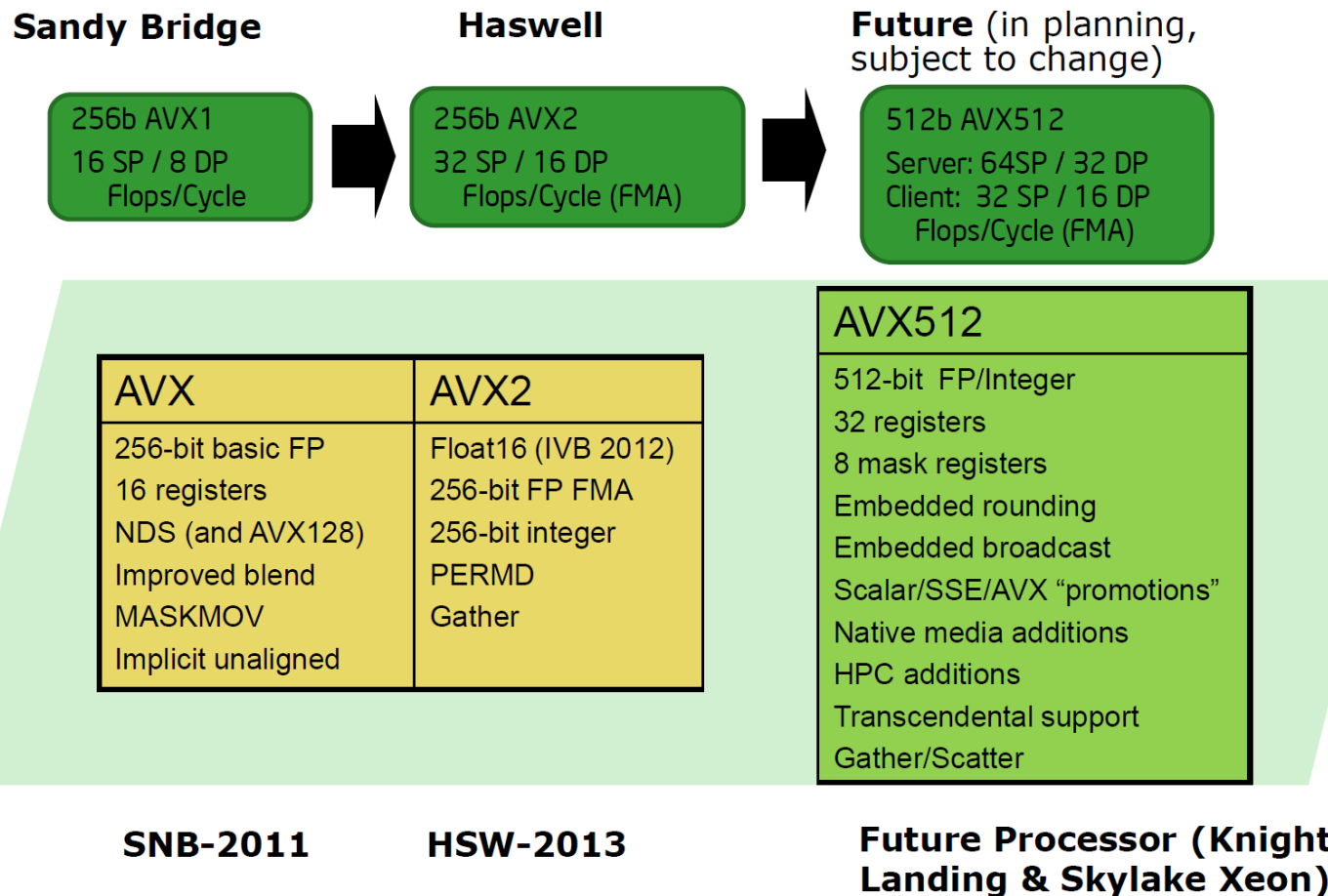




AVX512 state



High amounts of compute need large amounts of state to compensate for memory BW
AVX512 has 8x state compared to SSE (commensurate with its 8x flops level)



Intel
Desktop

Intel® AVX	Intel® AVX2
128/256-bit FP 16 registers NDS (and AVX128) Improved blend MASKMOV Implicit unaligned	Float16 128/256-bit FP FMA 256-bit int PERMD Gather

Intel Server
AMD Zen 4

Intel® AVX-512

128/256/512-bit FP/Int
32 vector registers
8 mask registers
512-bit embedded rounding
Embedded broadcast
Scalar/SSE/AVX “promotions”
Native media additions
HPC additions
Transcendental support
Gather/Scatter
Flag-based enumeration
Intel® Xeon P-core only

Intel® AVX10.1 (pre-enabling)

Optional 512-bit FP/Int
128/256-bit FP/Int
32 vector registers
8 mask registers
512-bit embedded rounding
Embedded broadcast
Scalar/SSE/AVX “promotions”
Native media additions
HPC additions
Transcendental support
Gather/Scatter
Version-based enumeration
Intel® Xeon P-core only

Intel® AVX10.2

New data movement, transforms and type instructions
Optional 512-bit FP/Int
128/256-bit FP/Int
32 vector registers
8 mask registers
256/512-bit embedded rounding
Embedded broadcast
Scalar/SSE/AVX “promotions”
Native media additions
HPC additions
Transcendental support
Gather/Scatter
Version-based enumeration
Supported on P-cores, E-cores

Figure 1-2. Intel® ISA Families and Features

▪ VADDPS ZMM0 {k1}, ZMM3, [mem]

- Mask bits used to:
 1. *Suppress individual elements read from memory*
 - hence not signaling any memory fault
 2. *Avoid actual independent operations within an instruction happening*
 - and hence not signaling any FP fault
 3. *Avoid the individual destination elements being updated,*
 - or alternatively, force them to zero (zeroing)

```
for (I in vector length)
{
    if (no_masking or mask[I]) {
        dest[I] = OP(src2, src3)
    } else {
        if (zeroing_masking)
            dest[I] = 0
        else
            // dest[I] is preserved
    }
}
```

Gather & Scatter

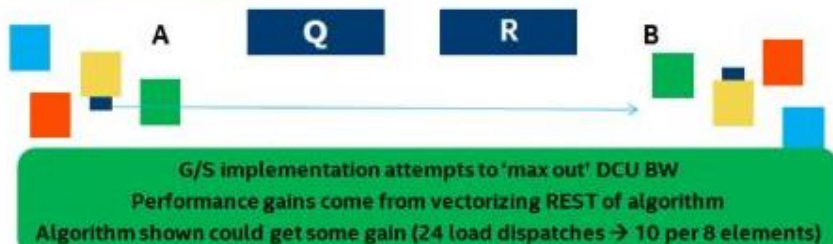
Some instructions do not suppress memory exceptions as mask aligned to "out"

AVX512 Masking

D/Q/SP/DP element types
D/Q indices
Instruction can partially execute
k-reg Mask used as completion mask

```
VMOVDQU64 zmm1, Q[rsi]
VMOVDQU64 zmm2, R[rsi]
VGATHERQQ zmm0 {k2}, [rax+zmm1*8]
VSCATTERQQ [rax+zmm2*8] {k3}, zmm0
```

```
for(j=0, i=0; i<N; i++)
{
    B[R[i]] = A[Q[i]];
}
```



- Intel® Advanced Vector Extensions 2 (Intel® AVX2)

- Includes

- 256-bit Integer vectors
 - FMA: Fused Multiply-Add
 - Full-width element permutes
 - Gather

- Benefits

- High performance computing
 - Audio & Video
 - Games

- New Integer Instructions

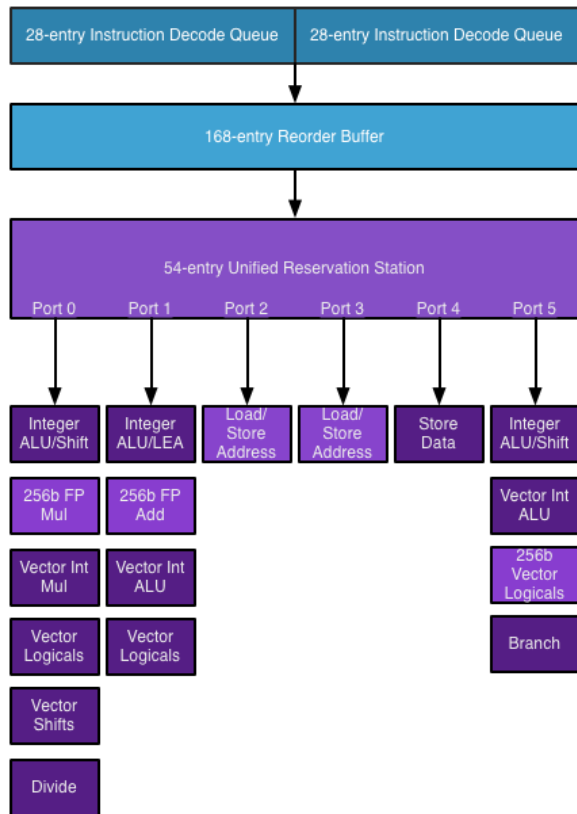
- Indexing and hashing
 - Cryptography
 - Endian conversion – MOVBE

	Instruction Set	SP FLOPs per cycle	DP FLOPs per cycle
Nehalem	SSE (128-bits)	8	4
Sandy Bridge	AVX (256-bits)	16	8
Haswell	AVX2 & FMA	32	16

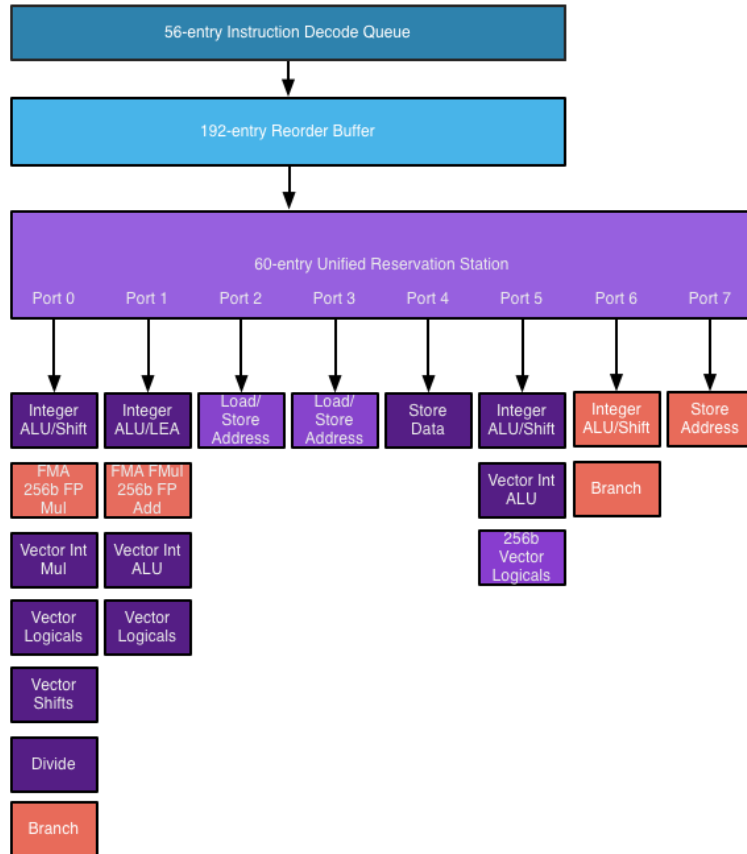
Group	Instructions
Bit Field Pack/Extract	BZHI, SHLX, SHRX, SARX, BEXTR
Variable Bit Length Stream Decode	LZCNT, TZCNT, BLSR, BLSMSK, BLSI, ANDN
Bit Gather/Scatter	PDEP, PEXT
Arbitrary Precision Arithmetic & Hashing	MULX, RORX

- Full Instruction Specification Available at: <http://software.intel.com/en-us/avx/>

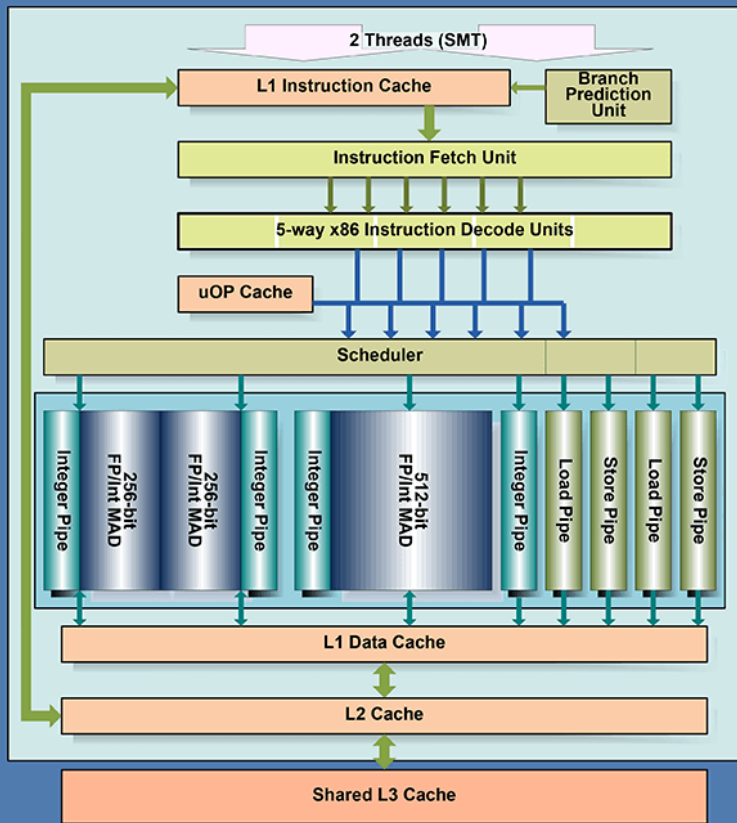
Intel Sandy Bridge Execution Engine



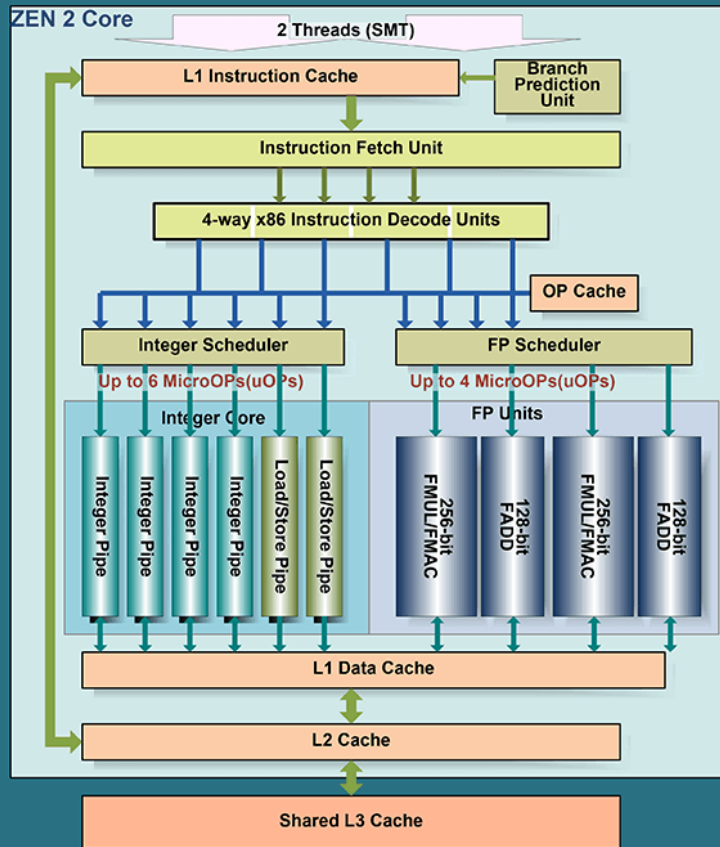
Intel Haswell Execution Engine



Intel Sunny Cove Architecture



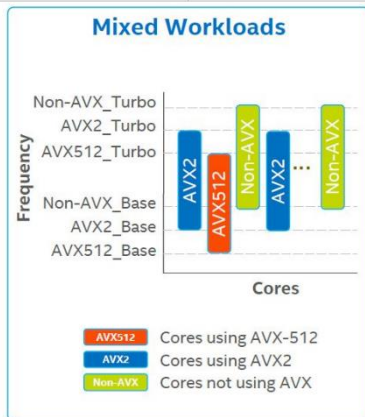
AMD ZEN 2 Architecture (estimated)



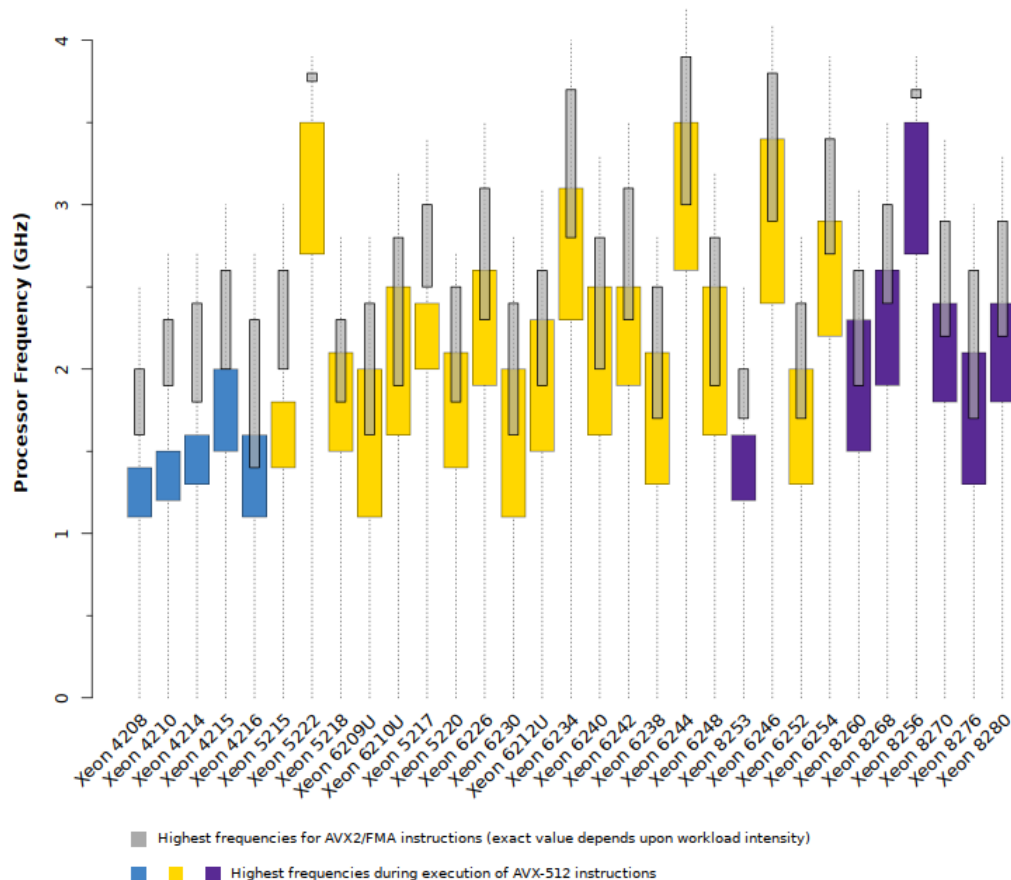
Snižování frekvence při použití AVX-512

- Cores running non-AVX, Intel® AVX2 light/heavy, and Intel® AVX-512 light/heavy code have different turbo frequency limits
- Frequency of each core is determined independently based on workload demand

Code Type	All Core Frequency Limit
SSE AVX2-Light (without FP & int-mul)	Non-AVX All Core Turbo
AVX2-Heavy (FP & int-mul) AVX512-Light (without FP & int-mul)	AVX2 All Core Turbo
AVX512-Heavy (FP & int-mul)	AVX512 All Core Turbo



Comparison of All-Core Turbo Boost Ranges (AVX-512 vs. AVX2)

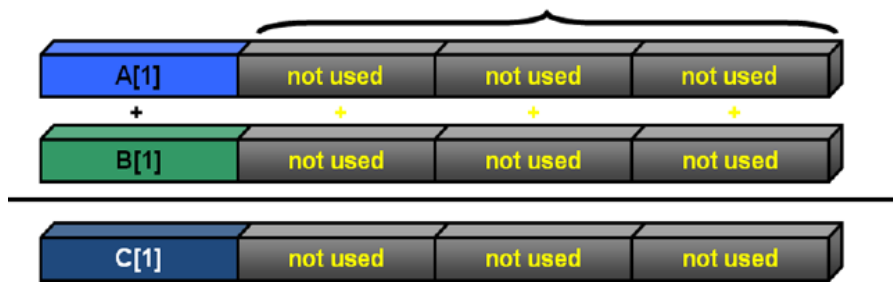


VEKTORIZACE KÓDU

Bez vektorizace

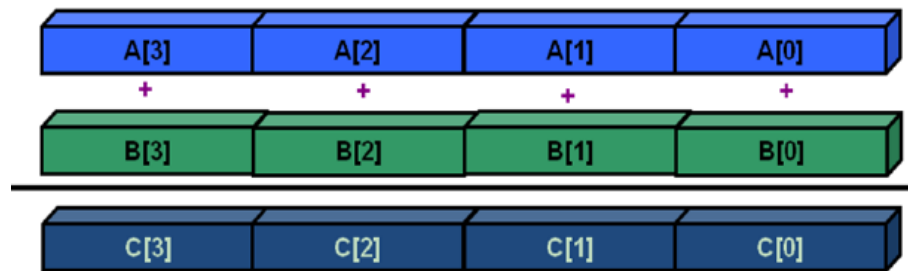
```
for (i = 0; i < MAX; i++)  
{  
    c[i] = a[i] + b[i];  
}
```

e.g. 3 x 32-bit unused integers



Vektorizováno

```
for (i = 0; i < MAX; i+=4)  
{  
    c[i:4] = a[i:4] + b[i:4];  
}
```



Vektorizované knihovny

- Intel MKL
- Atlas, FFTW, TensorFlow, ...

Automatická vektorizace kompilátorem

- -O3 -vec

Pragma hinty kompilátoru

- OpenMP 4.0+
- Intel

Vektorové intrinsic funkce

- `_mm_malloc`
- `__mm_add_ps`

ASM kód

- `addps`

Rozbalení smyčky je spojeno s generováním SIMD instrukcí

```
static double A[1000], B[1000],  
            C[1000];  
  
void add() {  
    int i;  
    for (i=0; i<1000; i++)  
        if (A[i]>0)  
            A[i] += B[i];  
        else  
            A[i] += C[i];  
}
```

```
.B1.2::  
    vmovaps    ymm3, A[rdx*8]  
    vmovaps    ymm1, C[rdx*8]  
    vcmpgtpd   ymm2, ymm3, ymm0  
    vblendvpd  ymm4, ymm1, B[rdx*8], ymm2  
    vaddpd     ymm5, ymm3, ymm4  
    vmovaps    A[rdx*8], ymm5  
    add        rdx, 4  
    cmp        rdx, 1000  
    jl         .B1.2
```

AVX

```
.B1.2::  
    movaps     xmm2, A[rdx*8]  
    xorps      xmm0, xmm0  
    cmpltpd    xmm0, xmm2  
    movaps     xmm1, B[rdx*8]  
    andps      xmm1, xmm0  
    andnpd     xmm0, C[rdx*8]  
    orps       xmm1, xmm0  
    addpd      xmm2, xmm1  
    movaps     A[rdx*8], xmm2  
    add        rdx, 2  
    cmp        rdx, 1000  
    jl         .B1.2
```

SSE2

```
.B1.2::  
    movaps     xmm2, A[rdx*8]  
    xorps      xmm0, xmm0  
    cmpltpd    xmm0, xmm2  
    movaps     xmm1, C[rdx*8]  
    blendvpd   xmm1, B[rdx*8], xmm0  
    addpd      xmm2, xmm1  
    movaps     A[rdx*8], xmm2  
    add        rdx, 2  
    cmp        rdx, 1000  
    jl         .B1.2
```

SSE4.1

✓ SSE2-SSE4.2

- No native masked operations
- “Masks” in vector registers for AND/OR blending
- Memory operations and unsafe FP operations speculated or emulated
 - Via scalarization for memory
 - Blend w/ safe value for FP
- Remainder vectorized unmasked

✓ AVX

- vmaskmov is introduced

✓ AVX2

- vgather is introduced
- Peel/remainder vectorized unmasked

✓ Intel® MIC Architecture

- Native masking in dedicated registers
- For all operations
- May be unsafe if masked-out memory is not paged
 - Except gathers/scatters
 - Safety ifs inserted for empty masks
- Some operations done through gather
- Peel/remainder/low-trip vectorized in masked mode

<https://software.intel.com/sites/default/files/m/4/8/8/2/a/31848-CompilerAutovectorizationGuide.pdf>

SIMD Sada	Popis
COMMON-AVX512	May generate Intel AVX-512 Foundation instructions, Intel AVX-512 Conflict Detection instructions, AVX2, AVX, SSE4.2, SSE4.1, SSSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
MIC-AVX512	May generate Intel AVX-512 Foundation instructions, AVX-512 Conflict Detection instructions, AVX-512 Prefetch instructions, AVX-512 Exponential and Reciprocal instructions, AVX2, AVX, SSE4.2 - SSE instructions for Intel processors.
CORE-AVX512	May generate AVX-512 Foundation instructions, AVX-512 Conflict Detection instructions, AVX-512 Doubleword and Quadword instructions, AVX-512 Byte and Word instructions, AVX-512 Vector Length extensions, AVX2, AVX, SSE4.2, SSE4.1, SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
CORE-AVX2	May generate Intel AVX2, AVX, SSE4.2, SSE4.1, SSSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel® processors.
CORE-AVX-I	May generate Intel AVX, SSE4.2, SSE4.1, SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors,
AVX	May generate Intel AVX, SSE4.2, SSE4.1, SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel
SSE4.2	May generate Intel SSE4.2, SSE4.1, SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
ATOM_SSE4.2	May generate Intel SSE4.2, SSE4.1, SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
SSE4.1	May generate Intel SSE4.1, SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
SSSE3	May generate Intel SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
ATOM_SSSE3	May generate SSE3, SSE3, SSE2 and SSE instructions for Intel processors.
SSE3	May generate Intel SSE3, SSE2 and SSE instructions.
SSE2	May generate Intel SSE2 and SSE instructions.
HOST	May generate instructions from any of the above instruction sets that are supported by the compilation host processor.

<https://software.intel.com/en-us/articles/performance-tools-for-software-developers-intel-compiler-options-for-sse-generation-and-processor-specific-optimizations>

- **Linux, MacOS X: -x<feature>, Windows: /Qx<feature>**
 - Může zapnout specifické optimalizace pro procesory Intel.
 - Do hlavní funkce (main) je přidán test, který vypíše chybu v případě, že daný procesor nepodporuje některé funkce.
- **Linux, MacOS X: -m<feature>, Windows: /arch:<feature>**
 - Test na intel procesory vypnut, stejně tak specifické Intel optimalizace.
 - Lze tedy použít i pro procesory AMD.
 - Pokud procesor nepodporuje nějakou funkci, vyhodí výjimku **Illegal instruction**.
- **Linux, MacOS X: -ax<feature>, Windows: /Qax:<feature>**
 - Přeloží se několik variant: **baseline** a **procesorově specifická**.
 - Takto lze kompilovat pro různé instrukční sady, např. **-axSSE2,AVX, CORE-AVX2**
 - Baseline varianta je dnes stále **-msse2 (/arch:sse2)**. Prakticky nemá smysl používat nic staršího než AVX.
- **Linux, MacOS X: -aHost, Windows: /QxHost**
 - Přeloží a optimalizuje pro procesor na kterém se překládá.

- **Nastavení úrovně detailů, které generuje Intel kompilátor**

- /Qopt-report[0|1|2|3] (Windows)
- -opt-report[0|1|2|3] (Linux, MacOS)

```
% icc -O3 -opt-report-phase=hlo -opt-report-phase=hpo
```

- **Nastavení fází, které nás zajímají**

- /Qopt-report-phase[:phase] (Windows)
- -opt-report-phase[=phase] (Linux, MacOS)
 - ipo_inl - Interprocedural Optimization Inlining Rep
 - ilo - Intermediate language Scalar Optimization
 - hpo - High Performance Optimization
 - hlo - High-level Optimization
 - vec - Vectorization
 - all - All optimizations

```
...
LOOP INTERCHANGE in loops at line: 7 8 9
Loopnest permutation ( 1 2 3 ) --> ( 2 3 1 )
...
Loop at line 8 blocked by 128
Loop at line 9 blocked by 128
Loop at line 10 blocked by 128
...
Loop at line 10 unrolled and jammed by 4
Loop at line 8 unrolled and jammed by 4
...
...(10)... loop was not vectorized: not inner loop.
...(8)... loop was not vectorized: not inner loop.
...(9)... PERMUTED LOOP WAS VECTORIZED
...
```

- **Uložení reportu do souboru**

- /Qopt-report-file:[file] (Windows)
- -opt-report-file=[file] (Linux, MacOS)

- Počítatelné smyčky

```
typedef struct{ float* data; size_t size;} vec_t;  
  
void vec_elwise_product(vec_t* a, vec_t* b, const vec_t* c)  
{  
    for (auto i = 0; i < a->size; i++)  
        c->data[i] = a->data[i] * b->data[i];  
}
```

- Smyčky s jedním vstupem a výstupem

```
while (i < 100) {  
    a[i] = b[i] * c[i];  
    if (a[i] < 0.0) break; // data-dependent exit condition:  
    i++;  
} // loop not vectorized
```

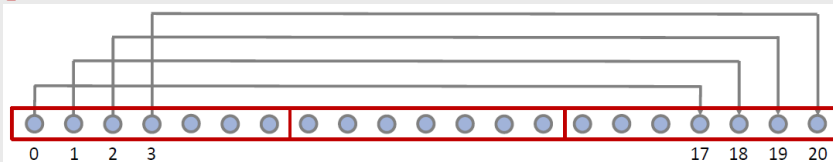
- **Přímý kód** (žádné **switch**, **if** pouze s maskováním)

```
for (int i = 0; i < length; i++) {  
    float s = b[i] * b[i] - 4 * a[i] * c[i];  
    if (s >= 0) x[i] = sqrt(s);  
    else      x[i] = 0.;  
} // loop vectorized (because of masking)
```

- **Pouze nejvnitřnější smyčky** (kompilátor může smyčky kolabovat a přehazovat)
- **Bez volání funkcí až na**
 - Intrinsic matematiku (sin, log, ...)
 - Inline funkce
 - Elementární funkce `__attribute__((vector))`
 - OMP SIMD funkce `#omp declare simd`
 - **Pozor na operátor [], hlídání mezí polí...**

1. **Nejednotkový rozestup** – Lze načítat pouze datové elementy uložené v paměti za sebou. Pokud je rozestup fixní, lze použít operace gather/scatter
2. **Nezarovnané datové struktury** – Je nutné vydávat více instrukcí load/store (gather, scatter, shuffle)
3. **Datové závislosti mezi iteracemi** – (RAW, WAR, WAW), některé lze ošetřit redukcí.
4. **Pointer aliasing** – překrývající se paměťové oblasti (je nutné dělat testy za chodu a volit různé varianty provedení – memcopy vs. memmove)

```
void add(float* a, float* b, int n)
{
    for (int i = 0; i < n - 17; i++)
    {
        a[i] += b[i + 17];
    }
}
```



- Existence závislostí mezi iteracemi
- Nejednotkový rozestup (gather / scatter)
- Míchání datových typů
- Příliš složité podmínky
- Podmínka může strážit výjimku
- Příliš malý trip count (počet iterací)

- Složité indexování
- Nepodporovaná struktura smyček
- Existence nevektorizovatelného příkazu
- Mimo vnitřní smyčku
- Vektorizace možná, ale dle heuristiky kompilátoru neefektivní
- Operátor nevhodný pro vektorizaci

<https://software.intel.com/content/www/us/en/develop/documentation/cpp-compiler-developer-guide-and-reference/top/optimization-and-programming-guide/vectorization/automatic-vectorization/programming-guidelines-for-vectorization.html>

- STL knihovna může být použita, ale musí si s ní kompilátor rozumět

```
std::vector<double> A, B;  
  
void foo(int iters, int x, int y)  
{  
    for (int i = 0; i < iters; i++)  
        A[x + i] += B[y + i];  
}
```

```
$ icc -vec-report3 -c code.cpp  
code.cpp(5): (col. 3) remark: loop was not vectorized:  
    existence of vector dependence.  
code.cpp(6): (col. 7) remark: vector dependence: assumed  
    FLOW dependence  
between _M_start line 6 and _M_start line 6.
```

- Problémy se závislostmi v těle smyčky (dáno implementací STL)
- Kompilátor také nemusí rozpoznat, že A a B jsou globální invarianty.

```
#include <vector>

std::vector<double> A, B;

void foo(int iters, int x, int y)
{
    double      *a = A.data();
    const double *b = B.data();

    #pragma omp simd
    for (int i = 0; i < iters; i++)
    {
        a[x + i] += b[y + i];
    }
}
```

```
$ icc -vec-report3 -c code.cpp
```

```
code.cpp(9): (col. 3) remark: LOOP WAS VECTORIZED.
```

- Nesprávné zarovnání dat (na **16/32/64 bytů** pro **SSE, AVX** a **AVX-512**) je jeden z hlavních důvodů špatného výkonu.
- Proto kompilátor vkládá do kódu test na zarovnání.
 - Pokud nejsou data zarovnaná, generuje tzv. peel, body a reminder.
- **Zarovnání dat jen nutné explicitně zmínit když**
 - Alokujeme data
 - Deklarujeme nový pointer
 - Deklarujeme funkci, které má na vstupu pointer.
- **Penalizace:**
 - **Nezarovnaný** přístup vs. zarovnaný (ale stále v rámci **stejně cache line**) 40 % výkonu dolů.
 - **Nezarovnaný** přístup vs. zarovnaný (ale **přes více cache line**) až o 500 % horší.

Zdroj: <http://software.intel.com/en-us/articles/reducing-the-impact-of-misaligned-memory-accesses/>

- Pro nová statická pole zarovnaná na N byte:

- `__declspec(align(N)) type name[size];` *// Intel*
- `type name[size] __attribute__((aligned(N)));` *// GNU*
- `alignas(N) type name[bounds];` *// C++-11*

- Nově alokovanou dynamickou paměť:

- `_mm_malloc(size, N);` *// X86 CPU linux*
- `_mm_free(p);`
- `posix_memalign(void **memptr, size_t N, size_t size);` *// POSIX*
- `aligned_alloc(size_t N, size_t size)` *// C++-11*

- Lze rovněž přetížit alokátory new a delete

- Argumenty funkcí:

- `__assume_aligned(name, N);`

- Pro specifické smyčky:

- `#pragma omp simd align(a:64)`

Pokud je zarovnání porušeno, může nastat výjimka!

```
void matvec(double a[][COLWIDTH], double b[], double c[])
{
    int i, j;
    for(i = 0; i < size1; i++) {
        b[i] = 0;
        #pragma vector aligned
        for(j = 0; j < size2; j++)
            b[i] += a[i][j] * c[j];
    }
}
```

- Let's assume `a`, `b` and `c` are declared 16 byte aligned in calling routine
- **Question:** Would this be correct when compiled for Intel® SSE2?
- **Answer:** It depends on `COLWIDTH`!
 - In case `COLWIDTH` is even: Yes
 - In case `COLWIDTH` is odd: No, vectorized code would fail by alignment error after first row!
- **Solution:**
Instead of pragma use `__assume_aligned(<array>, base)` here as this refers to the start address only. It wouldn't allow vectorization, nevertheless!

Compiled both cases using **-xAVX**:

```
void mult(double* a, double* b, double* c)
{
    int i;
    #pragma vector aligned
    for (i = 0; i < N; i++)
        c[i] = a[i] * b[i];
}
```

```
..B2.2:
    vmovupd    (%rdi,%rax,8), %ymm0
    vmulpd     (%rsi,%rax,8), %ymm0, %ymm1
    vmovntpd   %ymm1, (%rdx,%rax,8)
    addq       $4, %rax
    cmpq       $1000000, %rax
    jb         ..B2.2
```

```
void mult(double* a, double* b, double* c)
{
    int i;
    #pragma vector unaligned
    for (i = 0; i < N; i++)
        c[i] = a[i] * b[i];
}
```

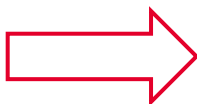
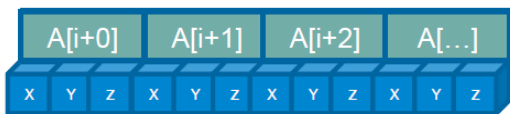
```
..B2.2:
    vmovupd    (%rdi,%rax,8), %xmm0
    vmovupd    (%rsi,%rax,8), %xmm1
    vinsertf128 $1, 16(%rsi,%rax,8), %ymm1, %ymm3
    vinsertf128 $1, 16(%rdi,%rax,8), %ymm0, %ymm2
    vmulpd     %ymm3, %ymm2, %ymm4
    vmovupd    %xmm4, (%rdx,%rax,8)
    vextractf128 $1, %ymm4, 16(%rdx,%rax,8)
    addq       $4, %rax
    cmpq       $1000000, %rax
    jb         ..B2.2
```

Compiler can create more efficient code if alignment can be guaranteed!

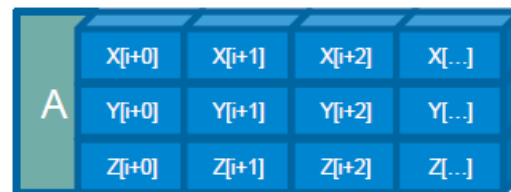
- Non-consecutive memory locations are being accessed in the loop
- Vectorization works best with contiguous memory accesses
- Vectorization might still be possible in cases of non-contiguous memory access but...
 - Data arrangement operations might be too expensive (e.g. access pattern linear/regular)
 - Vector report issued when too expensive:
Loop was not vectorized: vectorization possible but seems inefficient
- Examples:

```
for(i = 0; i <= MAX; i++) {  
    for(j = 0; j <= MAX; j++) {  
        D[i][j] += 1;                // Unit stride  
        D[j][i] += 1;                // Non-unit stride but linear  
        A[j * j] += 1;               // Non-unit stride  
        A[B[j]] += 1;                // Non-unit stride (scatter)  
        if(A[MAX - j]) == 1) last = j; // Non-unit stride  
    }  
}
```

```
struct Point;  
{  
    int x;  
    int y;  
    int z;  
};  
Point A[100]; //AoS
```



```
struct Points;  
{  
    int x[100];  
    int y[100];  
    int z[100];  
};  
Elements A; //SoA
```



- Pole struktur (AoS) vedou na špatné zarovnání v paměti a nejednotkový rozestup. Proto se špatně vektorizují.
- Struktury polí (SoA) mohou být snadno zarovnány, ale porušují OOP.
- Podpora speciálních knihoven, např. Intel SDLT

• <https://www.intel.com/content/dam/www/public/us/en/documents/presentation/improving-vectorization-efficiency.pdf>

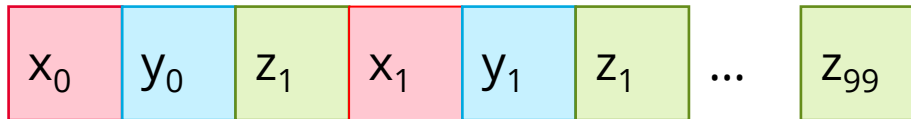

```
struct Point{  
    int x;  
    int y;  
    int z;  
};
```

```
struct Point points[100];
```

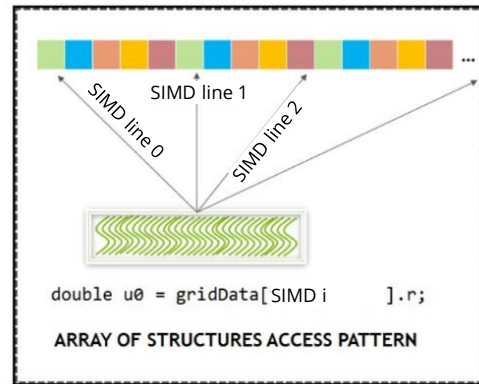
```
for (int i=0; i<100; i++){  
    points[i].x += 10;  
    points[i].y += 20;  
    points[i].z += 30;  
}
```

Scalar – OK
Rozestup 1

SIMD – Problém
Rozestup 3



```
struct Coefficients_SOA {  
    int r;  
    int b;  
    int g;  
    int hue;  
    int saturation;  
    int maxVal;  
    int minVal;  
    int finalVal;  
};
```



- Všechna vlákna v SIMD čtou nejprve komponentu x, poté y a nakonec z
- Řešením je přeuspořádání struktury

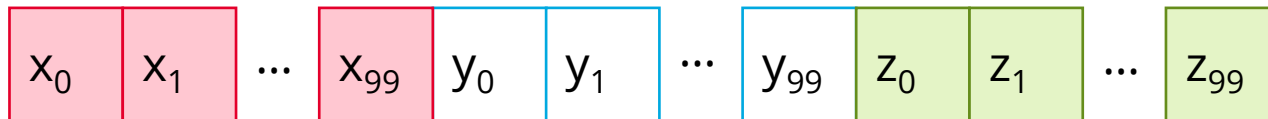
```
struct Points{  
    int x[4];  
    int y[4];  
    int y[4];  
}
```

```
struct Points points;
```

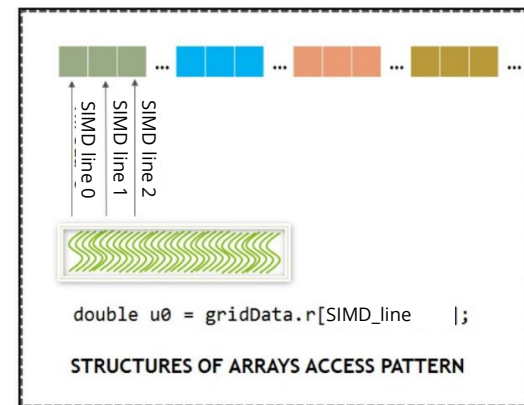
```
for (int i=0; i<100; i++){  
    points.x[i] += 10;  
    points.y[i] += 20;  
    points.z[i] += 30;  
}
```

**Scalar – Problém
Rozestup 3**

**SIMD – OK
Rozestup 1**



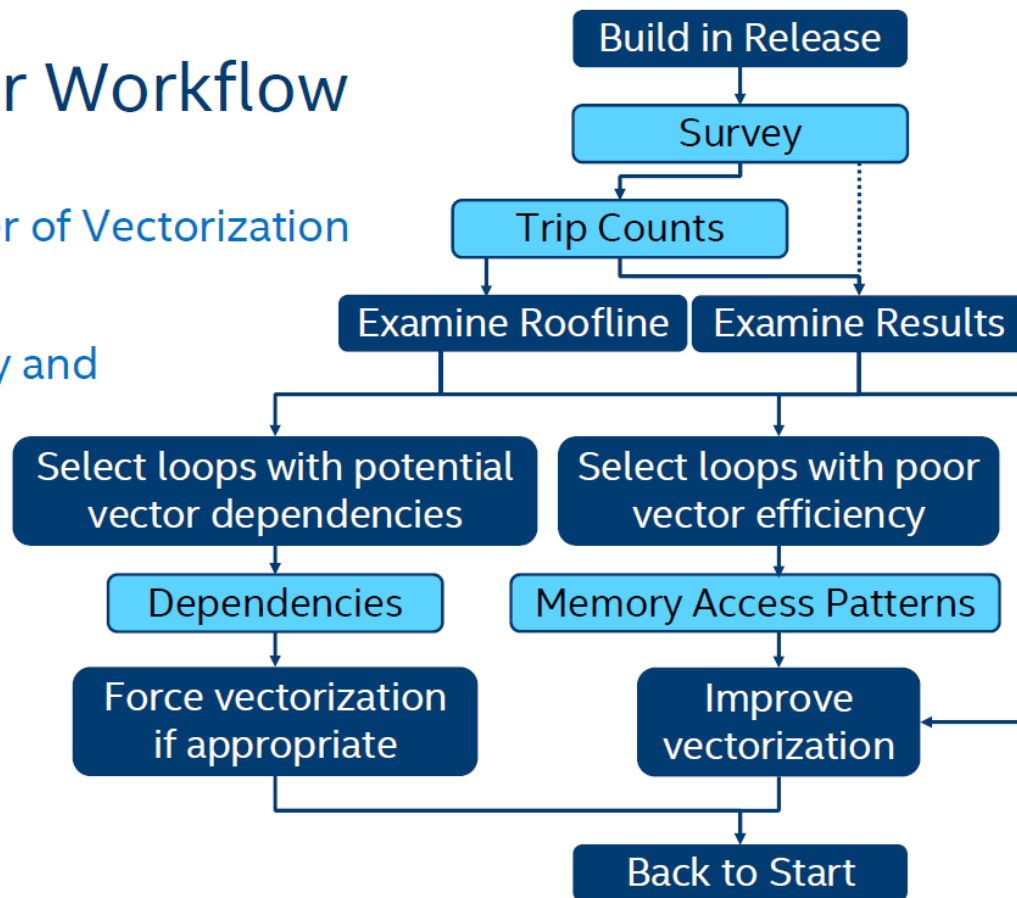
```
struct Coefficients_AOS {  
    int* r;  
    int* b;  
    int* g;  
    int* hue;  
    int* saturation;  
    int* maxVal;  
    int* minVal;  
    int* finalVal;  
};
```



- Pro skalární a SIMD implementaci je nutné mít data uspořádaná jinak!
- Struktura polí rozbíjí Objektově orientovaný model

Vectorization Advisor Workflow

- **Survey** is the bread and butter of Vectorization Advisor! All else builds on it!
- **Trip Counts** adds onto Survey and enables the **Roofline**.
- **Dependencies** determines whether it's safe to force a scalar loop to vectorize.
- **Memory Access Patterns** diagnoses vectorization inefficiency caused by poor memory striding.



Survey Vectorization Advisor

Tip:

For vectorization, you generally only care about loops. Set the type dropdown to "Loops".

Function/Loop Icons

- Scalar Function
- Vector Function
- Scalar Loop
- Vector Loop

Vectorizing a loop is usually best done on innermost loops. Since it effectively divides duration by vector length, you want to target loops with high self time.

Efficiency is important!

$$\text{Efficiency} = 100\% \frac{\text{Speedup}}{\text{Vec. Length}}$$
 The black arrow is 1x. Gray means you got less than that. Gold means you got more. You want to get this value as high as possible!

Function Call Sites and Loops		Vector Issues	Self Time	Total Time	Type	Why No Vectorization?	Vectorized Loops		
							Vect...	Efficiency	Gain... VL
	[loop in main at example.cpp:38]	1 Assumed depend...	0.391s	0.391s	Scalar	vector dependen...			
	[loop in main at example.cpp:64]	1 Possible inefficien...	0.297s	0.297s	Vector...		AVX2	2%	0.37x 16
	[loop in main at example.cpp:51]	1 Possible inefficien...	0.094s	0.094s	Vector...	1 vectorizatio...	AVX2	8%	1.23x 16
	[loop in main at example.cpp:26]		0.030s	0.030s	Vector...		AVX2	100%	7.98x 8
	[loop in main at example.cpp:14]	3 Assumed depend...	0.000s	0.000s	Scalar	vector dependen...			
	[loop in main at example.cpp:23]		0.000s	0.030s	Scalar	inner loop w...			

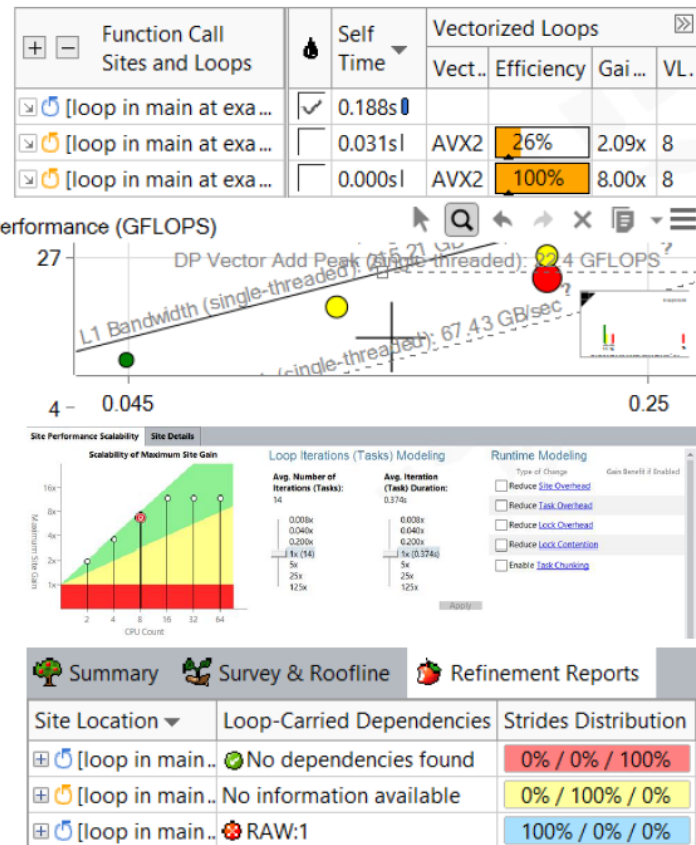
Expand a vectorized loop to see it split into body, peel, and remainder (if applicable).

Advisor *advises* you on potential vector issues. This is often your cue to run MAP or Dependencies. Click the icon to see an explanation in the bottom pane.

The Intel Compiler embeds extra information that Advisor can report in addition to its sampled data, such as why loops failed to vectorize.

Summary

- V** **Survey** – Find the most promising sites for threading, see the meat of the vectorization information, and get recommendations from Advisor.
- T**
- V** **Trip Counts & FLOPS** – Add to your Survey report to help fine-tune vector efficiency and capability, as well as unlock the powerful **Roofline** to visualize your bottlenecks and help direct your efforts.
- T**
- T** **Suitability** – Predict how well your proposed threading model will scale under certain conditions quickly and easily.
- V** **Dependencies** – Prove or disprove the existence of parallel dependencies and learn how to fix them.
- T**
- V** **Memory Access Patterns** – See how you traverse your data and how it affects your vector efficiency and cache bandwidth usage.



KNIHOVNA OPENMP

- **#pragma omp simd [clause[.,] clause] ...]**
for ();
- **#pragma omp declare simd [clause[.,] clause] ...]**
function();
- **pragma omp for simd [clause[.,] clause] ...]**
for (...)
- **Clause:** safelen(length), linear(list[:linear-step]), aligned(list[:alignment]), private(list), lastprivate(list), reduction(reduction-identifier:list), collapse(n), simdlen(length), linear(argument-list[:constant-linear-step]), aligned(argument-list[:alignment]), uniform(argument-list), inbranch, notinbranch
- **Podporováno od gcc-4.9**
- Více info na <http://www.openmp.org/mp-documents/OpenMP4.0.0.pdf>

- Bez direktivy SIMD se kompilátoru smyčku nepodaří vektorizovat kvůli řešení pointer aliasingu
- Pragma SIMD kompilátoru říká, že vektorizace je možná. Kompilátor tedy vypne všechny heuristiky a provede vektorizaci.
- Odpovědnost za dodržení pravidel vektorizace přebírá programátor.

```
void add(float* a, float* b, float* c,  
        float* d, float* e, int n)  
{  
    #pragma omp simd  
    for (int i=0; i<n; i++)  
        a[i] = a[i] + b[i] + c[i] + d[i] + e[i];  
}
```



```
#pragma omp simd reduction(+:sum)
for(i = 0; i < *p; i++)
{
    A[i] = B[i] * C[i];
    sum = sum + A[i];
}
```

- **Programátor se zaručuje, že:**

- $*p$ je loop invariant, tedy hodnota na adrese p je konstanta.
- `sum` není aliasovaná s `B[]` nebo `C[]`
- `A[]` se nepřekrývá s `B[]` nebo `C[]`
- Na `sum` se má pohlížet jako na redukovanou proměnnou
- Kompilátor může přeházet pořadí operací pro lepší výkon
- Kód bude vektorizován i když interní heuristiky kompilátoru říkají, že to zhorší výkon.

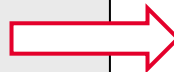


- **safelen (length)**
 - Maximální počet iterací, které se mohou vykonávat současně bez porušení závislostí ($a[i] += a[i - 10]$)
 - V praxi je to maximální délka vektorového registru
- **simdlen (length)**
 - Délka preferovaného vektorového registru
- **linear (list[:linear-step])**
 - Hodnota proměnné je ve vztahu k číslu iterace
 - $x_i = x_{\text{orig}} + i * \text{linear_step}$
- **aligned (list[:alignment])**
 - Dané proměnné jsou zarovnány na daný počet bytů
 - Defaultní hodnota je dána architekturou.
- **collapse (n)**
 - Kolik smyček pod sebou se má zkolabovat do jedné.

- SIMD-enabled funkce umožňují definovat funkce, které lze volat v rámci vektorizovaného kódu (smčky).
- **Direktiva se vkládá nad deklaraci** (prototyp funkce do hlavičkového souboru).
- **Zápis funkce je stejný jako pro skalární variantu (jeden element).**
- **Programátor:**
 - Napíše standardní funkci, která pracuje se skalárními parametry
 - Anotuje funkce pomocí pragmy a dověteků `#pragma omp declare simd`
 - Dále se nestará o to, jestli je funkce použita ve skalární nebo vektorové smčce.
- **Kompilátor:**
 - Generuje skalární i vektorovou verzi/verze.
 - Volá správnou variantu funkce

```
#pragma omp declare simd
```

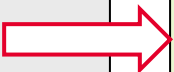
```
float min(float a, float b) {  
    return a < b ? a : b;  
}
```



```
vec8 min_v(vec8 a, vec8 b) {  
    return a < b ? a : b;  
}
```

```
#pragma omp declare simd
```

```
float distsq(float x, float y) {  
    return (x - y) * (x - y);  
}
```



```
vec8 distsq_v(vec8 x, vec8 y) {  
    return (x - y) * (x - y);  
}
```

```
void example() {
```

```
    #pragma omp for simd
```

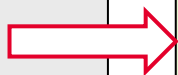
```
    for (i=0; i < N; i++) {  
        d[i] = min(distsq(a[i], b[i]), c[i]);  
    }  
}
```



```
vd = min_v(distsq_v(  
            va, vb),  
            vc)
```

- **simdlen (lenght)**
 - Generuje funkci s podporou dané délky registru. Lze takto generovat specifické funkce pro SSE, AVX a AVX512
- **linear (list[:linear-step])**
 - Hodnota proměnné je ve vztahu k číslu iterace
 - $x_i = x_{\text{orig}} + i * \text{linear_step}$
- **uniform (list[:linear-step])**
 - Hodnota proměnné je konstantní ve všech iteracích
- **aligned (list[:alignment])**
 - Dané proměnné jsou zarovány na daný počet bytů
- **inbranch**
 - Funkce je vždy volána zevnitř podmínky
- **notinbranch**
 - Funkce není nikdy volána zevnitř podmínky

```
#pragma omp declare simd inbranch
float do_stuff(float x) {
    /* do something */
    return x * 2.0;
}
```



```
vec8 do_stuff_v(vec8 x, mask m) {
    /* do something */
    vmulpd x{m}, 2.0, tmp
    return tmp;
}
```

```
void example() {
    #pragma omp simd
    for (int i = 0; i < N; i++)
        if (a[i] < 0.0)
            b[i] = do_stuff(a[i]);
}
```



```
for (int i = 0; i < N; i+=8) {
    vcmp_lt &a[i], 0.0, mask
    b[i] = do_stuff_v(&a[i], mask);
}
```

- Proč je potřebujeme?
- Protože bez nich je každý parametr funkce brán jako vektor

```
#pragma omp declare simd uniform(a) linear(i:1)
void foo(float* a, int i):
    a is a pointer
    i is a sequence of integers [i, i+1, i+2, ...]
    a[i] is a unit-stride load/store ([v]movups)
```

```
#pragma omp declare simd
void foo(float* a, int i):
    a is a vector of pointers
    i is a vector of integers
    a[i] becomes gather/scatter.
```

- Reference: <http://software.intel.com/en-us/articles/usage-of-linear-and-uniform-clause-in-elemental-function-simd-enabled-function-clause>

Datový typ	Obsah	SSE extension	SSE2 extension	SSE4 extension
<code>__m128</code>	4 x float	Available	Available	Available
<code>__m128d</code>	2 x double	Not available	Available	Available
<code>__m128i</code>	16 x char 8 x short 4 x int	Not available	Available	Available

- Most intrinsic names use the following notational convention:

`_mm_<intrin_op>_<suffix>`

- `<intrin_op>` indicates the basic operation of the intrinsic; for example, `add` for addition and `sub` for subtraction.
- `<suffix>` denotes the type of data the instruction operates on.
 - The first one or two letters of each suffix denote whether the data is
 - `p` packed
 - `ep` extended packed
 - `s` scalar
 - The remaining letters and numbers denote the type, with notation as follows:
 - `s` single-precision floating point
 - `d` double-precision floating point
 - `i32` signed 32-bit integer
 - `u32` unsigned 32-bit integer

Pokračování příště