HPC用の高生産 並列プログラミング言語 田浦健次朗

2011年5月27日 SACSIS

背景—並列計算機

- ▶ ノード内並列性が増加している
- ノードがヘテロ化している
- ▶ ノード数が増大している (Jaguar 20万)
- ▶ 通信 (bytes)/計算 (flops) 比が減少, 階層化している
 - ▶ メモリ
 - ネットワーク
- マシン間の差異も増大している
- ▶ エネルギー効率などの設計基準が求められている
- ▶ ソフトによる耐故障が不可避になっている
- ⇒ プログラミングがますます困難に



潮流

高水準言語・高生産性言語への「関心」ないし「要求」が高 まっている

- プロジェクト: DARPA High Productivity Computer Systems, DARPA Ubiquitous HPC, International Exascale Software Project
- ▶ HPC 言語: UPC, CAF, X10, Chapel, XcalableMP, . . .
- ▶ ノード内並列: OpenMP, Intel TBB, ArBB, . . .
- ▶ DSL: Liszt (mesh), Latin (data), Pregel (graph), ...

本チュートリアル

- ▶ 高生産言語とは?何を目指しているか?目指せばよい のか?
- ▶ 今日使える高生産言語をいくつか紹介
 - ▶ 共有メモリ: Cilk, TBB(少し)
 - ▶ 分散メモリ: **Chapel**, X10(少し), UPC(少し)
- ▶ 実際に使ってみて...

Disclaimer

- ▶ 高級言語は非常にたくさんあり、研究されている
- ▶ 話者の能力と許された時間では、全体のサーベイは不可能
- ▶ システムソフトウェアの研究では、論文内容と実装の ギャップもしばしば
- ▶ 今日の話は実際の処理系を使って確かめ・得られた知見に基づくものが中心
- ▶ 以下にコード、(東大情報基盤センター機関誌に連載中の)解説記事などを公開している http://www.logos.ic.i.u-tokyo.ac.jp/~tau/ highly_productive_langs/

高生産言語の審美眼

- ▶ 大域的な視点 (↔ 断片的な視点) でのプログラミング
 - ▶ 「各プロセスの処理」ではなく、「処理全体」を記述
 - ► 「各プロセスのデータ」ではなく、「データ全体」を 記述
- ▶ 制限のない並列性の記述 (タスク並列)
 - 多重ループの並列実行
 - 再帰呼び出しの並列実行、任意文の非同期実行
- ▶ データの分割・配置と処理の記述が独立
 - ▶ 分散オブジェクト・分散配列



負け組であり続けないために

- ▶ 「きれいなだけのコード」と、「速度を追求した結果」 を同列に比べていてはいけない
- ▶ 特に、「局所性の高い並列実行」≈「計算/通信比の高い並列実行」ができる―もしくは書ける―ことは中心的課題かつ、生きていくための最低条件
- ▶ あらゆる階層 (コア間 → ソケット間 → ノード間 → スイッチ間) での局所性の維持をどう書かせるのか、という問題を解決する「枠組み」として設計していくのが重要であろう

例題

以下の一次元ステンシルコードの並列化を題材に, 前述の「審美眼」の中身を具体的に説明

```
for (i = 0; i < N; i++)
a[i] = ... a[i+1] ...;
```

以下で言及する言語

- ▶ 共有メモリが前提: OpenMP, Cilk, TBB (注)
- ▶ 分散メモリをサポート: MPI, UPC, Chapel, X10

(注) TBB = Intel Threading Building Block

大域的/断片的な処理の記述

▶ 大域的な視点: 「処理全体」を記述

```
forall (i = 0; i < N; i++)
a[i] = ... a[i+1][j] ...;</pre>
```

- + 処理を「どう分割するか」の指示(適宜)
- ▶ 断片的な視点: 「個々のプロセス」の動作を記述 (MPI)

```
begin_i = ... MY_RANK ... N_PROCS ...
end_i = ... MY_RANK ... N_PROCS ...
forall (i = begin_i; i < end_i; i++)
a[i] = ... a[i+1] ...;</pre>
```

星取表

	処理全体 を記述
OpenMP	Y
Cilk	Y
TBB	Y
MPI	
UPC	Y
Chapel	Y
X10	Y

大域的/断片的なデータの記述

- ▶ 大域的な視点: 「データ全体」を記述
 - double a[N];
 - + データを「どう分割するか」の指示(適宜)
- ► 断片的な視点: 「個々のプロセス」のデータを記述 double a[N / N_PROCS];

星取表

	処理全体 を記述	データ全体 を記述	
OpenMP	Y	-	
Cilk	Y	_	
TBB	Y	-	
MPI			
UPC	Y	Y	
Chapel	Y	Y	
X10	Y	Y	

多重ループの並列実行

▶ 最も単純な例は以下のような多重ループ

```
for (i = 0; i < N; i++)
for (j = 0; j < N; j++)
   a[i][j] = ... a[i+1][j] ...;</pre>
```

▶ OpenMP では「矩形 の完全多重ループ (perfectly nested loop)」のみサポート

```
/* OK */
#pragma omp for collapse(2)
for (i = 0; i < N; i++)
for (j = 0; j < N; j++)
a[i][j] = ... a[i+1][j] ...;
```

UPC も実質的には同等の制限



OpenMP の多重ループサポート(1)

- ▶ 容易に平坦化できる場合に制限
- ▶ 完全多重ループでないものは NG

```
/* NG */
#pragma omp for
for (i = 0; i < N; i++)
   s = ...;
  for (j = 0; j < N; j++)
   a[i][j] = ... a[i+1][j] ...;</pre>
```

OpenMP の多重ループサポート(2)

▶ 内側のループが別の関数という場合も NG

```
/* NG */
foo() {
#pragma omp for
  for (j = 0; j < N; j++)
    a[i][j] = ... a[i+1][j] ...;
main() {
#pragma omp for
for (i = 0; i < N; i++) foo();
```

再帰呼び出しの並列実行

- ▶ 分割統治法
- ▶ 組み合わせ探索

などで用いられる

► Cilk:

```
void quicksort(a, 1, r) {
    ...
    spawn quicksort(a, 1, p - 1);
    spawn quicksort(a, p, r);
    sync;
}
```

任意の文の非同期な実行

- ▶ 再帰呼び出しの並列化をサポートしていれば、仕組みとしてはほぼ同じ
- ► Chapel:

```
void quicksort(a, l, r) {
    ...
    cobegin {
        quicksort(a, l, p - 1);
        quicksort(a, p, r);
     }
}
```

タスク並列のサポート

- 単に文法として許せばいいというものではなく, 実装は 単一の for ループと大きく異なる
- ▶ すべての並列度が「一斉に生まれる」か否かが分かれ目 (入れ子でない for ループや、完全多重ループでは YES)
- ▶ YES の場合, 負荷分散 (実行可能タスクの管理) が簡単
 - ▶ 固定数のワーカに静的に分割 (OpenMP の static)
 - ▶ カウンタで動的分割 (同 dynamic, guided) など
- 詳しくは Cilk の節で

星取表

	処理全体	データ全体	入れ子/再帰
	を記述	を記述	タスク並列
OpenMP	Y	-	Δ
Cilk	Y	-	Y
TBB	Y	-	Y
MPI			
UPC	Y	Y	
Chapel	Y	Y	
X10	Y	Y	Y-

構文としてサポートしていることと、実装がよいかどうかは 別の話

データの分割・配置と処理の記述が独立

計算・データの配置に、処理の記述が左右されない

▶ UPC:

```
upc_forall (i = 0; i < N; i++; continue)
  upc_forall (j = 0; j < N; j++; ...)
  a[i][j] = ... a[i+1][j] ...;</pre>
```

▶ MPI では...



```
for (通信相手) {
  MPI_Irecv(...):
  送信データの集約:
  MPI_Isend(...):
begin_i = \dots
end i = \dots
begin_{-j} = \dots
end_{j} = \dots
for (i = 0; i < end_i - begin_i; i++)
  for (j = 0; j < end_j - begin_j; j++)
    a[i][j] = ... a[i+1][j] ...;
```

データの分割・配置と処理の記述が独立

- ► HW 共有メモリが前提であれば、当たり前
- ► SW でも、そのような記述を許すだけなら大きな困難はない
- 性能上の課題が多い
 - 局所性の制御の記述
 - ▶ ローカルデータへのアクセスオーバーヘッド
 - ▶ 非連続な遠隔データへのアクセスの集約
- ▶ 後に Chapel, X10 の設計について述べる

星取表

	処理全体	データ全体	入れ子/再帰	データと処
	を記述	を記述	タスク並列	理の独立
OpenMP	Y	-	Δ	-
Cilk	Y	-	Y	-
TBB	Y	-	Y	-
MPI				
UPC	Y	Y		Y
Chapel	Y	Y	\triangle	Y
X10	Y	Y	Y-	\triangle

実例紹介

- ▶ Cilk, TBB(少し)
- ► Chapel, X10(少し), UPC(少し)

Cilk: ハイライト

- ▶ Cilk (MIT) \rightarrow Cilk++ (Cilk Arts) \rightarrow Cilk plus (Intel)
 - ► Cilk 5.4.6 http://supertech.csail.mit.edu/cilk/
 - ► Cilk plus: Intel parallel composer などの一部. Intel compiler のみサポート
- ▶ spawn, sync という少ない構文 (タスク並列のみ) で並列化
- ▶ Cilk plus には並列 for 文などのサポートがある
- ▶ ポイント: Work stealing による動的負荷分散

spawn **\(\)** sync

► spawn:

spawn 関数呼び出し;

で関数呼び出しを非同期に実行

sync :

sync;

で、その関数がこれまで行った spawn すべての終了を 待つ

基本はこれだけ

Cilk での「ループの並列化」

▶ 単純なループ

```
for (i = 0; i < N; i++) S(i);
```

も,

▶ Cilk 流では分割統治

```
cilk void rec(int 1, int h) { /* [l, h)を実行*/
if (h - l == 1) { S(1); }
else {
    spawn rec(l, (l + h) / 2);
    spawn rec((l + h) / 2, h);
    sync;
}
```

多重ループも同様

```
for (i = 0; i < N; i++)
for (i = 0; i < N; i++)
S(i, j);
```

の並列化



多重ループの並列化

```
cilk void rec(int 10, int h0, int 11, int h1) {
 /* [l0, h0) x [l1, h1) を実行 */
 if (h0 - 10 == 1 \&\& h1 - 11 == 1) \{ S(10, 11); \}
 else if (h0 - 10 >= h1 - 11) {
   /* 10, h0 の真ん中で分割 */
   spawn rec(10, (10 + h0) / 2, 11, h1);
   spawn rec((10 + h0) / 2, h0, 11, h1);
 } else {
   /* l1, h1 の真ん中で分割 */
   spawn rec(10, h0, 11, (11 + h1)/2);
   spawn rec(10, h0, (11 + h1)/2, h1);
```

注

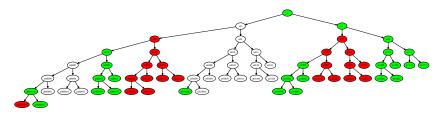
- ▶ もちろん区間長1になるまで再帰呼び出しを深くする 必要はない. 適当なしきい値で逐次ループに切り替える
- ▶「プロセッサ数程度のリーフができるように」、しきい値を調整する必要はなく、それで得もしない、理由は Cilkの実装方式にある
- ▶ 多重ループでは、多次元の矩形を表す構造体を用いれば、よりすっきり書けるし、実際 TBB、Chapel、X10などでサポートされている

面倒なだけでは?

- ▶ もちろん、上記に対する syntax sugar としての並列 for 文は実用上は重要 (で、実際 Cilk plus では提供されて いる)
- ▶ ポイント
 - 1. 均整のとれた直方体への分割を自然に記述できること
 - 2. どこまで深く分割するか、利用可能なプロセッサ数に応じて適応できること

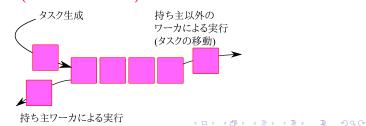
Cilk **の負荷分散方式** (1)

- ▶ ルーツは並列 Lisp の Lazy Task Creation
- ▶ 再帰呼び出しで作られた木構造を、「なるべく大きな固まりで」負荷分散



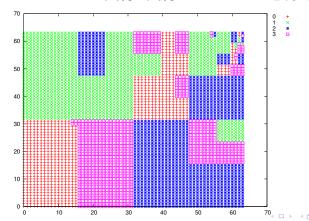
Cilk **の負荷分散方式** (2)

- ▶ 各ワーカが一つタスクキュー (deque) を持つ
- ▶ タスク生成時: タスクを PUSH; すぐにそのタスクを実行 (≈ 関数呼び出し)
- ▶ タスク終了時: タスクを POP; 親に戻る (≈ 関数からの リターン)
- ► 暇なとき: 他のワーカから盗む. ただし, PUSH/POP と逆の側(木の根に近い側)から.



負荷分散の実例

- ▶ 2次元のループ (64×64) を直方体分割で分割した例
- ▶ 4 ワーカで実行. 実行したワーカで色分け



注目に値する理由

- 動的負荷分散の余地を残す
- ▶ マシン独立に、「計算/通信比」の高い分割を「プログラマが」記述できる

Cilk (LTC) の実行方式は、「逐次で連続して実行されるコード」を、1 ワーカ上で、それも連続して実行する傾向にある

⇒ もともと逐次コードにあった局所性をよく保存する

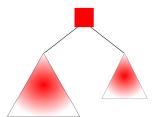


ポータブルかつ計算/通信比の高い分割の原則

プログラマに対する要請:

- ▶ 問題全体を、「どのプロセッサにこの部分」というレベルまで細かく分割させる代わりに、
- ▶ 2 つ (ないし3, 4, ...) に分けよ. ただしその際,
 - ▶ 部分問題 (再帰呼び出し) ごとの計算/通信費を保ち、
 - ▶ 部分問題のアクセスする領域が減る、

ように分割する



計算/データ比大

計算/データ比大 ト 4回 ト 4 夏 ト 4 夏 ト タ Q 🌣

密行列積への適用

考え方:

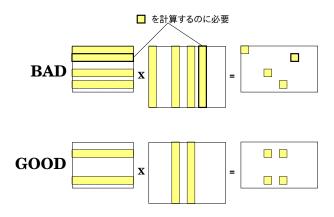
$$A \times B = C$$

における計算の「一部分」(e.g., 半分)を担当する際, どの一部分を担当するのが計算/通信費が高くなるか

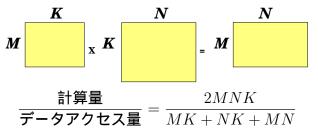
- 1. (明らかに), 同じ計算量 (*C* の中の面積) ならば「寄せ集めれば長方形」という領域を計算するのが良い. バラバラはダメ
- 2. 同じ長方形でも,正方形に近いほうが計算/通信費が よい
- 3. 横長 × 縦長 にしてはいけない (分割してもアクセス領域が減らない)



バラバラはダメ



Cの同じ面積を計算するなら正方形に近く



▶ M が大きければ... $\Rightarrow C$ を縦に割る

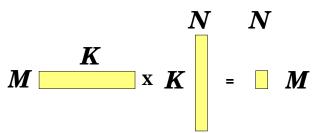
$$\left(\begin{array}{c} A_1 \\ A_2 \end{array}\right) B = \left(\begin{array}{c} A_1 B \\ A_2 B \end{array}\right)$$

▶ N が大きければ... $\Rightarrow C$ を横に割る

$$A(B_1 \ B_2) = (AB_1 \ AB_2)$$



横長×縦長=小さいの は避ける



M も N も (K に比べて) 小さければ... アクセス量が減らないのでどちらを割っても良くない

$$(A_1 \ A_2) \left(\begin{array}{c} B_1 \\ B_2 \end{array} \right) = A_1 B_1 + A_2 B_2$$

と分割

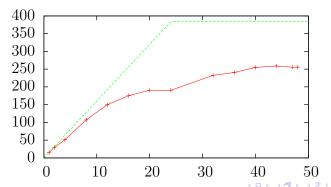


Cilk での行列積 (Cache-Oblivious Algorithm)

```
/* A : m x k, B : k x n, C : m x n, 行優先. 列数 ld. */
cilk void rec_matmul(REAL *A, REAL *B, REAL *C,
                    int m, int k, int n, int ld, int add) {
 if ((m + n + p) <= しきい値) {
   普通に計算:
 } else if (max(m, k, n) == m) { /* 縦に割る */
   spawn ...; spawn ...; sync;
 } else if (max(m, k, n) == n) { /* 横に割る */
   spawn ...; spawn ...; sync;
 \} else { /* (A1 A2) * |B1| = A1 B1 + A2 B2
                         1B21
   spawn ...; sync ; spawn ...; sync ;
```

Cilk 行列積の性能

- ▶ Xeon E7540 2.00GHz, 24 物理コア 48 スレッド
- ▶ 入力: 16384 × 16384 float
- ▶ 256×256 以下は GotoBLAS で (32768 タスク)



Cilk

ideal

SMP, NUMA, **分散メモリ**, ...(1)

- ▶ もちろん Cilk は HW 共有メモリが前提
- ▶ 一方「通信/計算比を高く保つ」「部分問題のデータアクセスを減らす」分割の考え方は、分散メモリであろうと常に有効
 - ▶ メインメモリ =L4 キャッシュというアナロジー
 - ▶ 通信性能の違いも、究極的にはパラメータの違いに過ぎない
- ▶ では、Lazy Task Creation は分散メモリでもうまくいく ということか?
- ▶ ある程度は yes (cf. Ibis/Satin)
- ▶ だが直感的には HPC 向けには crazy にも見える...
- パラメータ以外に何が違うのか?



SMP, NUMA, **分散メモリ**, ...(2)

- ▶ 分散メモリと共有メモリは、パラメータ以外に何が違う のか?
 - 共有メモリ: データが (L3) キャッシュに収まらないことが前提 ⇒ どこで計算をしてもデータをなめる分くらいの L3 ミスは前提
 - ト 分散メモリ: データはどこかのノーどのメインメモリ (L4 キャッシュ) にある \Rightarrow そこで計算することで L4 ミスはほとんどなくせる. 分散メモリでの通信削減というと普通はこのレベルの話をする
- ▶ 適切な拡張で、あらゆる階層の局所性を高める統一的な 考え方に発展できる可能性があると思います

優れた分割の簡便な表現は鍵

- ▶ 行列積や ORB などの分割方法を美しく (≈ 大量の区間 パラメータを引き回さずに) 記述するには、「多次元の 矩形領域」のサポートがあると有効
- ► TBB : block_range2d, block_range3d
- ► Chapel : domain
- ► X10 : **Region**

TBB (in 1 スライド)

- ► C++のライブラリ (言語拡張は無し)
- ▶ 並列 for は parallel_for という C++の「関数」に、イテレーション空間と、その一部を実行するオブジェクトを渡す

```
parallel_for(
  blocked_range3d<int>(a0,b0,a1,b1,a2,b2),
  do_iterations(...));
```

入れ子やタスク並列もサポート

Chapel: ハイライト

- ▶ DARPA HPCS プロジェクトに対する Cray の提案
- ▶ 謳い文句: Productivity = Performance + Programmability + Portability + Robustness
- ▶ ポイント:
 - ▶ データのビュー: 大域アドレス空間. オブジェクトや配列は分散透明
 - ▶ 計算のビュー: 大域的視点で記述. タスク並列・データ 並列などリッチな構文
 - ▶ 領域 (domain): 一級の「domain データ型」で多次元 矩形領域や不規則領域などを統一的に表現
 - ▶ ノードへのデータや計算の配置: プログラマが制御 (可能) + デフォルトルール (owner computes など)
- ▶ 主観: 学んで気分がいい言語



Domain データ型 (1)

▶ 一次元の区間 [a, b], 多次元の区間 (矩形) [a, b] × [c, d], などを簡便な記述でサポート

```
      var my_range = a..b;
      // [a,b] 区間

      var my_1d_dom = [c..d];
      // [c,d] 1D 領域

      var my_2d_dom = [0..3,4..6];// [0,3]x[4,6] 2D 領域
```

領域は、1級のデータ(変数に入れたりご自由に).

▶ 配列は, domain から値への写像.

```
var a : [9..10] int; // [9,10] -> int var b : [my\_2d\_dom] real; // [0,3]x[4,6] -> real
```



Domain データ型 (2)

- ▶ domain は第一義的には配列の添字に用いるが、単に 「多次元の繰り返し空間」を表すために用いるのも有効
- ▶ 例 1:

```
// 2重ループに相当
for (i,j) in [0..9,0..9] { ... }
```

▶ 例 2 (ORB 相当):

```
proc orb(space : domain(2)) {
  if (small(space)) { ... }
  else {
    var (s1,s2) = bisect(space);
    orb(s1); orb(s2);
  }
}
```

並列構文 — タスク並列(1)

▶ begin 文

begin 文

で任意の文をタスクとして(非同期に,ローカルで) 実行.

▶ sync, single 変数. 他のタスクと同期を取りたければ, sync または single 変数を通じて.

```
var x : single int;
begin x = fib(n - 1);
var y = fib(n - 2);
return x + y;
```

single は単一代入、sync は容量 1 有限バッファ



並列構文 — タスク並列(2)

いくつかの糖衣構文:

▶ cobegin: いくつかを非同期に実行して全部の終了待ち

```
cobegin { 文 文 ... }
```

▶ coforall: ループの各繰り返しを非同期に実行して全部の終了待ち (cf. データ並列用の forall)

```
coforall 変数 in イテレータ do 文 coforall 変数 in イテレータ { 文 ... }
```



イテレータ

- ► Chapel では for 文およびその仲間は, イテレータをとって繰り返しを実行する
- ▶ 自分で作ることもできる. さしあたりここでは領域や配列がイテレータになるとだけ理解しておけばよい
- ▶ 遅そう? ⇒ イテレータが単純な区間の場合, 完全に unbox 化されたループにコンパイルされる

```
for i in d foo(i); ===>
while (T5) {
  foo(i);
  T7 = (i + 1);
  i = T7;
  T8 = (T7 != end);
  T5 = T8;
}
```

並列構文 — データ並列(1)

▶ forall 文

```
forall 変数 in イテレータ do 文 forall 変数 in イテレータ { 文 ... }
```

▶ coforall と何が違う? ⇒ forall は処理系が逐次化するかもしれない (例えば, i 番目の繰り返しが (i+1) 番目を待つような同期は, coforall でのみ合法)

並列構文 — データ並列(2)

これであなたもきっと好きになる!?

▶ forall 式 (ほとんど関数型!)

forall 変数 in イテレータ do 式

これ自身がまたイテレータ

- ▶ reduce/scan 式
 - + reduce イテレータ
 - + scan イテレータ



Locale — 分散メモリノードの抽象化

- ▶ Locale オブジェクト ≈ 計算に参加しているノードひ とつ
- ▶ Locales: 計算に参加しているノードの配列が格納された大域変数
- ▶ 各計算がどこで行われるかは明確に規則化されている
 - ▶ main 関数が Locales [0] で実行
 - ▶ 基本はローカルで継続
 - ▶ on 構文で任意の文・式の実行場所を指定
 - ▶ 分散イテレータ (後述) は owner computes

Locale と on 構文

▶ on 構文:

```
on (locale式) do 文
on (locale式) {文文...}
```

▶ 例:

```
var a : [0..3] string;
on (Locales[3]) { a[1] = my_hostname(); }
writeln(a[1]); // Locale[3] のホスト名
```

▶ 例 2: 任意のデータにはその居場所がある

```
/* a[1] の居場所で実行 */
on (a[1]) { a[1] = my_hostname(); }
```

分散配列 ― コンセプト

- ▶ Domain から locale への写像を作ることで, mapped domain が作られる
- ▶ Mapped domain を domain (添字集合) とした配列が分 散配列
- いわゆるブロック分散

```
use BlockDist;
// 普通の domain
var l_dom : domain(2) = [1..n,1..n];
// 分散 domain
var d_dom : domain(2) dmapped new dmap(
    new Block([1..n,1..n])) = [1..n,1..n];
var la : [l_dom] real; // 普通の配列
var a : [d_dom] real; // 分散配列
```

Mapped domain を用いた並列 for

```
var d_dom : domain(2) dmapped ...
var a : [d_dom] real;
var b : [d_dom] real;
forall (i,j) in d_dom {
  b[i,j] = a[i+1,j] + a[i,j+1] + a[i-1,j] + a[i,j-1];
}
```

これで,

- ▶ ノード間並列実行
- ▶ イテレーション (i, j) は a[i, j], b[i, j] の存在する locale で実行
- ▶ ノード内並列実行

が表現されている



Chapel: まとめ

- ▶ 「直交性」の高い・美しく・うなづける設計
 - ▶ domain (1次元・多次元・スパース)
 - ▶ タスク並列構文と on
 - ▶ 普通の domain/配列と分散 domain/配列
- ▶ ノード間のデータ・タスク配置については「現実的 選択」

X10: ハイライト

- ▶ Chapel と X10 は「非常に」よく似ている
- ▶ 名前が違うだけ、という概念が至るところにある

	Chapel	X10
タスク並列構文	begin	async
タスクの待ち合わせ	sync { }	finish $\{\ldots\}$
並列ループ	forall	N/A
ノードの抽象化	Locale	Place
ノード間移動	on	at
多次元配列の添字	タプル	Point
一次元の区間	range	Region
多次元の矩形	domain	Region
不規則な領域	domain	N/A
遠隔参照	透明	明示的

X10:特徴的な点

- ▶ データは分散透明ではない
- ▶ データは基本的にはローカル
- ▶ at 構文による計算移動時のデータの移動
 - val (単一代入変数)の中身⇒コピー
 - var (更新可能変数)の中身⇒参照禁止

```
val a = new Array[String](10, "hello");
var b : String = "wao";
at(p) {
  a(0) = "hage"; // コピーを更新
  a(1) = b; // 禁止: (コンパイル) エラー
}
```



X10 における遠隔参照

- ▶ データが基本的にローカルならば、遠隔参照 (ノード間でのデータ共有) はどうやるのか?
- ▶ 明示的な遠隔参照 (GlobalRef) を作る
- ▶ 以下で、配列 a への「参照」が place p に渡る

```
val a = new Array[Int](0..9);
val ga = new GlobalRef[Array[Int](1)] (a);
on (p) { ... ga ... }
```

再び...分散透明ではない

▶ GlobalRef の dereference (本体の取り出し) は,

```
val b = ga(); // 遠隔参照のdereference
```

▶ ただしこれは本体の存在するノードでのみ可能

```
val a = new Array[Int](0..9);
val ga = new GlobalRef[Array[Int](1)] (a);
on (p) { .. ga() .. } /* NG */
はエラー(2.1.2 では、C++
コードのコンパイルエラー. 意図かパグか?). 以下はOK.
on (ga.home) { .. ga() .. }
```

UPC in 1スライド

- ▶ 大域 (shared) 変数および配列. それらへのポインタ (shared ポインタ)
- ▶ shared 配列は1ノード集中もしくは block cyclic 分散
- ▶ local ポインタと shared ポインタを静的な型で明確な区別 (小オーバーヘッド重視)
- ▶ SPMD + OpenMP に似た, worksharing for (upc_forall)
- ▶ 各イテレーションを実行するプロセス番号は明示的に 指示 (affinity 指示)

処理系の性能評価: プログラム

- ▶ Ising モデルのモンテカルロシミュレーション
- ▶ 1 タスク: 乱数を引きながら 2 次元配列を書き換える, ほぼ通信なし, 0.2 秒ほどの計算.

以下を 1024 回:

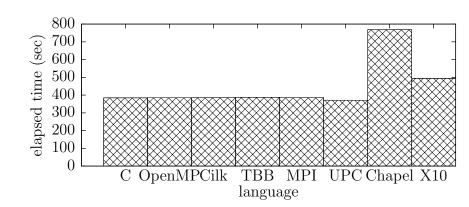
```
a[64][64]; /* 1 or -1 */
for (4096000回) {
  (i,j) = 乱数 in [0,63] x [0,63];
  dE=a[i][j]が-a[i][j]に変化した時のエネルギー変化;
  if (乱数 in [0.0,1.0] < exp(-dE/T)) {
   a[i][j] = -a[i][j];
  } }
```

評価環境

- ▶ 東大 HA8000
- ▶ AMD 8356 2.3GHz 16 コア, 16 ノード
- ► GCC 4.5.2 (OpenMP)
- ► Cilk: 5.4.6
- ► TBB : 3.0 2010/9/15 (tbb30_20100915oss_lin.tgz)
- ► MPI : mpich, MX
- ▶ UPC : Berkeley UPC 2.12.1, gasnet on MPI
- ► Chapel: 1.3.0, gasnet on MPI
- ► X10 : 2.1.2 on mpich2



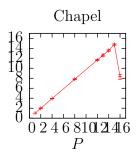
逐次性能比較

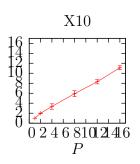


逐次性能

- ▶ X10:25%程度のオーバーヘッド
- ▶ Chapel: 100%程度のオーバーヘッド
- ▶ どちらも、最適化オプションで性能が5倍以上向上

1ノード台数効果





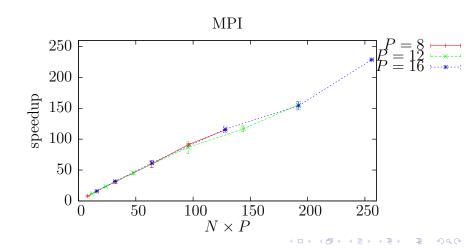
他の言語はほぼ16コアで16倍



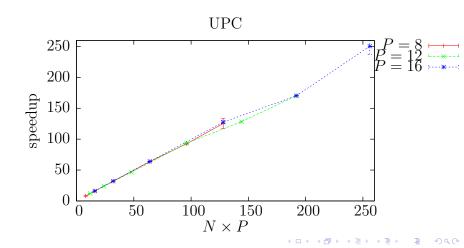
1ノード台数効果

- ▶ Chapel (ノード内はデータ並列を利用): 常に1コア分が余分に使われる. コア数分の並列度を出すと性能が悪くなる.
- ► X10 (ノード内もタスク並列 (async) を利用): 70%程度 の効率

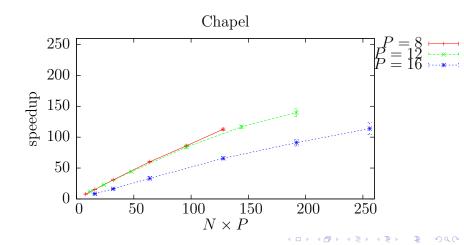
台数効果 (MPI)



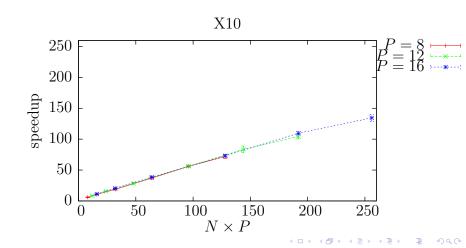
台数効果 (UPC)



台数効果 (Chapel)



台数効果 (X10)



まとめ

- ▶ 高水準言語は進化している
 - ▶ ノード内: 分割統治 + 動的負荷分散
 - ▶ ノード間: 多次元 domain の抽象化, データ分散の抽象化, domain の分割 (ORB, etc.), データ並列, ... 「ローカリティのよいコード」を書くための簡便な道具
- ▶「通信計算費を保存・アクセス領域を小さくする分割 統治」はマシン非依存に、局所性を保て、動的に負荷分 散できる有望パラダイム(だろう)
- ▶ 現状の分散メモリ用言語は、ノード間のデータ・計算のマッピングはすべて明示的



展望(1)

- 通信の集約化と遅延隠蔽
 - ▶ データ並列構文でのデータアクセスの集約、
 - ▶ 並べかえ (遠隔アクセスするものを先に)
- ▶ ローカリティチェックオーバーヘッド
- 良いタスク並列の実装
- ▶ 分散メモリ管理 (GC)

展望(2)

- ▶ マシンの詳細に非依存 かつ 実用的な性能理解が可能な 性能モデル
 - ▶ 計算/通信費を元にした性能モデル:プログラマへ露出
 - ▶ Lx キャッシュサイズ, ラインサイズ, スレッド, コア, アクセレレータ, ノード, ネットワークトポロジー, ...: 知らなくても十分
- ▶ そのモデルを具現化した、マシン非依存な高水準言語