Techniques avancées de génération de code pour la performance

Jules Pénuchot

Université Paris-Saclay Equipe ParSys

Thèse sous la direction de *Joël Fαlcou* Soutenue le 24/09/2024 à l'Université Paris-Saclay

Le HPC: un paysage de plus en plus complexe

Le matériel:

- Plus de parallélisme(s): CPUs multi-coeurs, SIMD, GPUs Exemples: AMD EPYC, Fujitsu A64FX
- Plus de *spécialisation*: TPU, FPGA Exemples: Cerebras WSE-3

Bibliothèques, langages, et applications:

- Une compatibilité de plus en plus *lαrge*
- Des domaines de plus en plus diversifiés

Comment assurer la portabilité et la pérennité du code haute performance ?

Le millefeuille d'abstractions du HPC en C++

Haut niveau: Intention

```
Bibliothèques expressives, DSELs: Blaze, Eigen...

Bibliothèques HPC: BLAS, CUBS, cuDNN, EVE, Thrust, LAPACK...

Primitives, extensions, APIs: Fonctions intrinsèques, noyaux GPU, OpenMP...

Instructions CPU/GPU: ARM, x86, RISC-V, PTX...

Bas niveau: Matériel
```

Concilier abstraction et performance

- Des abstractions à forte capacité d'adaptation:
 - Différents types de processeurs (CPU/GPU)
 - Differents jeux d'instructions
 - o Différents paramètres de tuning (taille de cache, etc.)
- Des abstractions performantes:
 - Autant que possible, résolues à la compilation

Pour ces raisons, on se tourne vers la métaprogrammation

La métaprogrammation pour la performance

- Métaprogramme: programme consommant et/ou générant du code.
 - Exemples: LISP, C, Rust, Haskell, MetaOCaml, etc...
- En C++, les bibliothèques HPC utilisent très majoritairement la métaprogrammation de templates
 - o Principe: utiliser les types pour effectuer des calculs à la compilation
 - Intérêts: évaluation partielle, composabilité, nouvelles abstractions
 - o Exemples: Thrust, EVE, HPX

Peut-on aller plus haut en niveau d'abstraction ? Oui, via les Domain Specific Embedded Languages

Les Domain Specific Embedded Languages (DSELs)

- En C++, les langages dédiés embarqués utilisent la surcharge d'opérateurs et les expression templates pour la génération de code.
- Expression templates: représentation d'expressions algébriques sous forme d'arborescences de templates de types.

Exemple: Blaze

```
#include <blaze/Blaze.h>
int main() {
  blaze::DynamicMatrix<int> mat_a({{4, -2, 5}}), mat_b({{2}, {5}, {-3}});

  // Add<DynamicMatrix<int>, Trans<DynamicMatrix<int>>>
  auto expr = mat_a + trans(mat_b);

  blaze::DynamicMatrix<int> mat_c = expr; // Génération de code à l'assignation
}
```

Problématiques des DSEL pour le HPC

- Temps de compilation
- Difficulté de la métaprogrammation de templates
- DSELs pour le calcul numérique limités à la syntaxe C++

Problématiques des DSEL pour le HPC

- Temps de compilation
 Quels outils pour analyser les temps de compilation ?
- Difficulté de la métaprogrammation de templates Quelles nouvelle abstractions pour la métaprogrammation ?
- DSELs pour le calcul numérique limités à la syntaxe C++ Aller au-delà de la syntaxe C++: comment et avec quel impact ?

Les travaux de cette thèse

- Portabilité des bibliothèques HPC "classiques"
 - Génération de noyaux de calcul SIMD
- Analyse des temps de compilation
 - Nouvelle méthode de benchmarking pour les métaprogrammes
- Techniques d'implémentation des DSELs
 - Nouvelles méthodes pour leur implémentation
 - DSEL arbitraires appliqués au calcul numérique

Génération de noyaux de calcul SIMD

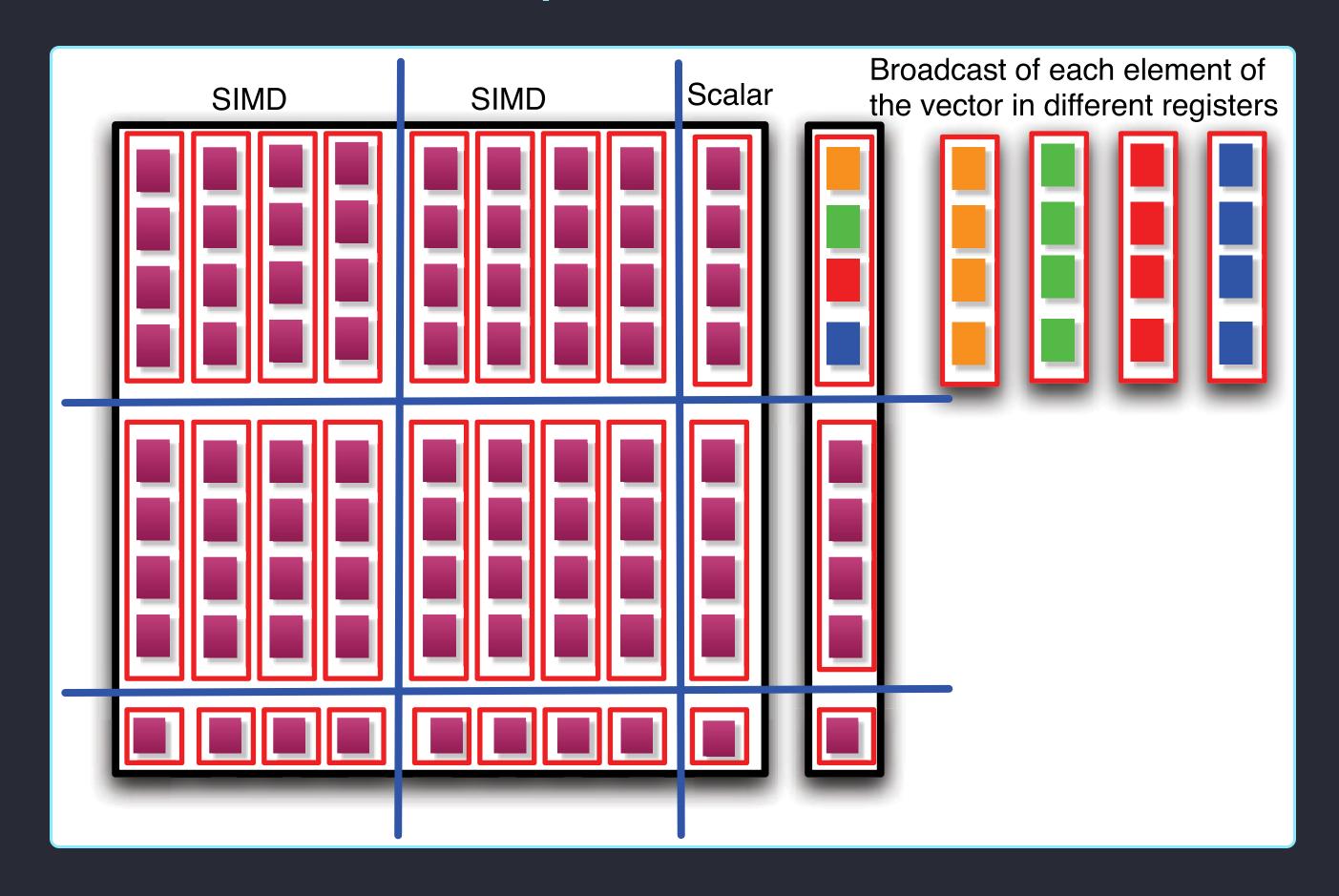
- General Matrix-Vector multiply (GEMV)
 mαtrice column-major
 - Référence: implémentation en assembleur dans OpenBLAS
 - Optimisée manuellement pour chaque architecture
 - Le coût des abstractions est critique

Comment générer du code performant au lieu de le réimplémenter pour chaque architecture?

Génération de noyaux GEMV performants

- Deux techniques pour son optimisation:
 - Utilisation des instructions vectorielles
 - o Déroulage des boucles pour exploiter le pipelining des instructions
- Générer du code quelle que soit l'architecture
 - Exploiter les architectures SIMD de manière portable, et dont la taille est connue à la compilation boost.simd/EVE
 - Automatiser le déroulage déroulage automatique par template metaprogramming

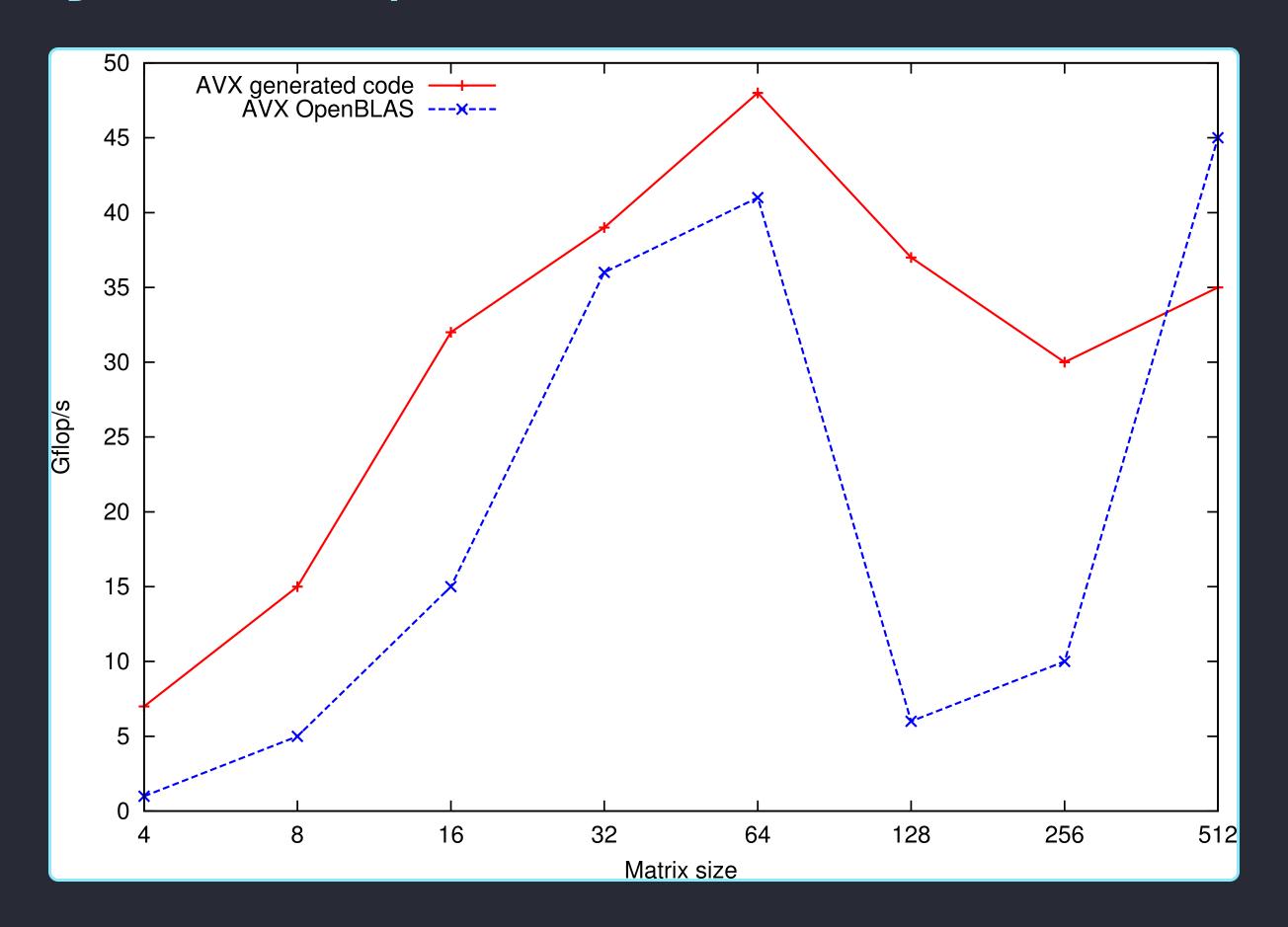
GEMV optimisé: broadcast, produit, réduction SIMD



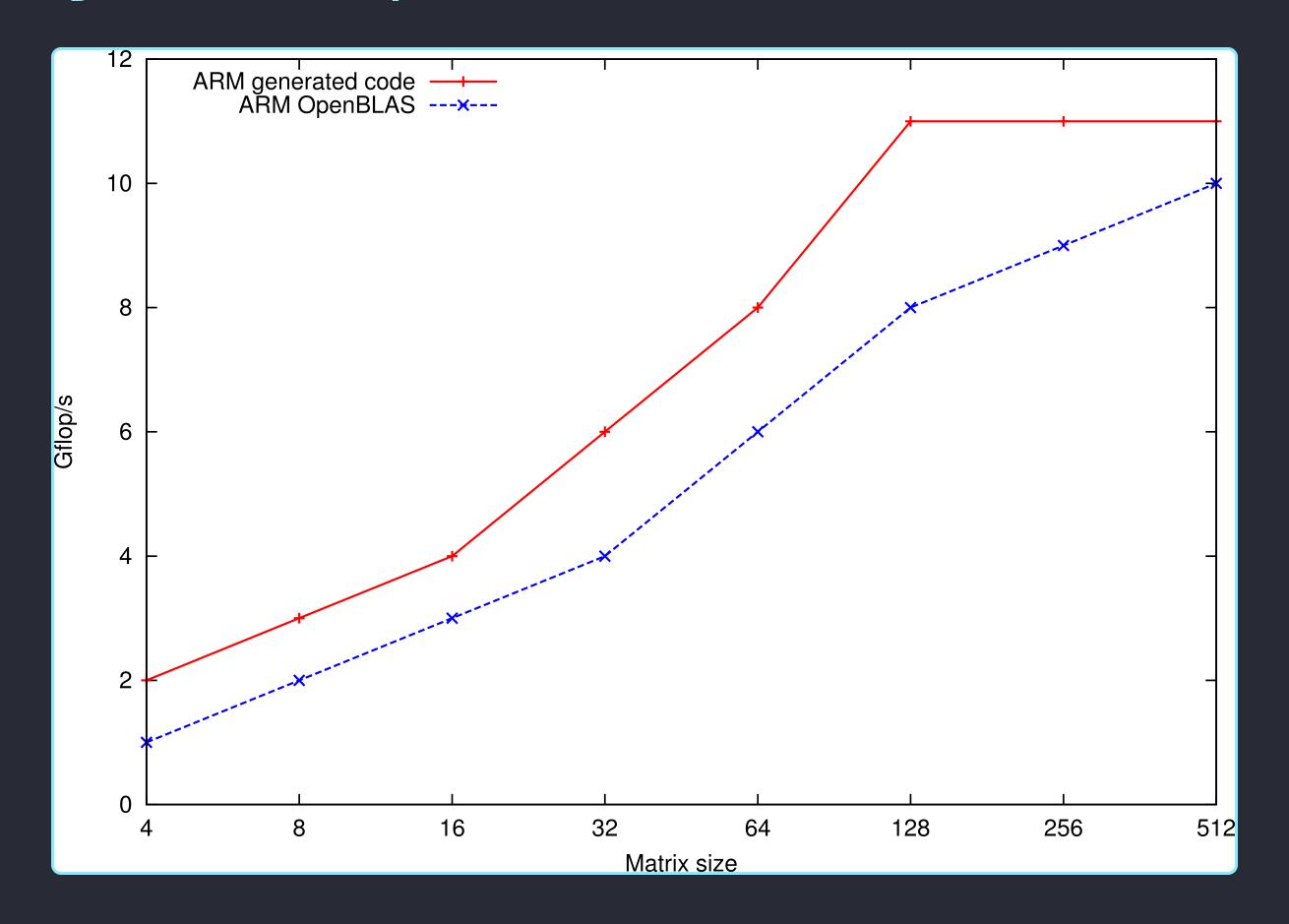
Implémentation générique de GEMV

```
template <typename T, std::size_t M, std::size_t N>
void gemv(mat<T, M, N> &mat, vec<T, N> &vec, vec<T, N> &r) {
  constexpr auto Size = eve::wide<T>::static_size;
 constexpr auto SIMD_M = eve::align(M, eve::under{Size});
  constexpr auto SIMD_N = eve::align(N, eve::under{Size});
  for_constexpr<0, SIMD_N,Size>([](auto j) {
    eve::wide<T> pvec(&vec[j]), mulp_arr[Size];
   for_constexpr<0, Size>(
        [&](auto idx) { mulp_arr[idx] = eve::broadcast<idx>(pvec); });
   for_constexpr<0, SIMD_M>([&](auto I) {
      eve::wide<T> resp(&res[i + (I * Size)]);
      for_constexpr<0, Size>([&](auto J) {
       eve::wide<T> matp(&mat(i + (I * Size), j + J));
       resp = eve::fma(matp, mulp_arr[J], resp);
       eve::store(resp, &r[i + (I * Size)]);
     });
    } // Scalar code follows ...
```

GEMV: Code généré vs OpenBLAS - x86 (Intel i5-7200)



GEMV: Code généré vs OpenBLAS - ARM (ARM Cortex A57)



GEMV: Conclusion

- Grâce à la métaprogrammation:
 - Les performances des noyaux générés sont très bonnes
 - Le code est compact
 - Le code est portable
 - Il bénéficie des optimisations du compilateur
- Mais...
 - Les temps de compilation sont notablement plus longs
 - o On ne sait pas précisémment pourquoi

Les travaux de cette thèse

- Portabilité des bibliothèques HPC "classiques"
- Analyse des temps de compilation
 - Nouvelle méthode de benchmarking pour les métaprogrammes
- Techniques d'implémentation des DSELs

L'exécution de programmes à la compilation en C++

• Croissance du support et de l'utilisation de la métaprogrammation:

```
C++98: templates récursifs
C++11: parameter pack, constexpr
C++17: if constexpr
C++20: concepts, constexpr new, std::vector, std::string
C++23: std::unique_ptr
```

- Comment comparer l'efficacité des techniques de métaprogrammation? Exemple: SFINAE vs if constexpr vs concepts
- Temps de compilation vs temps de développement
- Besoin d'outils d'analyse des temps de compilation

L'analyse des temps de compilation

- Templight: Zoltán Borók-Nagy, Zoltán Porkoláb, József Mihalicza, 2009 Profiling et debug d'instanciation de templates
- Build-bench: Fred Tingaud, 2017
 Benchmarking basique sans analyse
- Metabench: Louis Dionne, 2017
 Analyse de temps de compilation, export en fichiers web

Aucun outil ne permet des analyses détaillées, complètes, et reproductibles

ctbench

- Objectif: Analyse des temps de compilation via le profiler de Clang
- Orienté C++: API CMake, configuration JSON, bibliothèque C++, utilisation du préprocesseur pour l'instanciation des benchmarks
- Fonctionnalités:
 - o Permet de filtrer, agréger, et analyser les évènements de compilation de manière configurable, puis de tracer des courbes
 - o Génère des graphes dans plusieurs formats: SVG, PNG, etc.
 - S'adapte à d'autres compilateurs (mesure des temps d'exécution)

Publié dans le Journal of Open-Source Software 2023

Cas d'usage de ctbench

• Entiers sous forme de types

```
template <std::size_t N> struct ct_uint_t {
   static constexpr std::size_t value = N;
};
```

• Addition d'un pack d'entiers

```
constexpr auto foo() {
  return []<std::size_t... Is>(std::index_sequence<Is...>) {
    return sum(ct_uint_t<Is>{}...);
  }
  (std::make_index_sequence<BENCHMARK_SIZE>{});
}
constexpr std::size_t result = decltype(foo())::value;
```

Cas d'usage de ctbench

• 1e implémentation: récursion (C++11)

```
template<typename ... Ts> constexpr auto sum();
template 		 constexpr auto sum() { return ct_uint_t<0>{}; }
template <typename T> constexpr auto sum(T const &) { return T{}; }

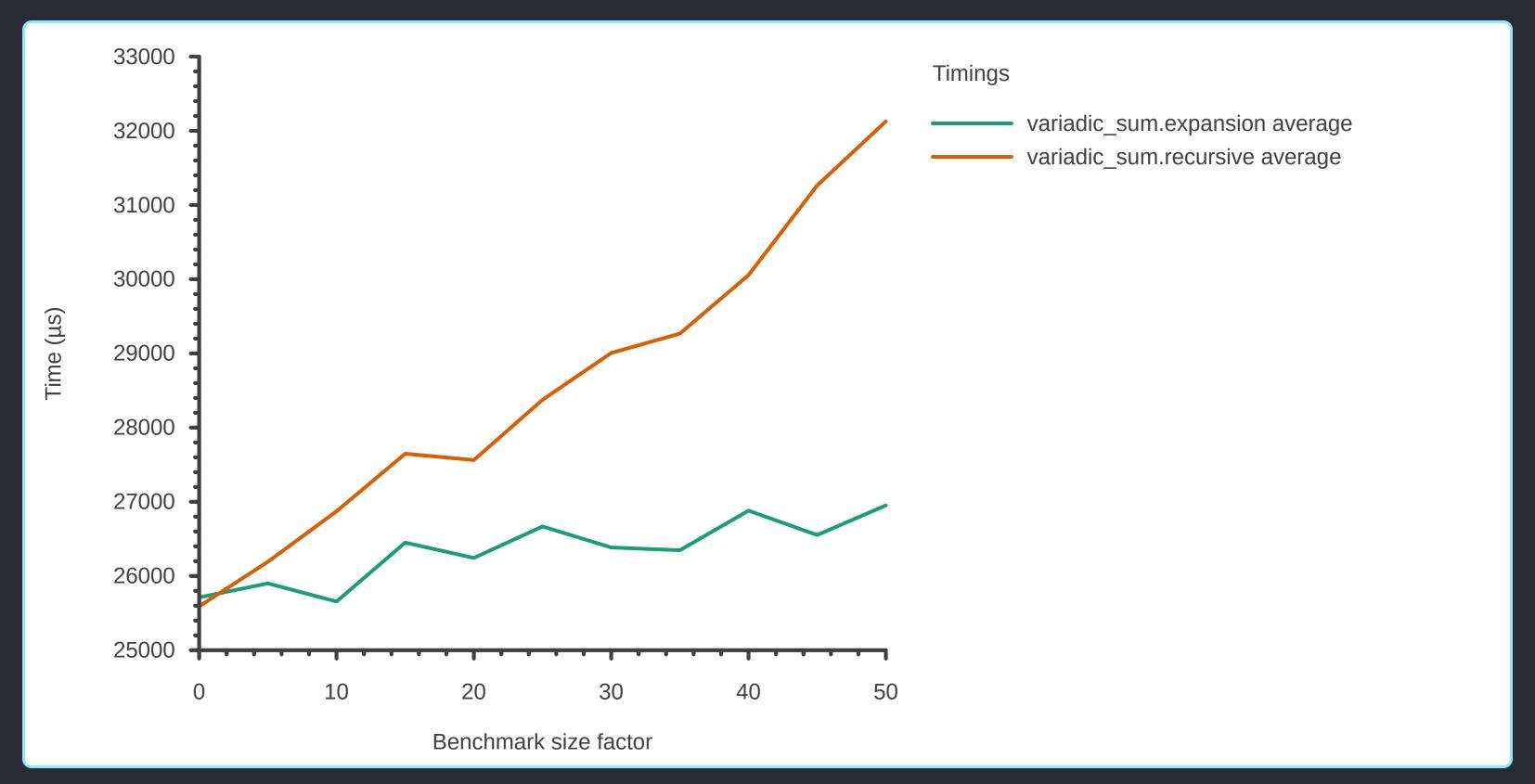
template <typename T, typename... Ts>
constexpr auto sum(T const &, Ts const &...tl) {
  return ct_uint_t<T::value + decltype(sum(tl...))::value>{};
}
```

• 2e implémentation: fold expression (C++17)

```
template<typename ... Ts> constexpr auto sum();
template 		 constexpr auto sum() { return ct_uint_t<0>{}; }

template <typename... Ts> constexpr auto sum(Ts const &...) {
   return ct_uint_t<(Ts::value + ... + 0)>{};
}
```

Cas d'usage de ctbench: Récursion vs fold expression



ctbench: Conclusion

- Disponible en open-source: github.com/jpenuchot/ctbench
- L'outil est facilement installable et réutilisable
- Il permet d'effectuer des analyses reproductibles des temps de compilation

• Applications:

- Estimation globale de l'impact sur le temps de compilation
- Comparaison des techniques de métaprogrammation
- o Peut nous guider dans l'implémentation de métaprogrammes plus complexes

Les travaux de cette thèse

- Portabilité des bibliothèques HPC "classiques"
- Analyse des temps de compilation
- Techniques d'implémentation des DSELs
 - Nouvelles méthodes pour leur implémentation
 - o DSEL arbitraires appliqués au calcul numérique

Etat de l'art des DSEL

• Pour le calcul numérique: Eigen (2009), Blaze (2012), NT2 (2014)

```
#include <blaze/Blaze.h>
int main() {
  blaze::DynamicMatrix<int> mat_a({{4, -2, 5}}), mat_b({{2}, {5}, {-3}});
  blaze::DynamicMatrix<int> mat_c = mat_a + trans(mat_b);
}
```

- Problème: la syntaxe C++ limite celle des DSELs pour le calcul numérique
- Est-il possible de s'affranchir de la syntaxe C++?

Compile Time Regular Expressions (CTRE)

```
Hana Dusíková, 2018
github.com/hanickadot/compile-time-regular-expressions
```

Parsing d'expressions régulières PCRE et transformation en code C++

```
std::optional<std::string_view> extract_number(std::string_view s) noexcept
{
  if (auto m = ctre::match<"[a-z]+([0-9]+)">(s)) // Génération du matcher
    return m.get<1>().to_view();
  else return std::nullopt;
}
```

CTRE utilise un parser d'expressions PCRE à la compilation

- Quelles techniques pour généraliser cette idée ?
- Peut-on appliquer ces techniques aux DSELs pour le calcul numérique ?

Vers des compilateurs embarqués constexpr

- constexpr: permet d'exécuter des fonctions à la compilation
- Nouvelles fonctionnalités constexpr:
 - Allocation dynamique
 - Support de la bibliothèque standard (std::vector, std::unique_ptr...)

```
constexpr std::vector<int> foo() { return {0, 1, 2, 3}; }
```

Idée: peut-on développer un parser constexpr et passer son résultat en paramètre template ?

```
template <auto Value> struct my_type {};
my_type<foo()> my_value; // ERREUR
```

Comment contourner cette contrainte ?

Le langage Brainfuck

| Token | Sémantique | Token | Sémantique |
|-------|---------------------------|-------|--------------------------------|
| > | ptr++; | < | ptr; |
| + | ++(*ptr); | - | (*ptr); |
| • | <pre>putchar(*ptr);</pre> | , | <pre>(*ptr) = getchar();</pre> |
| [| while(*ptr) { |] | } |

• Propriétés du langage:

- 0 1 token = un noeud d'AST
- Langage structuré
- hello-world.bf

Un parser Brainfuck

```
std::tuple<ast_block_t, token_vec_t::const_iterator>
parse_block(token_vec_t::const_iterator parse_begin,
            token_vec_t::const_iterator parse_end) {
  std::vector<ast_node_ptr_t> block_content;
  for (; parse_begin # parse_end; parse_begin++) {
   if (*parse_begin = while_end_v) {
      return {std::move(block_content), parse_begin};
   } else if (*parse_begin = while_begin_v) {
      auto [while_block_content, while_block_end] =
          parse_block(parse_begin + 1, parse_end);
      block_content.push_back(
          std::make_unique<ast_while_t>(std::move(while_block_content)));
      parse_begin = while_block_end;
   } else if (*parse_begin # nop_v) {
      block_content.push_back(
          ast_node_ptr_t(std::make_unique<ast_token_t>(*parse_begin)));
  return {ast_block_t(std::move(block_content)), parse_end};
```

Un parser Brainfuck constexpr

```
constexpr std::tuple<ast_block_t, token_vec_t::const_iterator>
parse_block(token_vec_t::const_iterator parse_begin,
           token_vec_t::const_iterator parse_end) {
  std::vector<ast_node_ptr_t> block_content;
 for (; parse_begin # parse_end; parse_begin++) {
   if (*parse_begin = while_end_v) {
      return {std::move(block_content), parse_begin};
   } else if (*parse_begin = while_begin_v) {
      auto [while_block_content, while_block_end] =
          parse_block(parse_begin + 1, parse_end);
     block_content.push_back(
         std::make_unique<ast_while_t>(std::move(while_block_content)));
      parse_begin = while_block_end;
   } else if (*parse_begin # nop_v) {
      block_content.push_back(
         ast_node_ptr_t(std::make_unique<ast_token_t>(*parse_begin)));
 return {ast_block_t(std::move(block_content)), parse_end};
```

<u>Génération de programmes Brainfuck</u>

- Intuition: On souhaite traduire des AST en expression templates
 - o Comment passer la mémoire dynamique en paramètre de templates ?
 - on passe pas les noeuds, on passe leurs fonctions génératrices

```
constexpr std::vector<int> foo() { {0, 1, 2, 3}; }

template <auto Value> struct my_type {};

// my_type<foo()> my_value; // ERREUR
my_type<foo> my_value; // OK
```

- Visite de l'AST en passant récursivement les génératrices des sous-noeuds
 - o Fonction de parsing appelée autant de fois qu'il y a de noeuds.
 - Ouel est l'impact sur les performances ?
 O(N^2) ?

Temps de génération via expression templates

Temps de compilation en secondes

| Backend | Hello World | Hello World x2 | Mandelbrot |
|---------------------------|-------------|----------------|-------------------|
| Noeuds d'AST | 106 | 212 | 11672 |
| Avec expression templates | 19.18 | 74.51 | Failure (timeout) |

- Avec les expression templates:
 - Temps de compilation insatisfaisants, quadratiques
 - Représentation intermédiaire superflue
- Sans les expression templates ?
 - Il suffit de générer le code directement

Temps de génération sans expression templates

Temps de compilation en secondes

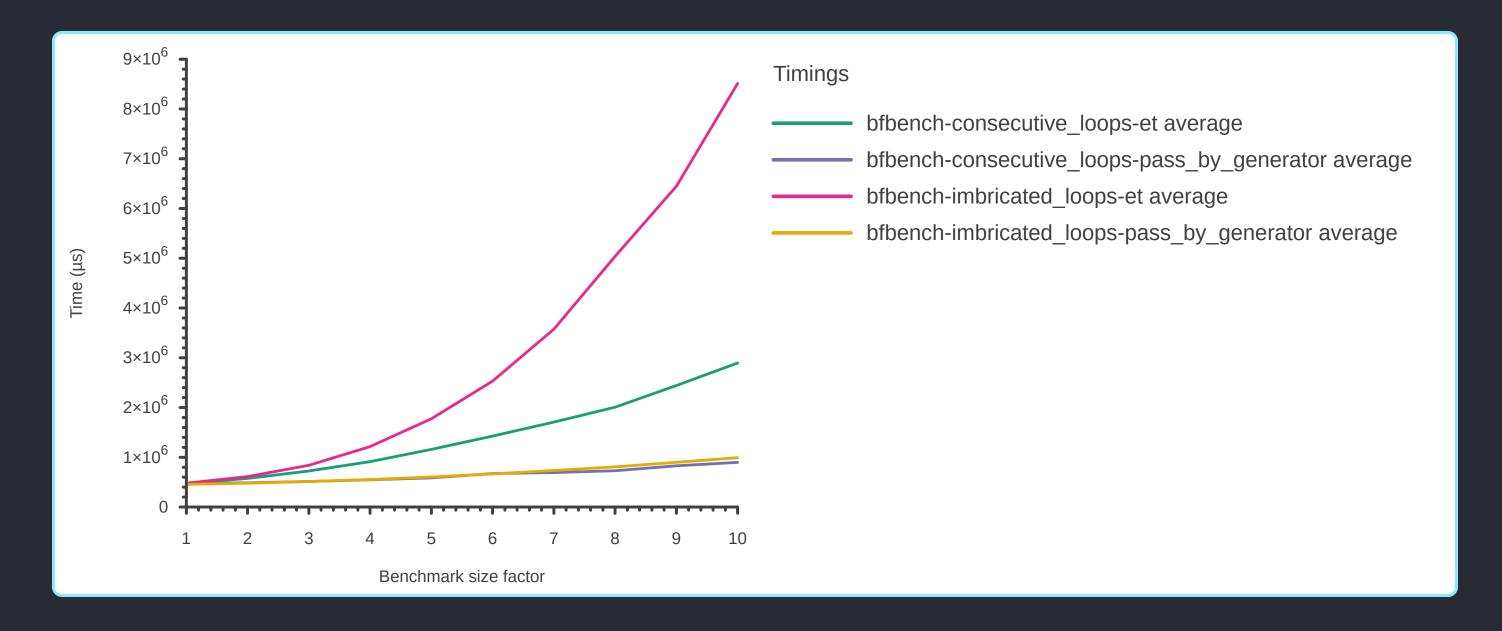
| Backend | Hello World | Hello World x2 | Mandelbrot |
|---------------------------|-------------|----------------|-------------------|
| Noeuds d'AST | 106 | 212 | 11672 |
| Avec expression templates | 19.18 | 74.51 | Failure (timeout) |
| Sans expression templates | 3.55 | 12.73 | Failure (timeout) |

- Sans les expression templates:
 - Gain de performances considérable
 - Toujours quadratique
- Il faut une solution pour passer à l'échelle sur des grands cas

Qu'est-ce qu'il se passe sur des benchmarks de plus petite taille ?

Benchmarks synthétiques de petite taille

- Boucles imbriquées: [[...]] (AST profond)
- Boucles consecutives: [][]... (AST large)



• La forme des expression templates influe sur le temps de compilation

Conversion de tableaux dynamiques en tableaux statiques

```
constexpr std::vector<int> foo() { return {0, 1, 2, 3}; }
template <auto Value> struct my_type {};

constexpr auto foo_arr() {
  std::array<int, foo().size()> array; // foo().size() est constexpr
  std::ranges::copy(foo(), array.begin());
  return array;
}

my_type<foo_arr()> my_value; // OK
```

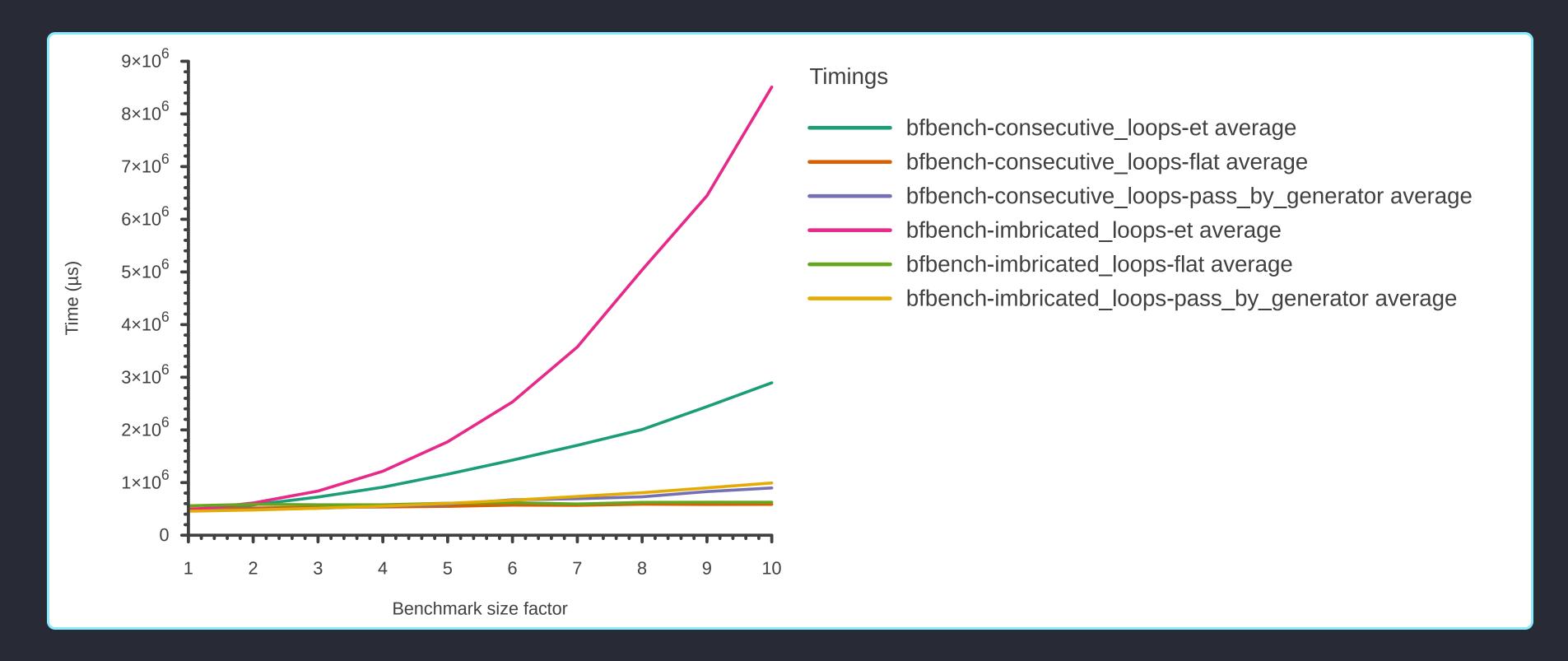
- Méthode généralisable pour passer des tableaux dynamiques en paramètres de templates
- Pour passer un AST en paramètre de template, il suffit de le sérialiser
- Réduction de la complexité: la génératrice n'est appelée que 2 fois

Temps de compilation via sérialisation

| Backend | Hello World | Hello World x2 | Mandelbrot |
|---------------|-------------|----------------|-------------------|
| Noeuds d'AST | 106 | 212 | 11672 |
| Gen. avec ET | 19.18 | 74.51 | Failure (timeout) |
| Gen. sans ET | 3.55 | 12.73 | Failure (timeout) |
| Sérialisation | 0.63 | 0.80 | 18.16 |

- Temps de compilation linéaire
- Coût d'implémentation non négligeable:
 - Représentation intermédiaire sérialisée
 - Fonctions de sérialisation
- → Temps d'implémentation vs temps de compilation

Benchmarks synthétiques de petite taille



Impact négligeable sur les cas de petite taille

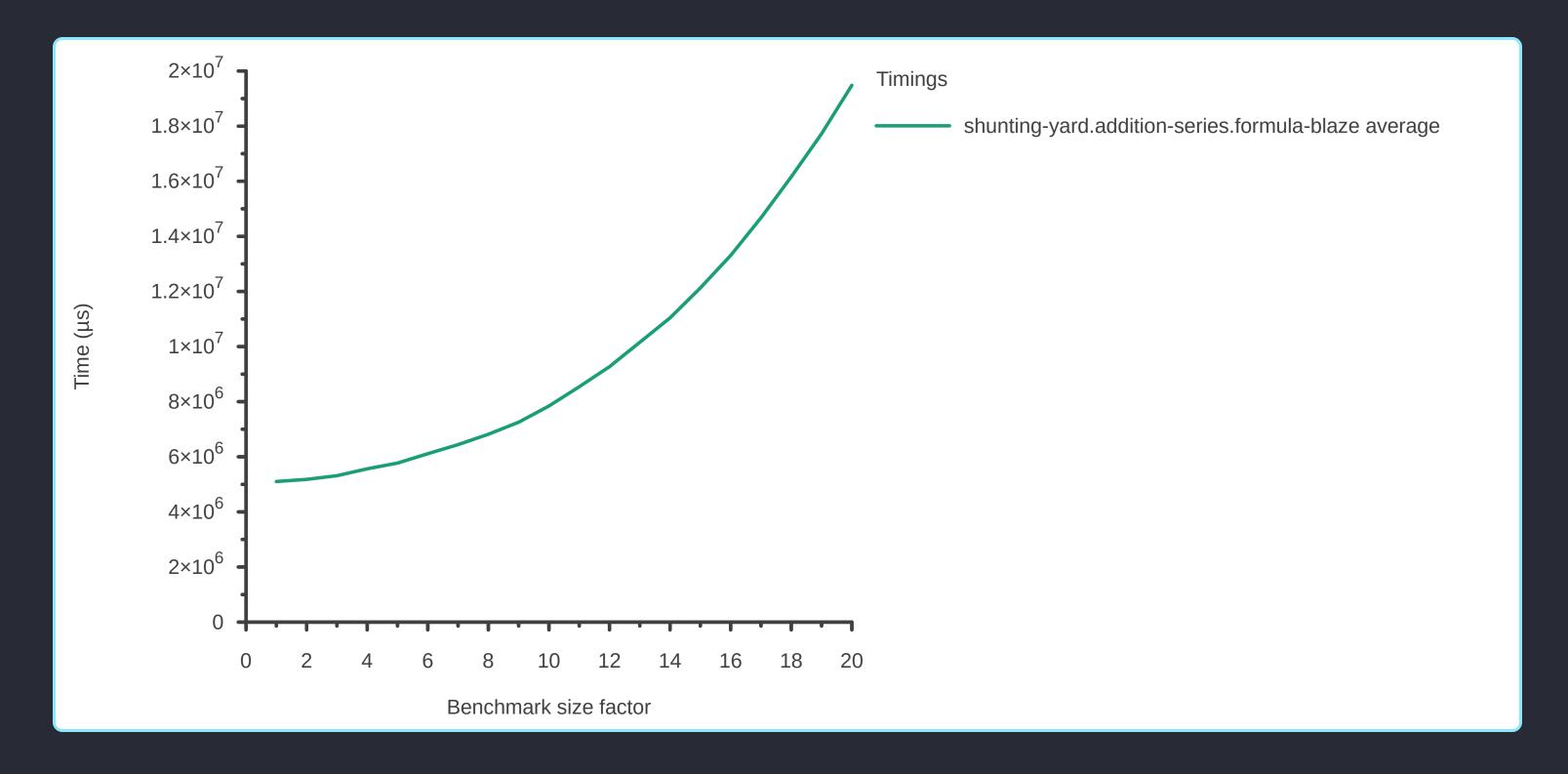
Application pour le calcul numérique

• Langage mathématique simple: Tiny Math Language, inspiré d'AsciiMath

```
static constexpr auto formula = "sin(x + 3) / 3 * y ^ 2";
auto function = tml::codegen<formula>(); // Génère une fonction générique
auto res_scalar = function(8.3, 42.8);
blaze::DynamicVector<float> vector_x(16, 1.), vector_y(16, 12.);
blaze::DynamicVector<float> res_vec = function(vector_x, vector_y);
```

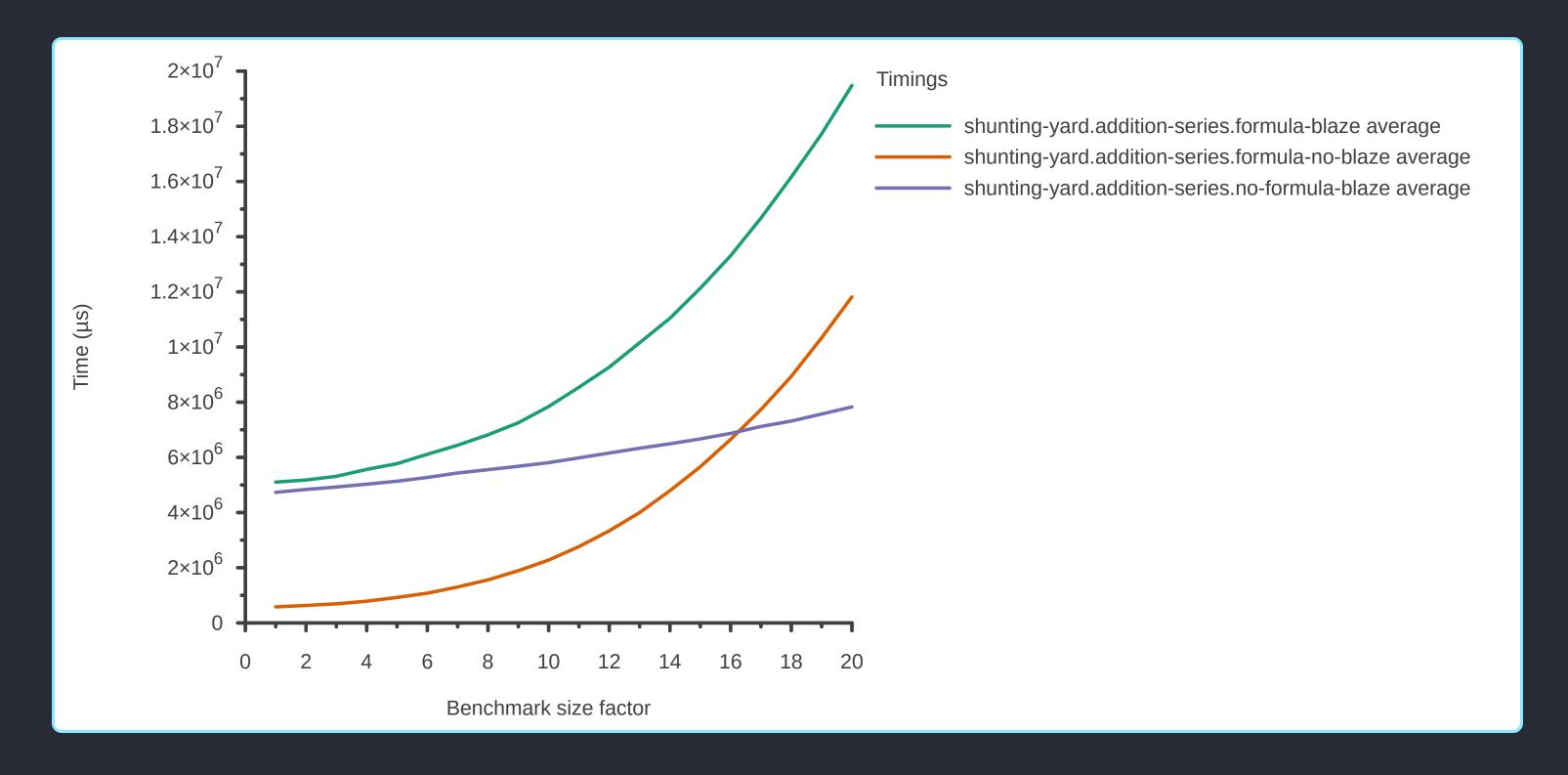
- Parser: Shunting-Yard (Dijkstra, 1961)
 - Précédence et associativité des opérateurs
 - \circ Sortie en notation postfix, exemple: 2 + 3 + 4 \rightarrow 2 3 + 4 +
 - Nécessite une pile implémentée par un tuple
 - → Temps de compilation non-linéaire ?

Temps de compilation de Blaze et TML



Mesures de temps de compilation pour des séries d'additions (0 + x + y + ...)

Temps de compilation de Blaze et TML



Mesures de temps de compilation pour des séries d'additions (0 + x + y + ...)

DSELs: Conclusion

• Implémentations et benchmarks: github.com/jpenuchot/poαcher

• Résultats:

- On peut s'affranchir de la syntaxe C++
- Techniques de génération de code adaptées à différents cas (prototypage, expressions simples, programmes de grande taille)
- on peut combiner ces abstractions avec des bibliothèques existantes

• Utilité de ctbench:

- Validation des hypothèses sur les temps de compilation
- Analyse fine des résultats finaux

Conclusions

- Etat de l'art: des métaprogrammes de "seconde zone"
 - Les templates limitent la métaprogrammation C++ constexpr
 - Les outils d'analyse de temps de compilation sont insuffisants
- Première contribution: ctbench
 - Analyse des temps de compilation
 - Reproductibilité
 - Contribue à l'optimisation des métaprogrammes
- Deuxième contribution: parsing de DSELs arbitraires
 - Stratégie d'implémentation à faible coût de compilation
 - o Démonstration de leur utilisation pour le calcul numérique

Perspectives

- Benchmarking:
 - Améliorer les outils existants
 - Données de profiling pour GCC
- Génération de code:
 - o Proposer un modèle de métaprogrammation plus direct:
 - Mémoire dynamique en paramètre de templates
 - réflexion + réification
 - ∘ Amélioration des DSELs en C++23:
 - Sérialisation automatique vers une IR générique
 - Générateurs de parsers constexpr

Perspectives

• Externalisation des paramètres:

```
static constexpr auto formula = "sin(\lambda + 3) / 3 * \omega ^ 2"; auto function = tml::codegen<formula>(); // Génère un objet fonction générique auto res = function("\lambda"_var = 3.5, "\omega"_var = 32.2)
```

• Intégration de langages pré-existants:

Merci de votre attention

Contributions et logiciels

- Modern Generative Programming for Optimizing Small Matrix-Vector Multiplication
 Jules Pénuchot, Joël Falcou, Amal Khabou International Conference on High Performance Computing Simulation, 2018
- ctbench: compile time benchmarking for Clang Jules Pénuchot CPPP 2021
- A totally constexpr standard library
 Paul Keir, Joel Falcou, Jules Pénuchot, Andrew Gozillon
 Meeting C++, 2022
- ctbench compile-time benchmarking and analysis
 Jules Pénuchot, Joël Falcou
 Journal of Open Source Software, vol. 8, 2023