

# 疎行列による Krylov 部分空間法の実装

鈴木 厚<sup>1</sup>

<sup>1</sup> 理研計算科学研究センター 大規模並列数値計算技術研究チーム  
atsushi.suzuki.aj@a.riken.jp

## 疎行列格納方法 : 1/3

$n$  : # 行

$nnz$  : # 非零要素

$[A]_{ij}$  :  $(i, j)$  成分にある非零要素の値

- ▶ COO (Coordinate) 形式 MUMPS

```
struct COOformat {  
    int n, nnz;  
    int irow[nnz];  
    int jcol[nnz];  
    double coef[nnz];  
};
```

- ▶ CSR (Compressed Sparse Row) /  
CRS (Compressed Row Storage) 形式 Pardiso

```
struct CSRformat {  
    int n, nnz;  
    int ptrow[n+1];  
    int indcol[nnz];  
    double coef[nnz];  
}
```

$[A]_{ij} = \text{coef}[k]$   
 $j = \text{indcol}[k], \text{ptrow}[i] \leq k < \text{ptrow}[i+1]$

## 疎行列格納方法 : 2/3

$5 \times 5$  の非対称行列の例 :  $n = 5, nnz = 15$ .

1.1	1.2		1.4	
2.1	2.2	2.3		2.5
	3.2	3.3		
4.1			0.0	4.5
	5.2		5.4	5.5

	0	1	2	3	4
0	0	1		2	
1	3	4	5		6
2		7	8		
3	9			10	11
4		12		13	14

$i$	0		1					2		3				4		5
ptrow[ $i$ ]	0		3					7		9				12		15
indcol[ $k$ ]	0	1	3	0	1	2	4	1	2	0	3	4	1	3	4	
coef[ $k$ ]	1.1	1.2	1.4	2.1	2.2	2.3	2.5	3.2	3.3	4.1	0.0	4.5	5.2	5.4	5.5	

- ▶ 値が 0 であっても対角成分を記憶する
- ▶ indcol[] はそれぞれの行毎に昇順

## 疎行列格納方法 : 3/3

$5 \times 5$  の対称行列の上三角部分の例 :  $n = 5, nnz = 10$ .

1.1	1.2		1.4	
	2.2	2.3		2.5
		3.3		
			0.0	4.5
				5.5

	0	1	2	3	4
0	0	1		2	
1		3	4		5
2			6		
3				7	8
4					9

	<i>i</i>	0		1			2	3		4	5
ptrow[ <i>i</i> ]		0		3			6	7		9	10
indcol[ <i>k</i> ]		0	1	3	1	2	4	2	3	4	4
coef[ <i>k</i> ]		1.1	1.2	1.4	2.2	2.3	2.5	3.3	0.0	4.5	5.5

- ▶ 値が 0 であっても対角成分を記憶する
- ▶ indcol[] はそれぞれの行毎に昇順
- ▶ 上三角行列の保存形式は Pardiso 直接法で採用されている

## SpMV : 疎行列ベクトル積演算 : 1/3

$A$  : CSRformat { ptrow, indcol, coef },  $\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^N$   
 $\vec{y} = A\vec{x}$  の計算は次の様に実行される

$$\begin{aligned} [A\vec{x}]_i &= \sum_j [A]_{ij} [\vec{x}]_j \\ &= \sum_{j \in \{j; [A]_{ij} \neq 0\}} [A]_{ij} [\vec{x}]_j \\ &= \sum_{\text{ptrow}[i] \leq k \leq \text{ptrow}[i+1]} \text{coef}[k] \times [\vec{x}]_{\text{indcol}[k]} \end{aligned}$$

```
for (i = 0; i < n; i++) {  
    y[i] = 0.0;  
    for (k = ptrow[i]; k < ptrow[i + 1]; k++) {  
        int j = indcol[k];  
        y[i] += coef[k] * x[j];  
    }  
}
```

## SpMV : 疎行列ベクトル積演算 : 2/3

$A$  : CSRformat { ptrow, indcol, coef }, 対称行列のうち上三角部分を記憶,

$\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^N$

$\vec{y} = A\vec{x}$  の演算を実行するため次を仮定する

- ▶ 行列  $A$  の対角成分を記憶する
- ▶  $i$ -行目の最初の非零成分は対角である : `indcol[ptrow[i]] == i`

```
for (i = 0; i < n; i++) {
    y[i] = 0.0;
}
for (i = 0; i < n; i++) {
    for (k = ptrow[i] + 1; k < ptrow[i + 1]; k++) {
        int j = indcol[k];
        y[i] += coef[k] * x[j];
        y[j] += coef[k] * x[i];
    }
    int k = ptrow[i];
    //     int j = indcol[k] ( == i )
    y[i] += coef[k] * x[i];
}
```

## SpMV : 疎行列ベクトル積演算 : 3/3

スカラ  $\alpha$  と  $\beta$  に対して CSRformat で格納している一般の非対称行列  $A$  をベクトルに作用させる演算  $y = \alpha A\vec{x} + \beta\vec{y}$

```
void SparseGEMV(struct CSRformat &A,
                const double &alpha, std::vector<double> &x,
                const double &beta, std::vector<double> &y)
{
    int nrow = A.n;
    for (int i = 0; i < nrow; i++) {
        y[i] *= beta;
    }
    double tmp;
    for (int i = 0; i < nrow; i++) {
        tmp = 0.0;
        for (k = ptrow[i]; k < ptrow[i + 1]; k++) {
            int j = indcol[k];
            tmp += coef[k] * x[j];
        }
        y[i] += alpha * tmp;
    }
}
```

## 内積演算

二つのベクトル:  $\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^N$  に対して

$$(\vec{x}, \vec{y}) = \sum_{1 \leq i \leq N} [\vec{x}]_i [\vec{y}]_i$$

```
double tmp = 0.0;
for (i = 0; i < n; i++) {
    tmp += x[i] * y[i];
}
```

BLAS レベル 1 サブルーチン ddot

```
double cblas_ddot(const int n,
                  const double *x, const int incx,
                  const double *y, const int incy);

tmp = cblas_ddot(n, &x[0], 1, &y[0], 1);
```

C++ STL `std::vector< >` クラス

```
#include <vector>
std::vector<double> x(100); // allocation with size = 100
x.resize(200); // enlarging array with keeping 100 entries
x.clear(); // deallocation
&x[0]; // double pointer to the first entry
x.data(); //
```



## 疎行列の格納形式の変換 : COO 形式から CSR 形式へ : 1/2

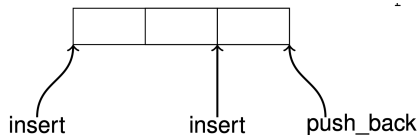
5 × 5 の非対称行列の例 :  $n = 5$ ,  $nnz = 15$ .

1.1	1.2		1.4											
2.1	2.2	2.3		2.5										
	3.2	3.3												
4.1			0.0	4.5										
	5.2		5.4	5.5										



列インデックスは  $i$ -行毎に `list<int> pcol[i]` に格納



- ▶ それぞれの行の配列は `vector<list<int>>` に格納
- ▶ 昇順になるようにデータは `std::list` のイテレータを用いる
- ▶ 一次元配列データ `int indcol[k]` は `pcol` より複製して作製

リスト構造は動的データの扱いに適するが HPC アプリケーションでは効率的でない

## 疎行列の格納形式の変換 : COO 形式から CSR 形式へ : 2/2

- ▶ 各行の記憶のため動的なメモリー確保が不可欠

```
std::vector<std::list<int> > pcol(nrow);
std::vector<std::list<double> > pcoef(nrow);
for (int k = 0; k < nnz; k++) {
    int i = Acoo.irow[k], j = Acoo.jcol[k];
    double coef = Acoo.coef[k];
    if (pcol[i].empty())
        pcol[i].push_back(j); pcoef[i].push_back(coef);
    else {
        if (pcol[i].back() < j)
            pcol[i].push_back(j); pcoef[i].push_back(coef);
        else {
            std::list<double>::iterator iv = pcoef[i].begin();
            std::list<int>::iterator it = pcol[i].begin();
            for (; it != pcol[i].end(); ++it, ++iv) {
                if ((*it) > j)
                    pcol[i].insert(it, j); pcoef[i].insert(iv, coef);
            }
        }
    }
}
Acsr.ptrow[0] = 0;
int k = 0;
for (int i = 0; i < n; i++) {
    ptrow[i + 1] = ptrow[i] + pcol[i].size();
    std::list<double>::iterator iv = pcoef[i].begin();
    std::list<int>::iterator it = pcol[i].begin();
    for (; it != pcol[i].end(); ++it, ++iv, k++) {
        Acsr.pcol[k] = (*it); Acsr.coef[k] = (*iv); }
}
```

## 疎行列の格納形式の変換 : CSSR 形式から COO 形式へ

```
int nrow = Acsr.n;
for (int i = 0; i < n; i++) {
    for (int k = Acsr.ptrow[i]; k < Acsr.ptrow[i + 1]; k++) {
        Acoo.irow[k] = i;
        Acoo.jcol[k] = Acsr.indcol[k];
        Acoo.coef[k] = Acsr.coef[k];
    }
}
```

## 実習 : IML++ で C++ で記述された GMRES を実装する : 1/2

IML++, <https://math.nist.gov/impl++/gmres.h.txt> では GMRES は C++ で記述されている

最初の実装は前処理 `const Preconditioner &M` 無しで `Operator`, `Vector` と `Matrix` クラスを簡単なもので置き換える

- ▶ `Real` は `double`
- ▶ `Vector` は `std::vector<double>`
- ▶ `Operator` は `struct CSRformat`
- ▶ `Matrix` は 一次元配列 `std::vector<double>` を二つの添え字で参照するものとして

```
std::vector<double> HH((max_iter + 1) * (max_iter + 1));  
#define H(i, j) HH((i) + (j) * (max_iter + 1))
```

残差ベクトルを計算する

```
r = b - A * x;
```

は C++ の演算子で記述されているが、疎行列の GEMV ルーチンで置き換える

```
std::vector<double> r(b);  
SparseGEMV(A, (-1.0), x, 1.0, r);
```

## 実習 : IML++ で C++ で記述された GMRES を実装する : 2/2

```
template < class Operator, class Vector, class Preconditioner,
           class Matrix, class Real >
int
GMRES(const Operator &A, Vector &x, const Vector &b,
      const Preconditioner &M, Matrix &H, int &m, int &max_iter,
      Real &tol)
{
    Real resid;
    int i, j = 1, k;
    Vector s(m+1), cs(m+1), sn(m+1), w;

    Real normb = norm(M.solve(b));
    Vector r = M.solve(b - A * x);
```

→ テンプレートの利用を止める

```
int
GMRES(csr_matrix &A, std::vector<double> &x, std::vector<double> &b,
      int &m, int &max_iter,
      double &tol)
{
    double resid;
    int nrow = x.size();
    int i, j = 1, k;
    std::vector<double> s(m+1, 0.0), cs(m+1), sn(m+1), w(nrow);
    std::vector<double> HH((max_iter + 1) * (max_iter + 1));

    double normb = norm(b);
    // r = Precond(A, b, x);
```