OpenMPによるマルチコア・メニィコア並列プログラミング入門 C言語編

Part-A1：概要，対象アプリケーション

中島研吾

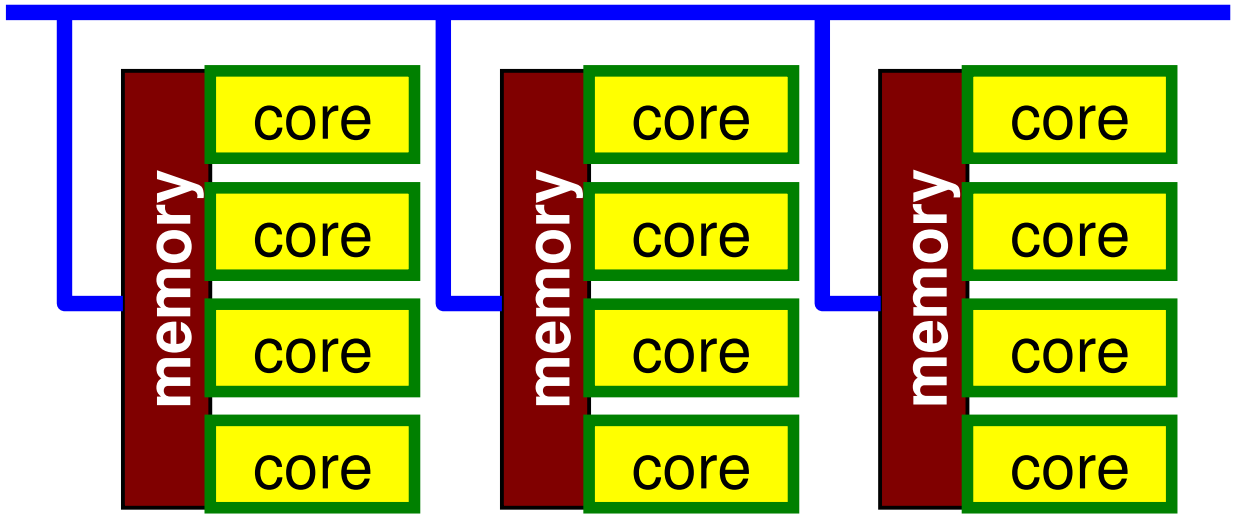
東京大学情報基盤センター

本編の背景

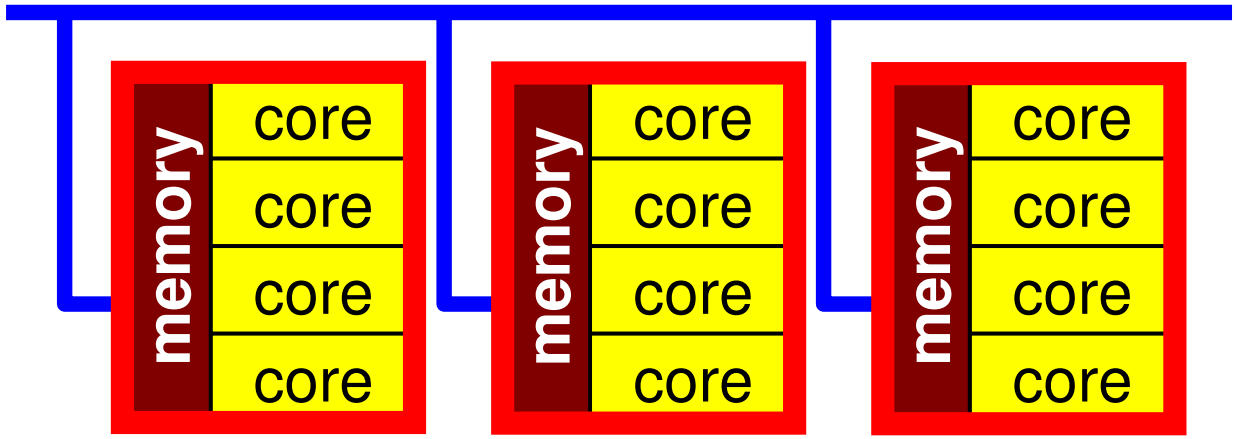
- マイクロプロセッサのマルチコア化，メニーコア化
  - 低消費電力，様々なプログラミングモデル
- OpenMP
  - 指示行（ディレクティヴ）を挿入するだけで手軽に「並列化」ができるため，広く使用されている
  - 様々な解説書
- データ依存性（data dependency）
  - メモリへの書き込みと参照が同時に発生
  - 並列化を実施するには，適切なデータの並べ替えを施す必要がある
  - このような対策はOpenMP向けの解説書でも詳しく取り上げられることは余りない：とても面倒くさい
- Hybrid 並列プログラミングモデル

Flat MPI vs. Hybrid

Flat-MPI：Each PE -> Independent



Hybrid：Hierarchal Structure



Key-Issues towards Appl./Algorithms on Exa-Scale Systems

Jack Dongarra (ORNL/U. Tennessee) at SIAM/PP10

- Hybrid/Heterogeneous Architecture
  - Multicore + GPU
  - Multicore + Manycore (more intelligent)
- Mixed Precision Computation
- Auto-Tuning/Self-Adapting
- Fault Tolerant
- Communication Reducing Algorithms

Hybrid並列プログラミングモデルは必須

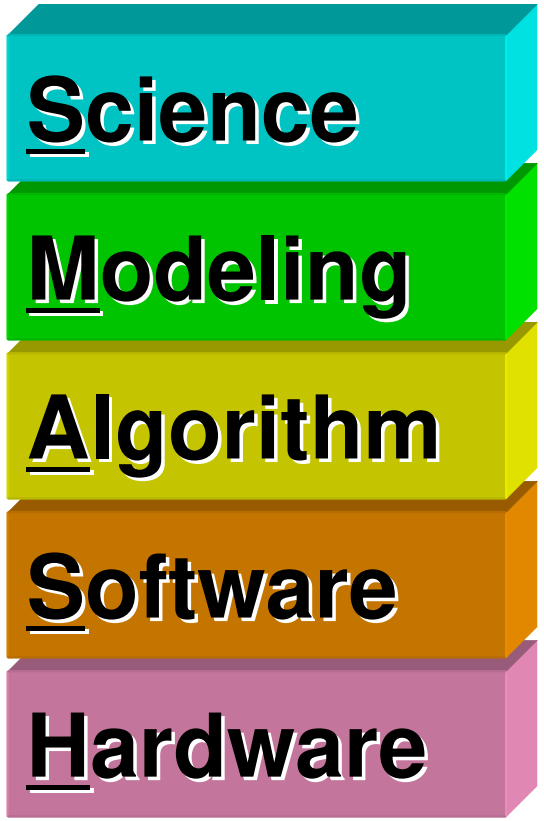
- Message Passing
  - MPI
- Multi Threading
  - OpenMP, CUDA, OpenCL, OpenACC
  - OpenACC
    - GPUなどのアクセラレータのためのプログラミング環境として広く利用されており，OpenMPと同様に指示行挿入によってプログラミングが可能

本編の目的

- 「有限体積法から導かれる疎行列を対象としたPCG法」を題材とした，データ配置など，科学技術計算のためのマルチコアプログラミングにおいて重要なアルゴリズムについての講習
- 更に理解を深めるための，Wisteria/BDEC-01-Odessy (A64FX) を利用した実習
- 単一のアプリケーションに特化した内容であるが，基本的な考え方は様々な分野に適用可能である
  - 実はこの方法は意外に効果的である
- 従来は2日間で（OpenMP＋OpenACC）の内容であったが，オンライン化にあたって1日，OpenMPのみとした
  ⇒今回**Wisteria/BDEC-01-Odyssey**への移行に従い，プログラムを大幅に簡略化

本編の目的(続き)

- 単一のアプリケーションに特化した内容であるが，基本的な考え方は様々な分野に適用可能である
  - 実はこの方法は意外に効果的である
- いわゆる「並列化講習会」とはだいぶ趣が異なる
- SMASH:「Science」無き科学技術計算はあり得ない！



スケジュール

- 09:00 - 12:00　有限体積法
- 13:00 - 14:00　Wisteria/BDEC-01ログイン
- 14:00 - 17:30　OpenMP並列化（実習含む）
- 17:30 - 18:00　質疑

ファイルの用意 on your PC

コピー，展開

http://nkl.cc.u-tokyo.ac.jp/files/fvm.tar

```
>$ cd
>$ tar xvf fvm.tar
>$ cd fvm
```

以下のディレクトリが出来ていることを確認

```
src-c, src-f, run
```

これらを以降　**<$P-FVM>**

Your PC

Odyssey

可視化にはParaViewを使用

http://www.paraview.org/

フリーソフトウェア
Windows版，Mac版がある
UNIX版もあり

http://nkl.cc.u-tokyo.ac.jp/class/HowtouseParaView.pdf

資料はWeb上にもあります

http://nkl.cc.u-tokyo.ac.jp/seminars/multicore2021/

- 背景
  - 有限体積法
  - 前処理付反復法
- PCG法によるポアソン方程式法ソルバーについて
  - 実行方法
    - データ構造
  - プログラムの説明
    - 初期化
    - 係数マトリクス生成
    - PCG法

本編の目的より

- 「有限体積法から導かれる疎行列を対象としたPCG法」を題材とした，データ配置など，科学技術計算のためのマルチコアプログラミングにおいて重要なアルゴリズムについての講習

- 有限体積法
- 疎行列
- PCG法

対象とするアプリケーションの概要

- 支配方程式：三次元ポアソン方程式

$$\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2} + f = 0$$

- 有限体積法（Finite Volume Method，**FVM**）による空間離散化
  - 任意形状の要素，要素中心で変数を定義。
  - 直接差分法（Direct Finite Difference Method）とも呼ばれる。
- 境界条件他
  - ディリクレ境界条件@Z=Zmax，体積フラックスf
- 反復法による連立一次方程式解法
  - 共役勾配法（CG）＋前処理（Preconditioning）⇒PCG法

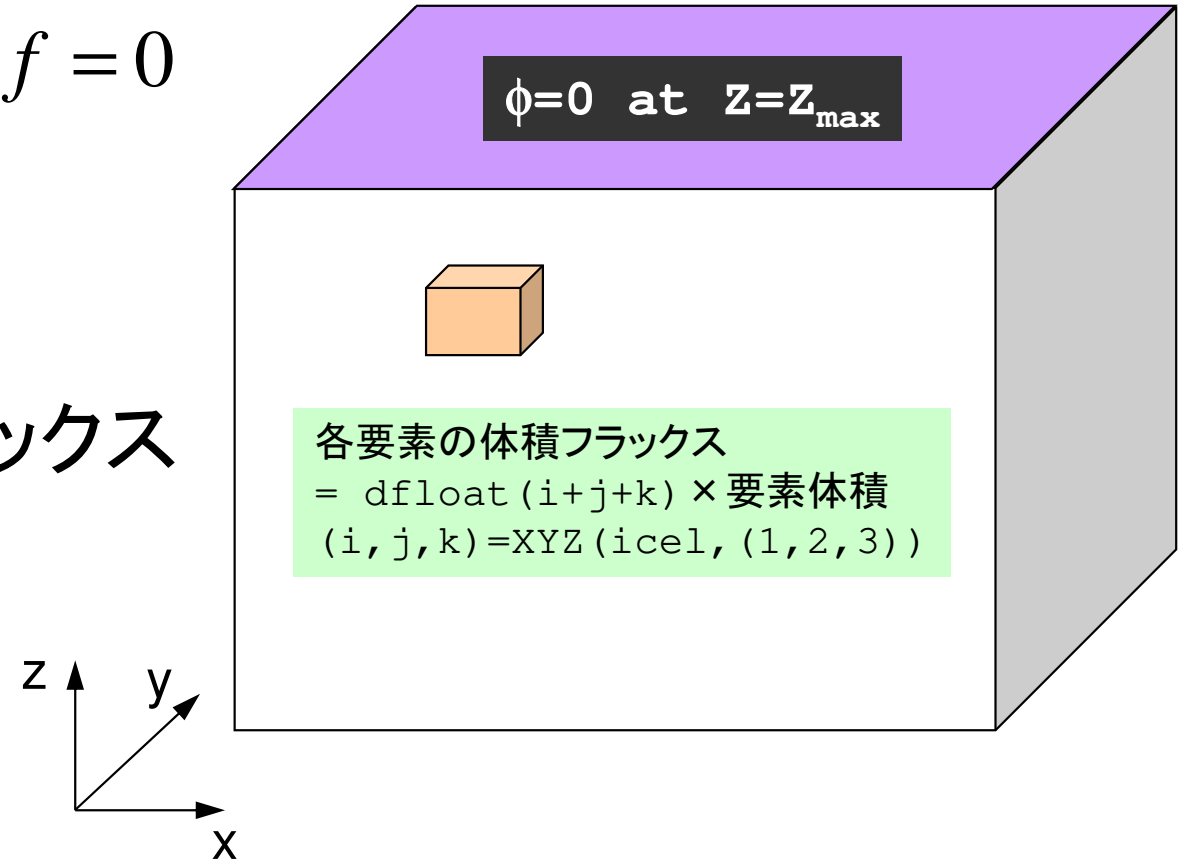
解いている問題：三次元ポアソン方程式
変数：要素中心で定義

ポアソン方程式

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

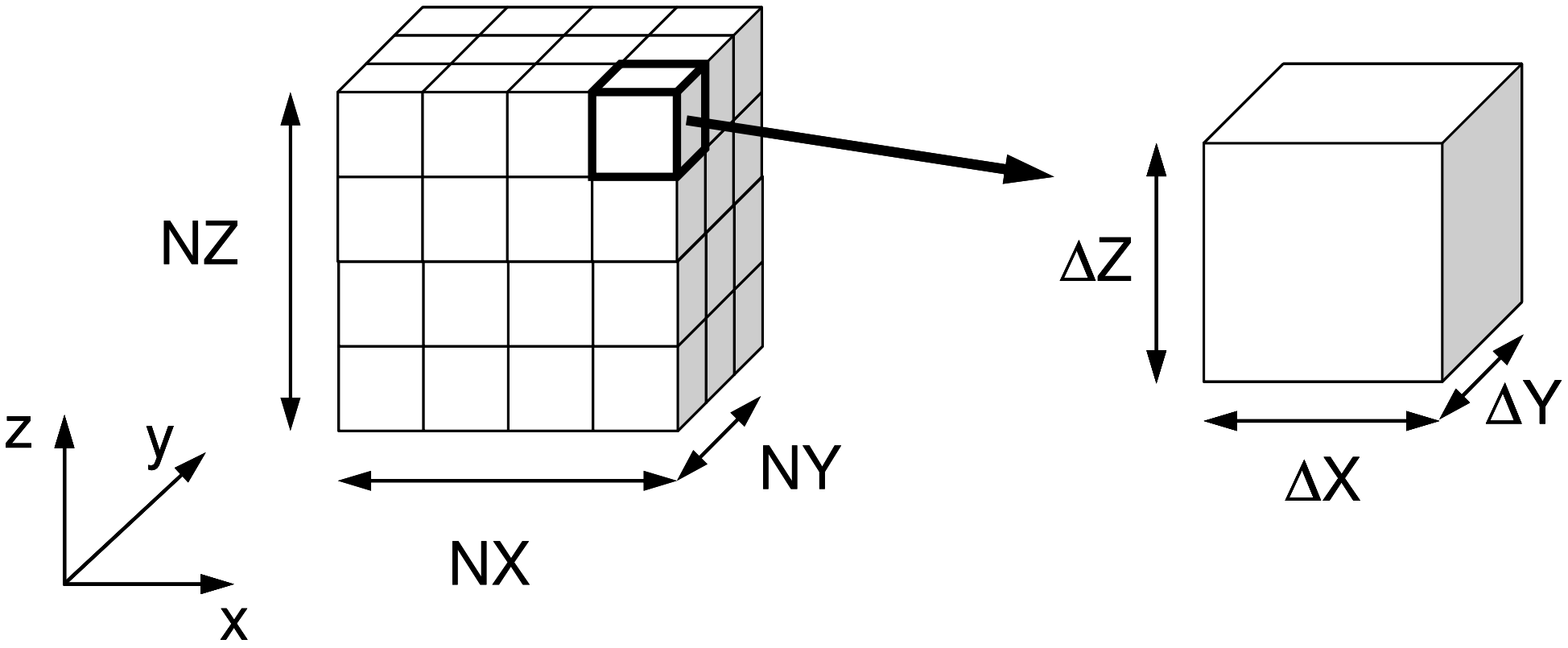
<u>境界条件他</u>

- 各要素で体積フラックス
- Z=Z_{max}面でϕ=0



対象：規則正しい三次元差分格子

半非構造的に扱う



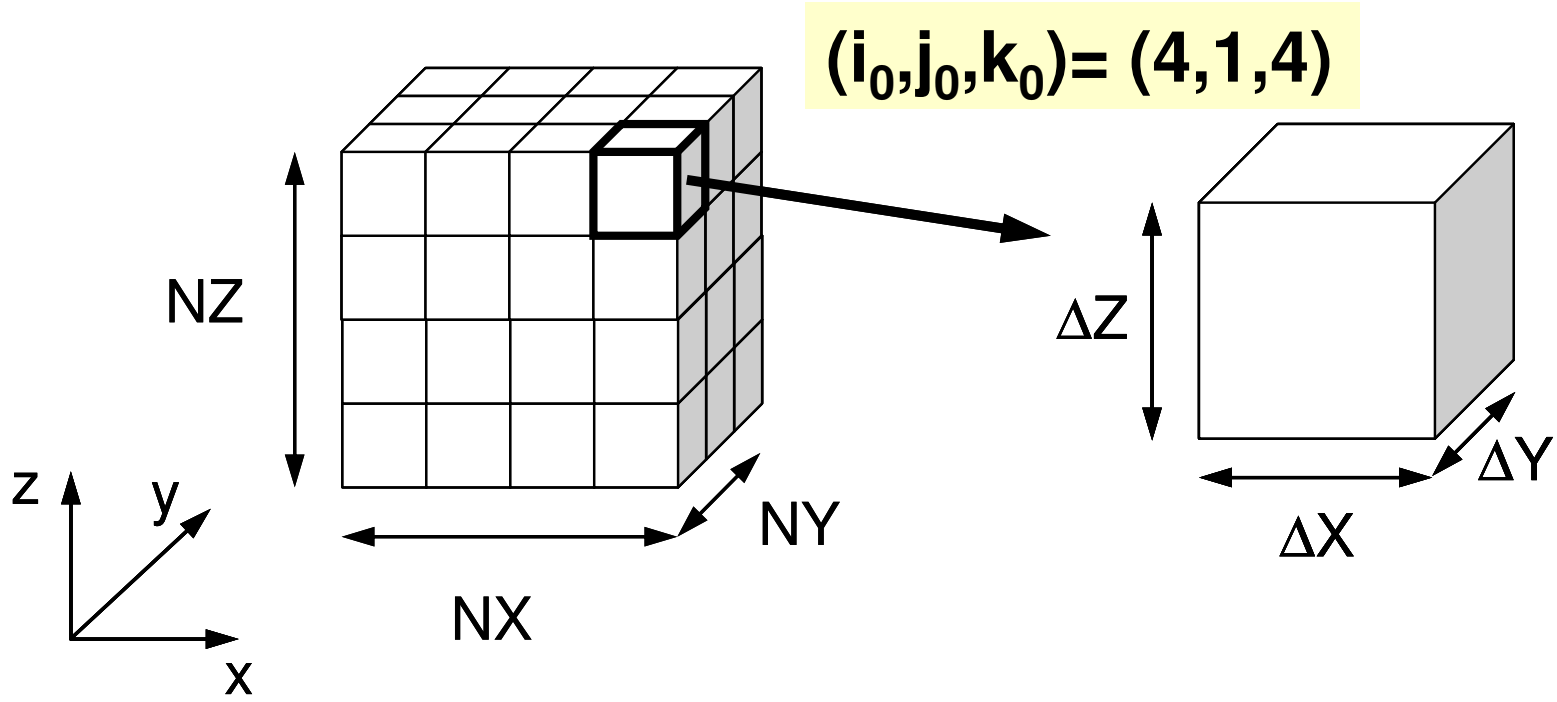
体積フラックスfの内容

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

$$f = dfloat(i_0 + j_0 + k_0)$$

$$i_0 = XYZ(icel,1),$$
$$j_0 = XYZ(icel,2),$$
$$k_0 = XYZ(icel,3)$$

XYZ(icel, k)(k=1,2,3)は
X, Y, Z方向の差分格子のインデックス
各メッシュがX, Y, Z方向の何番目に
あるかを示している。

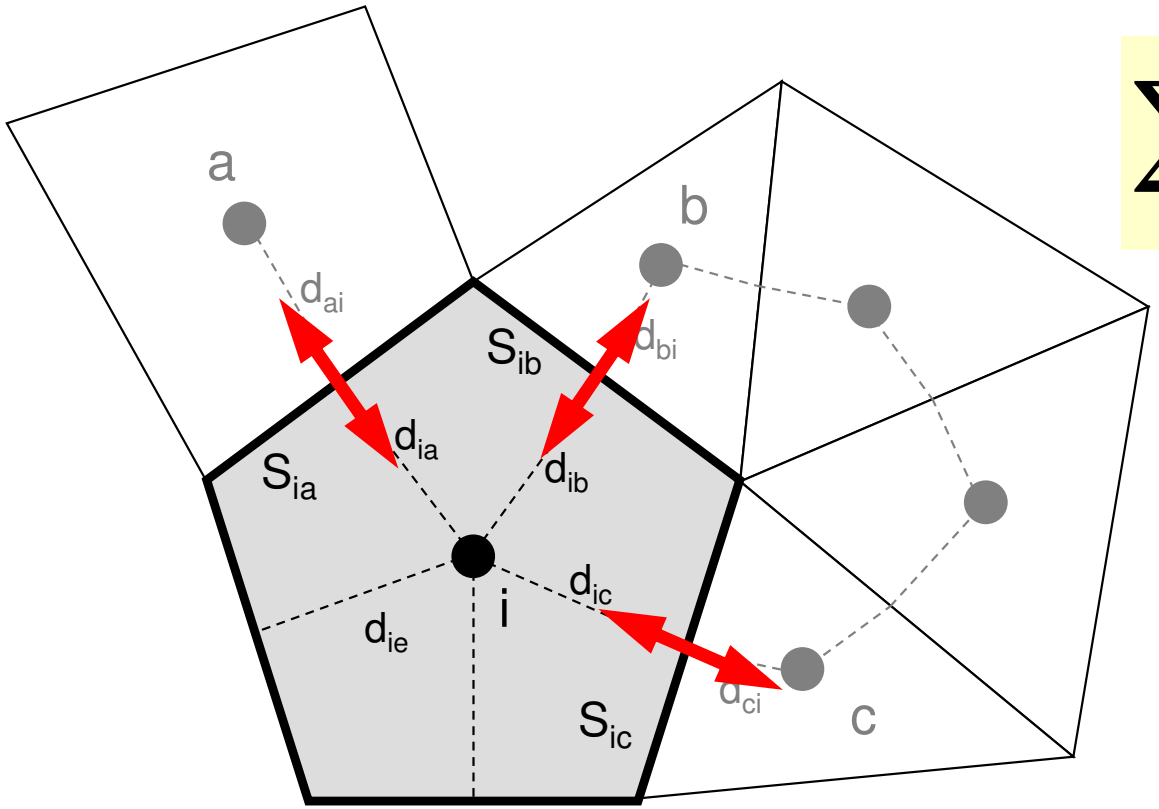


ポアソン方程式：有限体積法による離散化

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

Poisson Eq. by Finite Volume Method（FVM）

面を通過するフラックス（flux，流束）の保存に着目



隣接要素との拡散

$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\left(\phi_k-\phi_i\right)+V_i\dot{Q}_i=0$$

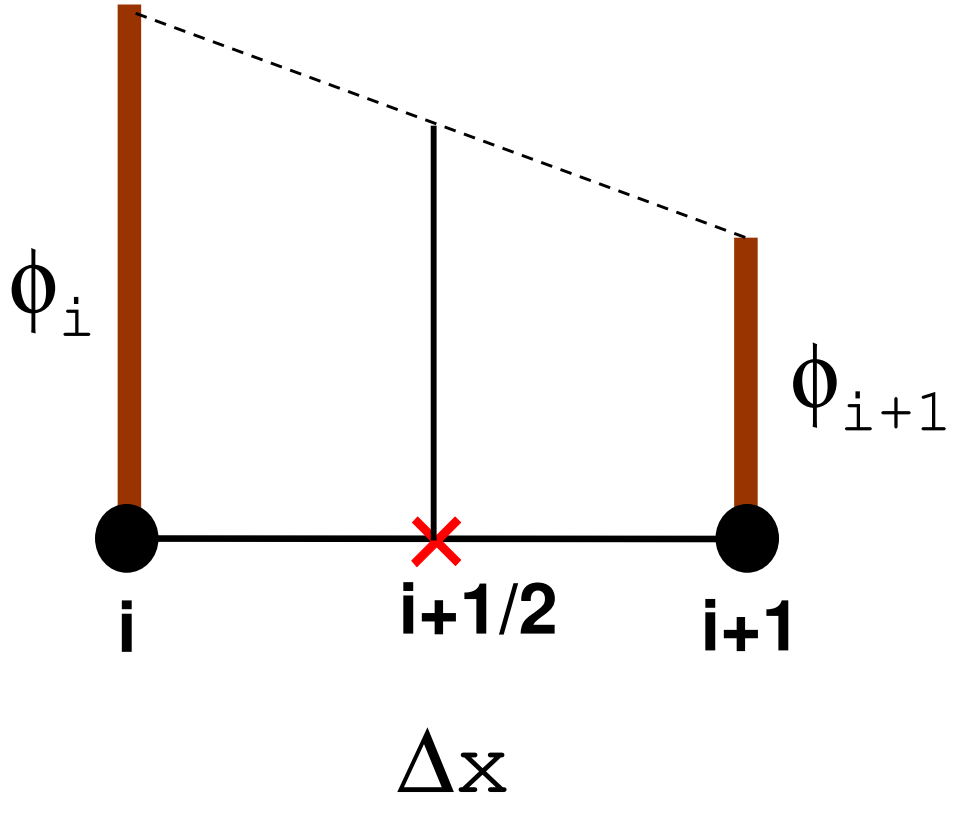
体積
フラックス

V_i ：要素体積
S ：表面面積
d_{ij} ：要素中心から表面までの距離
Q ：体積フラックス

Finite Difference Method (FDM)
(有限)差分法:巨視的微分
macroscopic differentiation

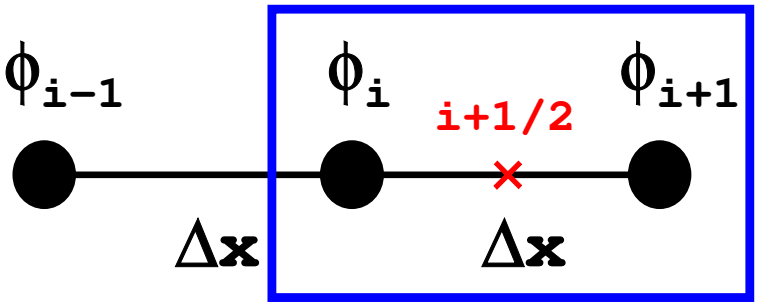
$$\left(\frac{d\phi}{dx}\right)_{i+1/2} \approx \frac{\phi_{i+1}-\phi_i}{\Delta x}$$

$$\left(\frac{d\phi}{dx}\right)_{i+1/2} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{\phi_{i+1}-\phi_i}{\Delta x}$$



差分法における二次微分係数・導関数
Taylor Series Expansion：Taylor展開

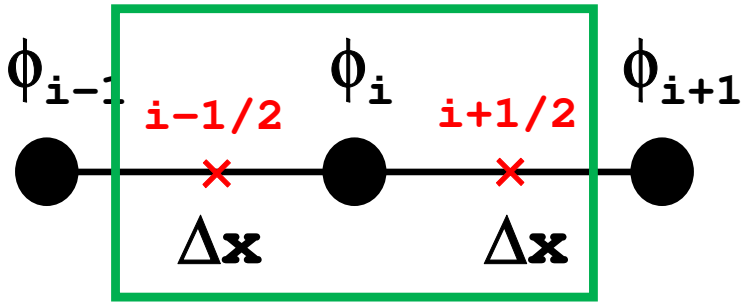
- 点×における「傾き」（中点：i・i+1）



$$\left(\frac{d\phi}{dx}\right)_{i+1/2} \approx \frac{\phi_{i+1}-\phi_i}{\Delta x}$$

Δx→0：本当の微分係数

- 点 iにおける二次微分係数



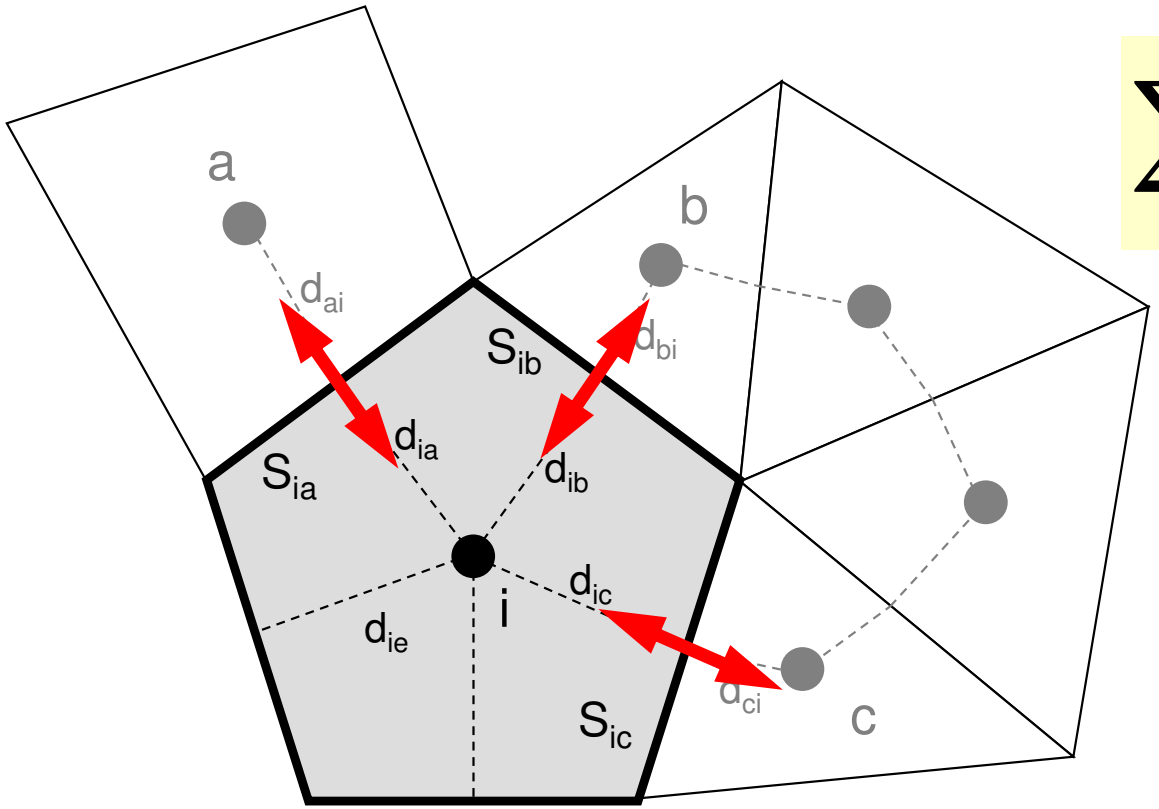
$$\left(\frac{d^2\phi}{dx^2}\right)_i \approx \frac{\left(\frac{d\phi}{dx}\right)_{i+1/2} - \left(\frac{d\phi}{dx}\right)_{i-1/2}}{\Delta x} = \frac{\frac{\phi_{i+1}-\phi_i}{\Delta x} - \frac{\phi_i-\phi_{i-1}}{\Delta x}}{\Delta x} = \frac{\phi_{i+1}-2\phi_i+\phi_{i-1}}{\Delta x^2}$$

ポアソン方程式：有限体積法による離散化

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

Poisson Eq. by Finite Volume Method（FVM）

面を通過するフラックス（flux，流束）の保存に着目



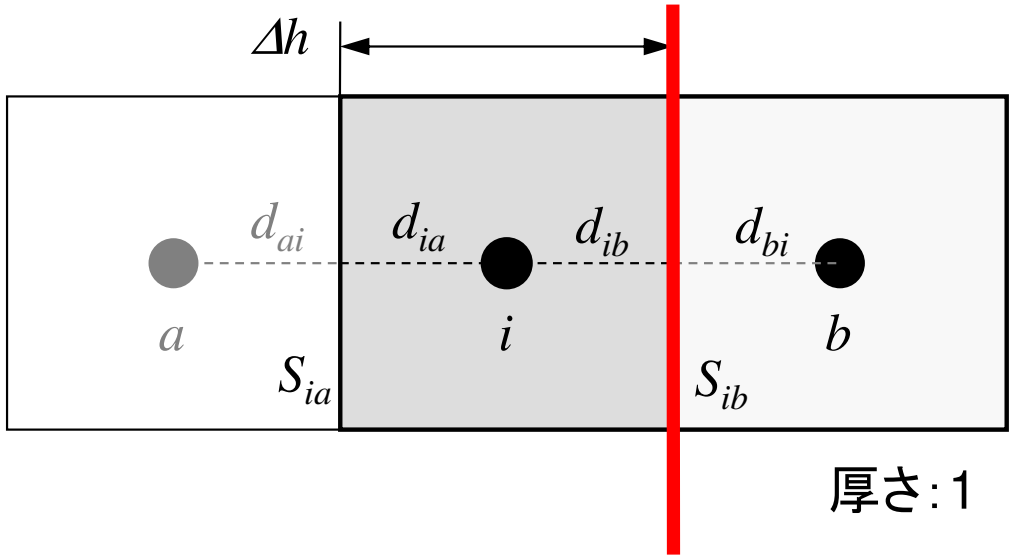
隣接要素との拡散

$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

体積
フラックス

V_i ：要素体積
S ：表面面積
d_{ij} ：要素中心から表面までの距離
Q ：体積フラックス

一次元差分法との比較(1/3)



一辺の長さΔhの正方形メッシュ

接触面積: $S_{ik} = \Delta h$

要素体積: $V_i = \Delta h^2$

接触面までの距離: $d_{ij} = \Delta h/2$

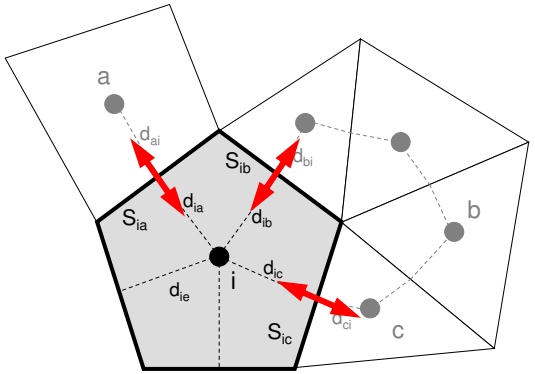
この面を通過するフラックス: Qs_{ib}

$$Qs_{ib} = -\frac{\phi_b - \phi_i}{d_{ib} + d_{bi}} \cdot S_{ib}$$

フーリエ(Fourier)の法則

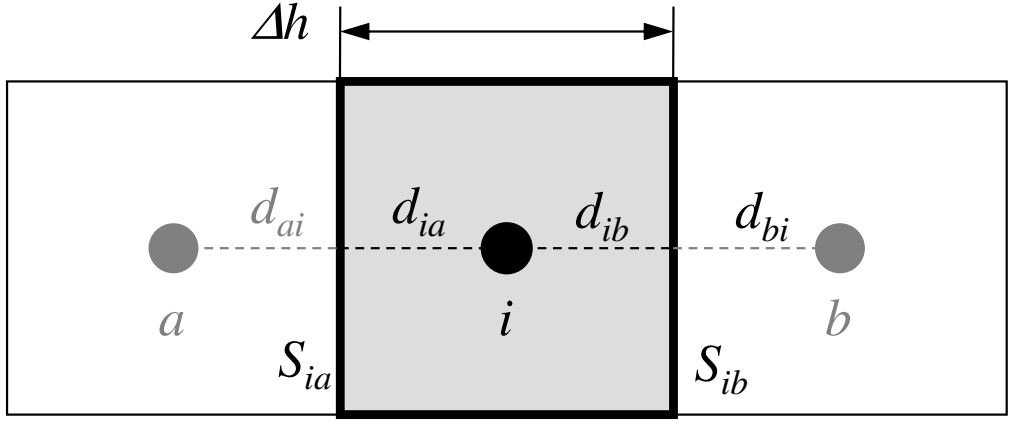
面を通過するフラックス(流束)

=ー(ポテンシャル勾配)



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik} + d_{ki}} (\phi_k - \phi_i) + V_i \dot{Q}_i = 0$$

一次元差分法との比較(2/3)



厚さ:1

一辺の長さΔhの正方形メッシュ

接触面積: $S_{ik}=\Delta h$

要素体積: $V_i=\Delta h^2$

接触面までの距離: $d_{ij}=\Delta h/2$

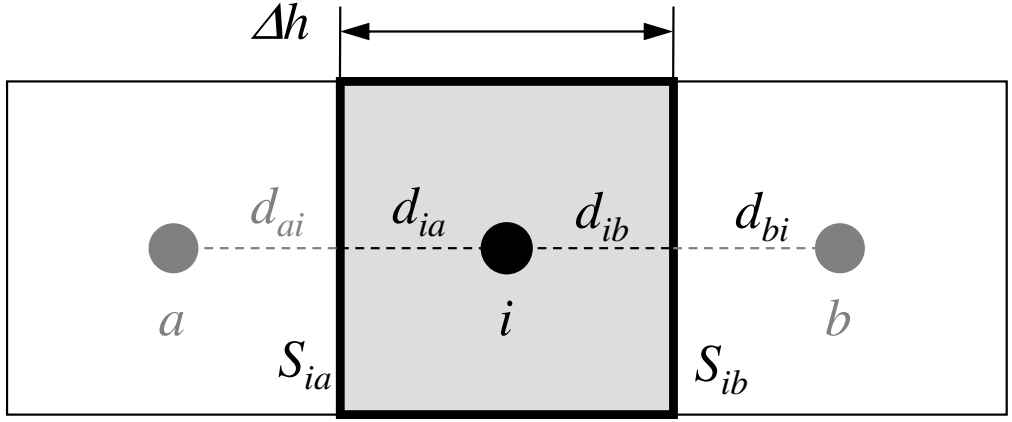
$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\left(\phi_k-\phi_i\right)+V_i\dot{Q}_i=0$$

両辺をV_iで割る:

$$\frac{1}{V_i}\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\left(\phi_k-\phi_i\right)+\dot{Q}_i=0$$

この部分に注目すると

一次元差分法との比較(3/3)



厚さ:1

一辺の長さΔhの正方形メッシュ

接触面積: $S_{ik}=\Delta h$

要素体積: $V_i=\Delta h^2$

接触面までの距離: $d_{ij}=\Delta h/2$

$$\frac{1}{V_i}\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)=\frac{1}{(\Delta h)^2}\sum_{k=a,b}\frac{\Delta h}{\frac{\Delta h}{2}+\frac{\Delta h}{2}}(\phi_k-\phi_i)$$

$$=\frac{1}{(\Delta h)^2}\sum_{k=a,b}\frac{\Delta h}{\frac{\Delta h}{2}+\frac{\Delta h}{2}}(\phi_k-\phi_i)=\frac{1}{(\Delta h)^2}\sum_{k=a,b}\frac{\Delta h}{\Delta h}(\phi_k-\phi_i)=\frac{1}{(\Delta h)^2}\sum_{k=a,b}(\phi_k-\phi_i)$$

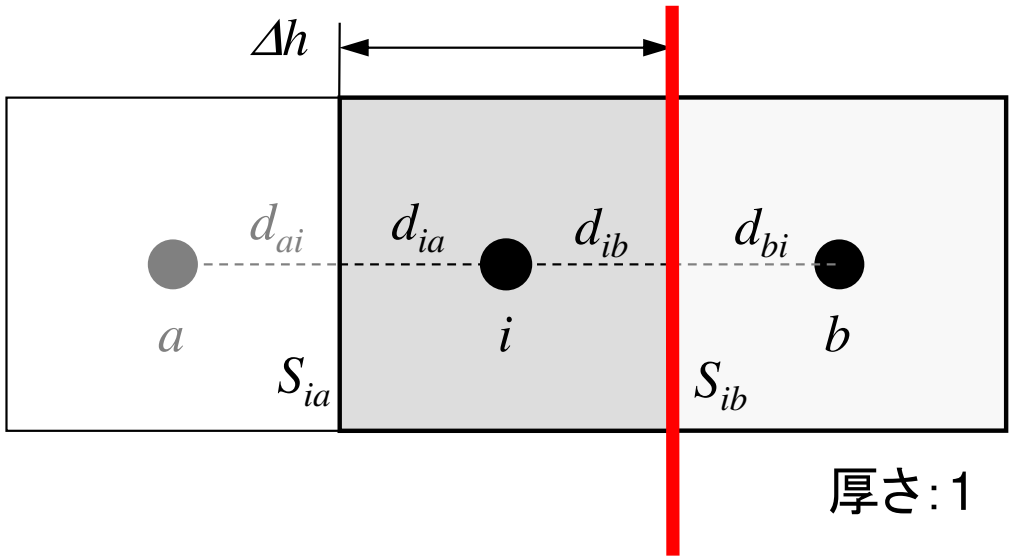
$$=\frac{1}{(\Delta h)^2}(\phi_a-\phi_i)+\frac{1}{(\Delta h)^2}(\phi_b-\phi_i)=\boxed{\frac{\phi_a-2\phi_i+\phi_b}{(\Delta h)^2}}$$

要素iについて成立
連立一次方程式

熱伝導の場合(1/3)

$$\frac{\partial}{\partial x}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial x}\right)+\frac{\partial}{\partial y}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial y}\right)+\frac{\partial}{\partial z}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial z}\right)+Q=0$$

λ: 熱伝導率



一辺の長さΔhの正方形メッシュ

接触面積: $S_{ik}=\Delta h$

要素体積: $V_i=\Delta h^2$

接触面までの距離: $d_{ij}=\Delta h/2$

この面を通過する熱フラックス:Qs_{ib}

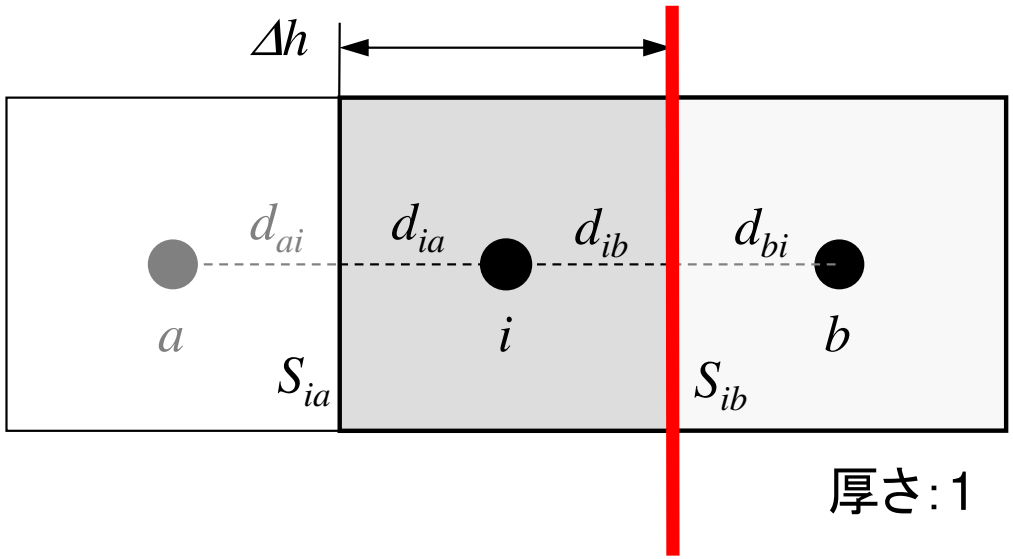
$$Qs_{ib}=-\lambda\frac{T_b-T_i}{\Delta h}\cdot S_{ib}$$

$$\lambda_i=\lambda_b=\lambda$$

熱伝導の場合(2/3)

$$\frac{\partial}{\partial x}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial x}\right)+\frac{\partial}{\partial y}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial y}\right)+\frac{\partial}{\partial z}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial z}\right)+Q=0$$

λ: 熱伝導率



一辺の長さΔhの正方形メッシュ

接触面積: $S_{ik}=\Delta h$

要素体積: $V_i=\Delta h^2$

接触面までの距離: $d_{ij}=\Delta h/2$

この面を通過する熱フラックス: Qs_{ib}

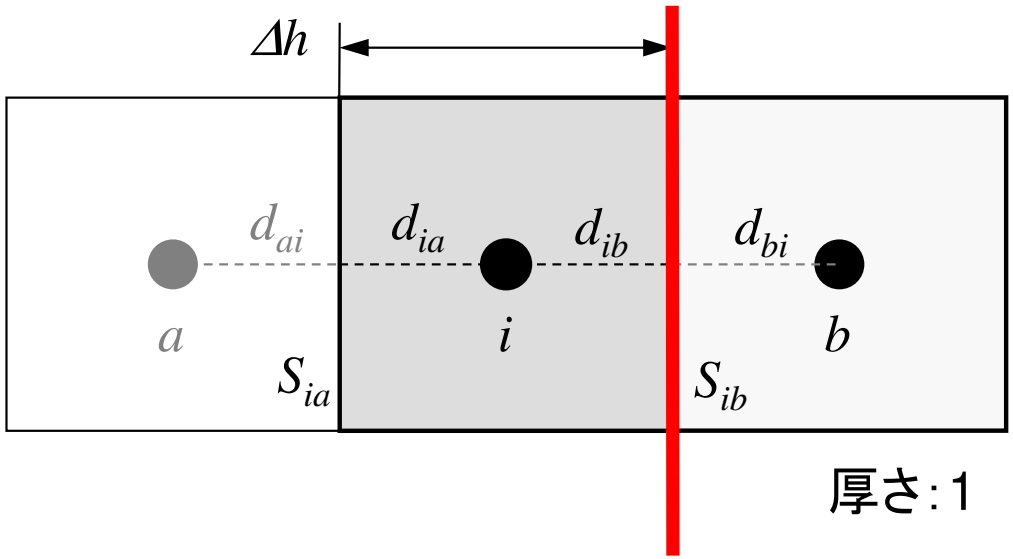
$$Qs_{ib}=-\lambda\frac{T_b-T_i}{\frac{\Delta h}{2}+\frac{\Delta h}{2}}\cdot S_{ib}=-\frac{T_b-T_i}{\left[\left(\frac{\Delta h}{2}\right)/\lambda\right]+\left[\left(\frac{\Delta h}{2}\right)/\lambda\right]}\cdot S_{ib}$$

$$\lambda_i=\lambda_b=\lambda$$

熱伝導の場合(3/3)

$$\frac{\partial}{\partial x}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial x}\right)+\frac{\partial}{\partial y}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial y}\right)+\frac{\partial}{\partial z}\left(\lambda\frac{\partial T}{\partial z}\right)+Q=0$$

λ: 熱伝導率



一辺の長さΔhの正方形メッシュ

接触面積: $S_{ik}=\Delta h$

要素体積: $V_i=\Delta h^2$

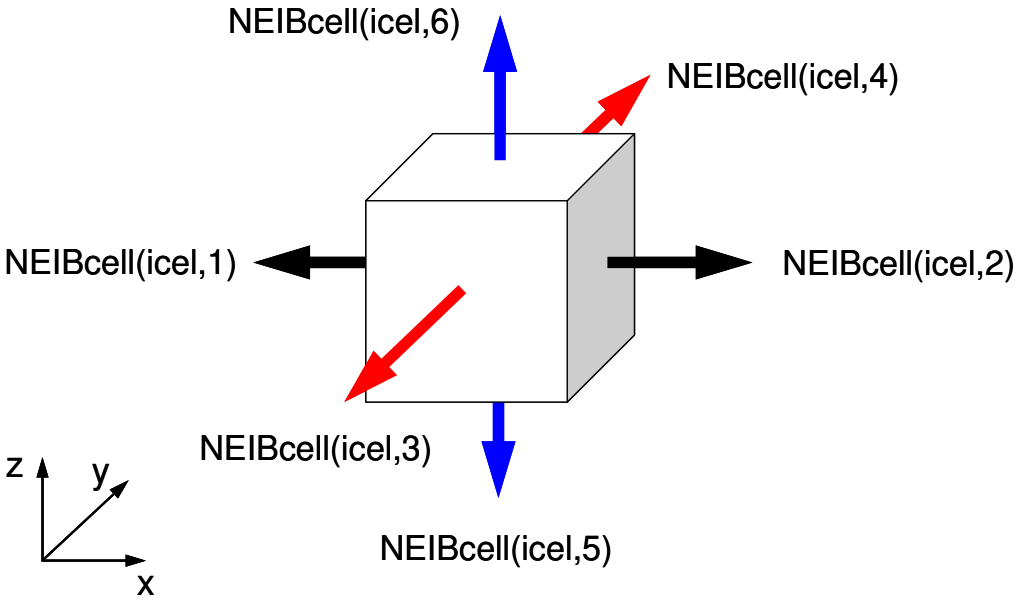
接触面までの距離: $d_{ij}=\Delta h/2$

この面を通過する熱フラックス: Qs_{ib}

$$Qs_{ib}=-\frac{T_b-T_i}{\left[\left(\frac{\Delta h}{2}\right)/\lambda_i\right]+\left[\left(\frac{\Delta h}{2}\right)/\lambda_b\right]}\cdot S_{ib}$$

$\lambda_i \neq \lambda_b$

三次元では・・・



$$\frac{\phi_{neib(icel,1)}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+\frac{\phi_{neib(icel,2)}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+$$

$$\frac{\phi_{neib(icel,3)}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+\frac{\phi_{neib(icel,4)}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+$$

$$\frac{\phi_{neib(icel,5)}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+\frac{\phi_{neib(icel,6)}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+f_{icel}\Delta x\Delta y\Delta z=0$$

整理すると:連立一次方程式

$$\frac{\phi_{neib(icel,1)}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+\frac{\phi_{neib(icel,2)}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+$$
$$\frac{\phi_{neib(icel,3)}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+\frac{\phi_{neib(icel,4)}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+$$
$$\frac{\phi_{neib(icel,5)}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+\frac{\phi_{neib(icel,6)}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+f_{icel}\Delta x\Delta y\Delta z=0$$

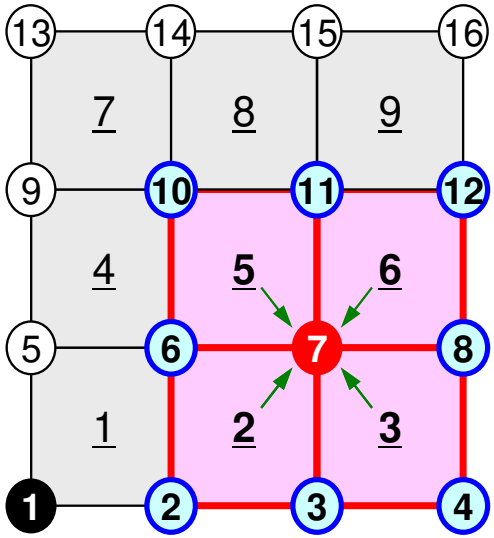
$$\sum_k \frac{S_{icel-k}}{d_{icel-k}}\left(\phi_k-\phi_{icel}\right)=-f_{icel}V_{icel}$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{icel-k}}{d_{icel-k}}\right]\phi_{icel}+\left[\sum_k \frac{S_{icel-k}}{d_{icel-k}}\phi_k\right]=-f_{icel}V_{icel}\qquad (icel=1,N)$$

対角項　　非対角項

$$\longrightarrow\quad [A]\{\phi\}=\{f\}$$

有限要素法の係数マトリクス
ゼロが多い：疎行列



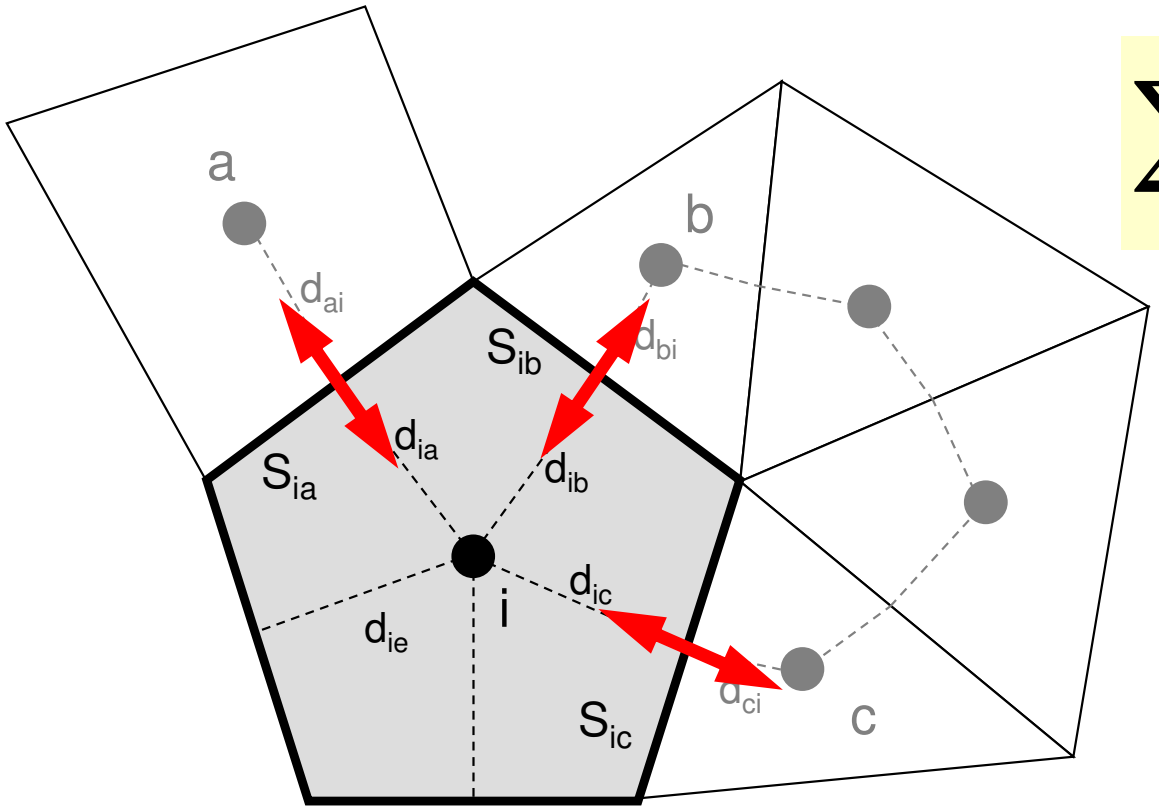
$$[K]\{\Phi\}=\{F\}$$

$$\begin{bmatrix}
D & X & & & X & X & & & & & & & & & & \\
X & D & X & & X & X & X & & & & & & & & & \\
 & X & D & X & & X & X & X & & & & & & & & \\
 & & X & D & & & X & X & & & & & & & & \\
X & X & & & D & X & & & X & X & & & & & & \\
X & X & X & & X & D & X & & X & X & X & & & & & \\
 & X & X & X & & X & D & X & & X & X & X & & & & \\
 & & X & X & & & X & D & & & X & X & & & & \\
 & & & & X & X & & & D & X & & & X & X & & \\
 & & & & X & X & X & & X & D & X & & X & X & X & \\
 & & & & & X & X & X & & X & D & X & & X & X & X \\
 & & & & & & X & X & & & X & D & & & X & X \\
 & & & & & & & & X & X & & & D & X & & \\
 & & & & & & & & X & X & X & & X & D & X & \\
 & & & & & & & & & X & X & X & & X & D & X \\
 & & & & & & & & & & X & X & & & X & D
\end{bmatrix}
\begin{Bmatrix}
\Phi_1 \\ \Phi_2 \\ \Phi_3 \\ \Phi_4 \\ \Phi_5 \\ \Phi_6 \\ \Phi_7 \\ \Phi_8 \\ \Phi_9 \\ \Phi_{10} \\ \Phi_{11} \\ \Phi_{12} \\ \Phi_{13} \\ \Phi_{14} \\ \Phi_{15} \\ \Phi_{16}
\end{Bmatrix}
=
\begin{Bmatrix}
F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \\ F_8 \\ F_9 \\ F_{10} \\ F_{11} \\ F_{12} \\ F_{13} \\ F_{14} \\ F_{15} \\ F_{16}
\end{Bmatrix}$$

FVMの係数行列も疎行列

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

面を通過するフラックスの保存に着目
周囲の要素とのみ関係がある



隣接要素との拡散

$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\left(\phi_k-\phi_i\right)+V_i\dot{Q}_i=0$$

体積
フラックス

V_i : 要素体積
S : 表面面積
d_{ij} : 要素中心から表面までの距離
Q : 体積フラックス

疎行列：0が多い

- $A(i,j)$のように正方行列の全成分を記憶することは疎行列では非効率的
  - 「密」行列向け

$$\begin{bmatrix}
D & X & & & X & X & & & & & & & & & & \\
X & D & X & & X & X & X & & & & & & & & & \\
 & X & D & X & & X & X & X & & & & & & & & \\
 & & X & D & & & X & X & & & & & & & & \\
X & X & & & D & X & & & X & X & & & & & & \\
X & X & X & & X & D & X & & X & X & X & & & & & \\
 & X & X & X & & X & D & X & & X & X & X & & & & \\
 & & X & X & & & X & D & & & X & X & & & & \\
 & & & & X & X & & & D & X & & & X & X & & \\
 & & & & X & X & X & & X & D & X & & X & X & X & \\
 & & & & & X & X & X & & X & D & X & & X & X & X \\
 & & & & & & X & X & & & X & D & & & X & X \\
 & & & & & & & & X & X & & & D & X & & \\
 & & & & & & & & X & X & X & & X & D & X & \\
 & & & & & & & & & X & X & X & & X & D & X \\
 & & & & & & & & & & X & X & & & X & D
\end{bmatrix}
\begin{Bmatrix} \Phi_1 \\ \Phi_2 \\ \Phi_3 \\ \Phi_4 \\ \Phi_5 \\ \Phi_6 \\ \Phi_7 \\ \Phi_8 \\ \Phi_9 \\ \Phi_{10} \\ \Phi_{11} \\ \Phi_{12} \\ \Phi_{13} \\ \Phi_{14} \\ \Phi_{15} \\ \Phi_{16} \end{Bmatrix}
=
\begin{Bmatrix} F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \\ F_8 \\ F_9 \\ F_{10} \\ F_{11} \\ F_{12} \\ F_{13} \\ F_{14} \\ F_{15} \\ F_{16} \end{Bmatrix}$$

- 有限体積法：非零非対角成分の数は高々「数百」規模（この講義ではわずか6）
  - 例えば未知数が10^8個あるとすると記憶容量（ワード数）は
    - 正方行列：$O(10^{16})$ words $\Rightarrow$ $O(10^{17})$ Bytes = 100PB（Odysseyの400倍）
    - 非零非対角成分数：$O(10^9)$ words $\Rightarrow$ 10 GB（Odysseyは32 GB/node）
- 非零成分のみ記憶するのが効率的

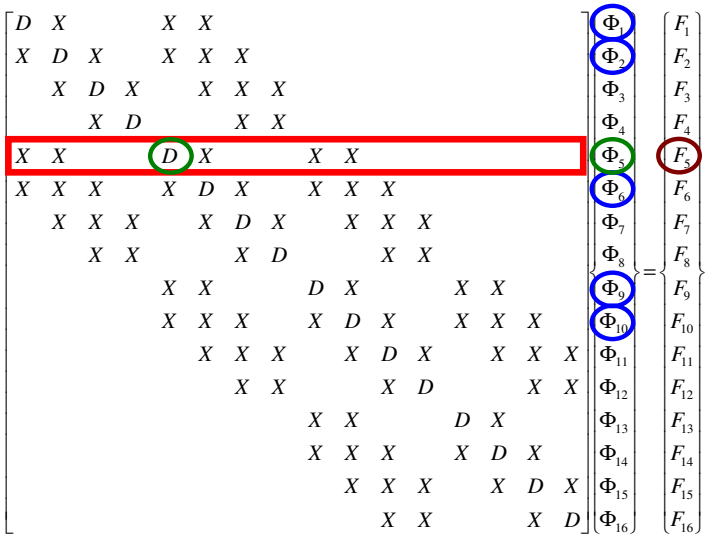
行列ベクトル積への適用

（非零）非対角成分のみを格納，疎行列向け方法

Compressed Row Storage (CRS)

Diag [i] 対角成分（実数，i=1,N）
Index[i] 非零非対角成分数に関する一次元配列（通し番号）
（整数，i=0,N）
Item[k] 非零非対角成分の要素（列）番号
（整数，k=0,index[N]）
AMat[k] 非零非対角成分
（実数，k=0,index[N]）

```
{Y}=[A]{X}

for(i=0;i<N;i++){
        Y[i] = Diag[i] * X[i];
        for(k=Index[i];k<Index[i+1];k++){
                Y[i] += AMat[k]*X[Item[k]];
        }
}
```



行列ベクトル積：密行列⇒とても簡単

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1,N-1} & a_{1,N} \\ a_{21} & a_{22} & & a_{2,N-1} & a_{2,N} \\ \cdots & & \cdots & & \cdots \\ a_{N-1,1} & a_{N-1,2} & & a_{N-1,N-1} & a_{N-1,N} \\ a_{N,1} & a_{N,2} & \cdots & a_{N,N-1} & a_{N,N} \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-1} \\ x_N \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{N-1} \\ y_N \end{Bmatrix}$$

```
{Y}= [A]{X}

for(j=0;j<N;j++){
  Y[j]= 0.0;
  for (i=0;i<N;i++){
    Y[j]+= A[j][i]*X[i];
  }
}
```

Compressed Row Storage (CRS)

	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1.1	2.4	0	0	3.2	0	0	0
2	4.3	3.6	0	2.5	0	3.7	0	9.1
3	0	0	5.7	0	1.5	0	3.1	0
4	0	4.1	0	9.8	2.5	2.7	0	0
5	3.1	9.5	10.4	0	11.5	0	4.3	0
6	0	0	6.5	0	0	12.4	9.5	0
7	0	6.4	2.5	0	0	1.4	23.1	13.1
8	0	9.5	1.3	9.6	0	3.1	0	51.3

Compressed Row Storage (CRS): C Numbering starts from 0 in program

	0	1	2	3	4	5	6	7
0	1.1 ◎	2.4 ①			3.2 ④			
1	4.3 ◎	3.6 ①		2.5 ③		3.7 ⑤		9.1 ⑦
2			5.7 ②		1.5 ④		3.1 ⑥	
3		4.1 ①		9.8 ③	2.5 ④	2.7 ⑤		
4	3.1 ◎	9.5 ①	10.4 ②		11.5 ④		4.3 ⑥	
5			6.5 ②			12.4 ⑤	9.5 ⑥	
6		6.4 ①	2.5 ②			1.4 ⑤	23.1 ⑥	13.1 ⑦
7		9.5 ①	1.3 ②	9.6 ③		3.1 ⑤		51.3 ⑦

```
N= 8
```

対角成分

```
Diag[0]=  1.1
Diag[1]=  3.6
Diag[2]=  5.7
Diag[3]=  9.8
Diag[4]= 11.5
Diag[5]= 12.4
Diag[6]= 23.1
Diag[7]= 51.3
```

Compressed Row Storage (CRS)

	0	1	2	3	4	5	6	7
0	1.1 ◎		2.4 ①			3.2 ④			
1	3.6 ①	4.3 ◎			2.5 ③		3.7 ⑤		9.1 ⑦
2	5.7 ②					1.5 ④		3.1 ⑥	
3	9.8 ③		4.1 ①			2.5 ④	2.7 ⑤		
4	11.5 ④	3.1 ◎	9.5 ①	10.4 ②				4.3 ⑥	
5	12.4 ⑤			6.5 ②				9.5 ⑥	
6	23.1 ⑥		6.4 ①	2.5 ②			1.4 ⑤		13.1 ⑦
7	51.3 ⑦		9.5 ①	1.3 ②	9.6 ③		3.1 ⑤		

Compressed Row Storage (CRS)

						# Non-Zero Off-Diag.	
							Index[0]= 0
0	1.1 ◎	2.4 ①	3.2 ④			2	Index[1]= 2
1	3.6 ①	4.3 ◎	2.5 ③	3.7 ⑤	9.1 ⑦	4	Index[2]= 6
2	5.7 ②	1.5 ④	3.1 ⑥			2	Index[3]= 8
3	9.8 ③	4.1 ①	2.5 ④	2.7 ⑤		3	Index[4]= 11
4	11.5 ④	3.1 ◎	9.5 ①	10.4 ②	4.3 ⑥	4	Index[5]= 15
5	12.4 ⑤	6.5 ②	9.5 ⑥			2	Index[6]= 17
6	23.1 ⑥	6.4 ①	2.5 ②	1.4 ⑤	13.1 ⑦	4	Index[7]= 21
7	51.3 ⑦	9.5 ①	1.3 ②	9.6 ③	3.1 ⑤	4	Index[8]= 25

NPLU= 25
(=Index[N])

(Index[i])th~(Index[i+1])th:
Non-Zero Off-Diag. Components corresponding to i-th row.

Compressed Row Storage (CRS)

						# Non-Zero Off-Diag.	
							Index[0]= 0
0	1.1 ◎	2.4 ①,0	3.2 ④,1			2	Index[1]= 2
1	3.6 ①	4.3 ◎,2	2.5 ③,3	3.7 ⑤,4	9.1 ⑦,5	4	Index[2]= 6
2	5.7 ②	1.5 ④,6	3.1 ⑥,7			2	Index[3]= 8
3	9.8 ③	4.1 ①,8	2.5 ④,9	2.7 ⑤,10		3	Index[4]= 11
4	11.5 ④	3.1 ◎,11	9.5 ①,12	10.4 ②,13	4.3 ⑥,14	4	Index[5]= 15
5	12.4 ⑤	6.5 ②,15	9.5 ⑥,16			2	Index[6]= 17
6	23.1 ⑥	6.4 ①,17	2.5 ②,18	1.4 ⑤,19	13.1 ⑦,20	4	Index[7]= 21
7	51.3 ⑦	9.5 ①,21	1.3 ②,22	9.6 ③,23	3.1 ⑤,24	4	Index[8]= 25

NPLU= 25
(=Index[N])

(Index[i])th~(Index[i+1])th:
Non-Zero Off-Diag. Components corresponding to i-th row.

Compressed Row Storage (CRS)

0	1.1 ◎	2.4 ①,0	3.2 ④,1		
1	3.6 ①	4.3 ◎,2	2.5 ③,3	3.7 ⑤,4	9.1 ⑦,5
2	5.7 ②	1.5 ④,6	3.1 ⑥,7		
3	9.8 ③	4.1 ①,8	2.5 ④,9	2.7 ⑤,10	
4	11.5 ④	3.1 ◎,11	9.5 ①,12	10.4 ②,13	4.3 ⑥,14
5	12.4 ⑤	6.5 ②,15	9.5 ⑥,16		
6	23.1 ⑥	6.4 ①,17	2.5 ②,18	1.4 ⑤,19	13.1 ⑦,20
7	51.3 ⑦	9.5 ①,21	1.3 ②,22	9.6 ③,23	3.1 ⑤,24

```
Item[ 6]= 4, AMat[ 6]= 1.5
Item[18]= 2, AMat[18]= 2.5
```

Compressed Row Storage (CRS)

0	1.1 ◎	2.4 ①,0	3.2 ④,1		
1	3.6 ①	4.3 ◎,2	2.5 ③,3	3.7 ⑤,4	9.1 ⑦,5
2	5.7 ②	1.5 ④,6	3.1 ⑥,7		
3	9.8 ③	4.1 ①,8	2.5 ④,9	2.7 ⑤,10	
4	11.5 ④	3.1 ◎,11	9.5 ①,12	10.4 ②,13	4.3 ⑥,14
5	12.4 ⑤	6.5 ②,15	9.5 ⑥,16		
6	23.1 ⑥	6.4 ①,17	2.5 ②,18	1.4 ⑤,19	13.1 ⑦,20
7	51.3 ⑦	9.5 ①,21	1.3 ②,22	9.6 ③,23	3.1 ⑤,24

```
Diag [N]     対角成分(実数)
Index[N+1]   非零非対角成分数に関する
             一次元配列(通し番号)(整数)
Item[index[N]]
             非零非対角成分の要素(列)
             番号(整数)
Amat[index[N]]
             非零非対角成分(実数)
```

```
{Y}=[A]{X}

for(i=0;i<N;i++){
    Y[i] = Diag[i] * X[i];
    for(k=Index[i];k<Index[i+1];k++){
        Y[i] += AMat[k]*X[Item[k]];
      }
}
```

疎行列：非零成分のみ記憶
⇒メモリへの負担大
（memory-bound）：間接参照
（差分，FEM，FVM）

```
{Y}=[A]{X}

for(i=0;i<N;i++){
      Y[i] = Diag[i] * X[i];
      for(k=Index[i];k<Index[i+1];k++){
           Y[i] += AMat[k]*X[Item[k]];
       }
}
```

行列ベクトル積：密行列⇒とても簡単
メモリへの負担も小さい

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1,N-1} & a_{1,N} \\ a_{21} & a_{22} & & a_{2,N-1} & a_{2,N} \\ \cdots & & \cdots & & \cdots \\ a_{N-1,1} & a_{N-1,2} & & a_{N-1,N-1} & a_{N-1,N} \\ a_{N,1} & a_{N,2} & \cdots & a_{N,N-1} & a_{N,N} \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-1} \\ x_N \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{N-1} \\ y_N \end{Bmatrix}$$

```
{Y}= [A]{X}

for(j=0;j<N;j++){
  Y[j]= 0.0;
  for (i=0;i<N;i++){
    Y[j]+= A[j][i]*X[i];
  }
}
```

- 背景
  - 有限体積法
  - **前処理付反復法**
- PCG法によるポアソン方程式法ソルバーについて
  - 実行方法
    - データ構造
  - プログラムの説明
    - 初期化
    - 係数マトリクス生成
    - PCG法

科学技術計算における大規模線形方程式の解法

- 多くの科学技術計算は，最終的に大規模線形方程式 Ax=bを解くことに帰着される。
  - important, expensive
- アプリケーションに応じて様々な手法が提案されている
  - 疎行列（sparse），密行列（dense）
  - 直接法（direct），反復法（iterative）
- 密行列（dense）
  - グローバルな相互作用：BEM，スペクトル法，MO，MD（気液）
- 疎行列（sparse）
  - ローカルな相互作用：FEM，FDM，MD（固），高速多重極展開付BEM

直接法（Direct Method）

- Gaussの消去法，完全LU分解
  - 逆行列A^{-1}を直接求める（または同等の計算をする）

- 利点
  - 安定，幅広いアプリケーションに適用可能
    - Partial Pivoting
  - 疎行列，密行列いずれにも適用可能
- 欠点
  - 反復法よりもメモリ，計算時間を必要とする
    - 密行列の場合，$O(N^3)$の計算量
  - 大規模な計算向けではない
    - $O(N^2)$の記憶容量，$O(N^3)$の計算量

反復法とは・・・

Linear Equations
連立一次方程式

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$\mathbf{A}$ $\mathbf{x}$ $\mathbf{b}$

Initial Solution
初期解

$$\mathbf{x}^{(0)} = \begin{pmatrix} x_1^{(0)} \\ x_2^{(0)} \\ \vdots \\ x_n^{(0)} \end{pmatrix}$$

適当な初期解 $\mathrm{x}^{(0)}$から始めて，繰り返し計算によって真の解に収束(converge)させていく

$$\mathbf{x}^{(1)}, \mathbf{x}^{(2)}, \cdots$$

反復法（Iterative Method）

- 定常（stationary）法
  - 反復計算中，解ベクトル以外の変数は変化せず
  - SOR，Gauss-Seidel，Jacobiなど
  - 概して遅い

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \Rightarrow$$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{Mx}^{(k)} + \mathbf{Nb}$$

- 非定常（nonstationary）法
  - 拘束，最適化条件が加わる
  - Krylov部分空間（subspace）への写像を基底として使用するため，Krylov部分空間法とも呼ばれる
  - CG（Conjugate Gradient：共役勾配法）
  - BiCGSTAB（Bi-Conjugate Gradient Stabilized）
  - GMRES（Generalized Minimal Residual）

反復法（Iterative Method）（続き）

- 利点
  - 直接法と比較して，メモリ使用量，計算量が少ない。
  - 並列計算には適している。

- 欠点
  - 収束性が，アプリケーション，境界条件の影響を受けやすい。
  - 前処理（preconditioning）が重要。

非定常反復法：クリロフ部分空間法（1/2）
Krylov Subspace Method

$$\mathbf{Ax}=\mathbf{b}\Rightarrow\mathbf{x}=\mathbf{b}+\left(\mathbf{I}-\mathbf{A}\right)\mathbf{x}$$

以下の反復式を導入し$x_0, x_1, x_2, ..., x_k$を求める：

$$\begin{aligned}\mathbf{x}_k &= \mathbf{b}+\left(\mathbf{I}-\mathbf{A}\right)\mathbf{x}_{k-1}\\ &= \left(\mathbf{b}-\mathbf{A}\mathbf{x}_{k-1}\right)+\mathbf{x}_{k-1}\\ &= \mathbf{r}_{k-1}+\mathbf{x}_{k-1}\end{aligned}$$

$where\ \mathbf{r}_k=\mathbf{b}-\mathbf{A}\mathbf{x}_k$：残差ベクトル（residual）

$$\mathbf{x}_k=\mathbf{x}_0+\sum_{i=0}^{k-1}\mathbf{r}_i$$

$$\begin{aligned}\mathbf{r}_k &= \mathbf{b}-\mathbf{A}\mathbf{x}_k=\mathbf{b}-\mathbf{A}\left(\mathbf{r}_{k-1}+\mathbf{x}_{k-1}\right)\\ &= \left(\mathbf{b}-\mathbf{A}\mathbf{x}_{k-1}\right)-\mathbf{A}\mathbf{r}_{k-1}=\mathbf{r}_{k-1}-\mathbf{A}\mathbf{r}_{k-1}=\left(\mathbf{I}-\mathbf{A}\right)\mathbf{r}_{k-1}\end{aligned}$$

非定常反復法：クリロフ部分空間法（2/2）
Krylov Subspace Method

$$\mathbf{x}_k = \mathbf{x}_0 + \sum_{i=0}^{k-1} \mathbf{r}_i = \mathbf{x}_0 + \mathbf{r}_0 + \sum_{i=0}^{k-2} (\mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{r}_i = \mathbf{x}_0 + \mathbf{r}_0 + \sum_{i=1}^{k-1} (\mathbf{I} - \mathbf{A})^i \mathbf{r}_0$$

$$\mathbf{z}_k = \mathbf{r}_0 + \sum_{i=1}^{k-1} (\mathbf{I} - \mathbf{A})^i \mathbf{r}_0 = \left[\mathbf{I} + \sum_{i=1}^{k-1} (\mathbf{I} - \mathbf{A})^i \right] \mathbf{r}_0$$

$\mathbf{z_k}$はk次のクリロフ部分空間（Krylov Subspace）に属するベクトル，
問題はクリロフ部分空間からどのようにして解の近似ベクトル$\mathbf{x_k}$を
求めるかにある：

$$\left[\mathbf{r}_0, \mathbf{A}\mathbf{r}_0, \mathbf{A}^2\mathbf{r}_0, \ldots, \mathbf{A}^{k-1}\mathbf{r}_0\right]$$

代表的な非定常反復法：共役勾配法

- Conjugate Gradient法，略して「CG」法
  - 最も代表的な「非定常」反復法
- 対称正定値行列（Symmetric Positive Definite：SPD）
  - 任意のベクトル$\{x\}$に対して$\{x\}^T[A]\{x\}>0$
  - 全対角成分>0，全固有値>0，全部分行列式（主小行列式・首座行列式）>0と同値
- アルゴリズム
  - 最急降下法（Steepest Descent Method）の変種
  - $\boldsymbol{x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}}$
    - $x^{(i)}$：反復解，$p^{(i)}$：探索方向，α_i：定数）
  - 厳密解をyとするとき$\{x-y\}^T[A]\{x-y\}$を最小とするような$\{x\}$を求める。
  - 詳細は参考文献参照
    - 例えば：森正武「数値解析（第2版）」（共立出版）

$$\det\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & \cdots & a_{3n} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & \cdots & a_{4n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & a_{n4} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

共役勾配法（CG法）のアルゴリズム

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$

for i= 1, 2, …

  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ r^{(i-1)}$

  if i=1

    $p^{(1)}= r^{(0)}$

  else

    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$

    $p^{(i)}= r^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$

  endif

  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$

  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$

  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$

  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$

  check convergence |r|

end

- 行列ベクトル積
- ベクトル内積
- ベクトル定数倍の加減（DAXPY）

$x^{(i)}$: Vector

α_i : Scalar

共役勾配法（CG法）のアルゴリズム

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$
for i= 1, 2, …
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ r^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(1)}= r^{(0)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= r^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence |r|
end

- 行列ベクトル積
- ベクトル内積
- ベクトル定数倍の加減（DAXPY）

$x^{(i)}$: Vector
α_i : Scalar

共役勾配法（CG法）のアルゴリズム

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$
for i= 1, 2, …
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ r^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(1)}= r^{(0)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= r^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence $|r|$
end

- 行列ベクトル積
- ベクトル内積
- ベクトル定数倍の加減（DAXPY）

$x^{(i)}$: Vector
α_i : Scalar

共役勾配法（CG法）のアルゴリズム

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$
for i= 1, 2, …
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ r^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(1)}= r^{(0)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= r^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence |r|
end

- 行列ベクトル積
- ベクトル内積
- ベクトル定数倍の加減（DAXPY）
  - Double
  - a{x} + {y}

$x^{(i)}$: Vector
α_i : Scalar

共役勾配法（CG法）のアルゴリズム

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$
for i= 1, 2, …
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ r^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(1)}= r^{(0)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= r^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence $|r|$
end

$x^{(i)}$: Vector
α_i : Scalar

CG法アルゴリズムの導出(1/5)

yを厳密解($Ay=b$)とするとき，下式を最小にするxを求める:

$$(x-y)^T[A](x-y)$$

$$(x-y)^T[A](x-y)=(x,Ax)-(y,Ax)-(x,Ay)+(y,Ay)$$
$$=(x,Ax)-2(x,Ay)+(y,Ay)=(x,Ax)-2(x,b)+\underline{(y,b)}$$ 定数

従って，下記 $f(x)$ を最小にするxを求めればよい:

$$f(x)=\frac{1}{2}(x,Ax)-(x,b)$$

$$f(x+h)=f(x)+(h,Ax-b)+\frac{1}{2}(h,Ah)$$ 任意のベクトル h

$$f(x)=\frac{1}{2}(x,Ax)-(x,b)$$

$$f(x+h)=f(x)+(h,Ax-b)+\frac{1}{2}(h,Ah)$$

•任意のベクトルh

$$f(x+h)=\frac{1}{2}(x+h,A(x+h))-(x+h,b)$$

$$=\frac{1}{2}(x+h,Ax)+\frac{1}{2}(x+h,Ah)-(x,b)-(h,b)$$

$$=\frac{1}{2}(x,Ax)+\frac{1}{2}(h,Ax)+\frac{1}{2}(x,Ah)+\frac{1}{2}(h,Ah)-(x,b)-(h,b)$$

$$=\frac{1}{2}(x,Ax)-(x,b)+(h,Ax)-(h,b)+\frac{1}{2}(h,Ah)$$

$$=f(x)+(h,Ax-b)+\frac{1}{2}(h,Ah)$$

CG法アルゴリズムの導出(2/5)

CG法は任意の $x^{(0)}$ から始めて，$f(x)$の最小値を逐次探索する。
今，k番目の近似値 $x^{(k)}$と探索方向$p^{(k)}$が決まったとすると:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha_k p^{(k)}$$

$f(x^{(k+1)})$ を最小にするためには:

$$f\left(x^{(k)} + \alpha_k p^{(k)}\right) = \frac{1}{2}\alpha_k{}^2\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right) - \alpha_k\left(p^{(k)}, b - Ax^{(k)}\right) + f\left(x^{(k)}\right)$$

$$\frac{\partial f\left(x^{(k)} + \alpha_k p^{(k)}\right)}{\partial \alpha_k} = 0 \Rightarrow \alpha_k = \frac{\left(p^{(k)}, b - Ax^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)} = \frac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)} \quad \text{(1)}$$

$r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$ は第k近似に対する残差

CG法アルゴリズムの導出(3/5)

残差 $r^{(k)}$も以下の式によって計算できる:

$$r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k A p^{(k)}$$

(2) $r^{(k+1)} = b - Ax^{(k+1)}$, $r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$

$$r^{(k+1)} - r^{(k)} = -Ax^{(k+1)} + Ax^{(k)} = -\alpha_k A p^{(k)}$$

探索方向を以下の漸化式によって求める:

$$p^{(k+1)} = r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)}, r^{(0)} = p^{(0)}$$ **(3)**

本当のところは下記のように(k+1)回目に厳密解 y が求まれば良いのであるが，解がわかっていない場合は困難・・・

$$y = x^{(k+1)} + \alpha_{k+1} p^{(k+1)}$$

CG法アルゴリズムの導出(4/5)

ところで，下式のような都合の良い直交関係がある：

$$\left(Ap^{(k)}, y - x^{(k+1)}\right) = 0$$

$$\begin{aligned}
&\left(Ap^{(k)}, y - x^{(k+1)}\right) = \left(p^{(k)}, Ay - Ax^{(k+1)}\right) = \left(p^{(k)}, b - Ax^{(k+1)}\right) \\
&= \left(p^{(k)}, b - A\left[x^{(k)} + \alpha_k p^{(k)}\right]\right) = \left(p^{(k)}, b - Ax^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)}\right) \\
&= \left(p^{(k)}, r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)}\right) = \left(p^{(k)}, r^{(k)}\right) - \alpha_k \left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right) = 0
\end{aligned}$$

$$\because \alpha_k = \frac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$$

従って以下が成立する：

$$\left(Ap^{(k)}, y - x^{(k+1)}\right) = \left(Ap^{(k)}, \alpha_{k+1} p^{(k+1)}\right) = 0 \Rightarrow \left(p^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right) = 0$$

CG法アルゴリズムの導出(5/5)

$$\left(p^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)=\left(r^{(k+1)}+\beta_k p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)=\left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)+\beta_k\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)=0$$

$$\Rightarrow \beta_k=\frac{-\left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)} \quad (4)$$

$\left(p^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)=0$

$p^{(k)}$ と $p^{(k+1)}$ が行列Aに関して共役（**conjugate**）

$p^{(k)}$: 探索方向ベクトル，勾配（gradient）ベクトル

```
Compute p(0)=r(0)= b-[A]x(0)
for i= 1, 2, …
    calc. α(i-1)
    x(i)= x(i-1) + α(i-1)p(i-1)
    r(i)= r(i-1) - α(i-1)[A]p(i-1)

    check convergence |r|
    (if not converged)
    calc. β(i-1)
    p(i)= r(i) + β(i-1) p(i-1)
end
```

$$\alpha_{i-1}=\frac{\left(p^{(i-1)}, r^{(i-1)}\right)}{\left(p^{(i-1)}, Ap^{(i-1)}\right)}$$

$$\beta_{i-1}=\frac{-\left(r^{(i)}, Ap^{(i-1)}\right)}{\left(p^{(i-1)}, Ap^{(i-1)}\right)}$$

CG法アルゴリズム

任意の(i,j)に対して以下の共役関係が得られる:

$$\left(p^{(i)}, Ap^{(j)}\right) = 0 \left(i \neq j\right)$$

探索方向$p^{(k)}$，残差ベクトル$r^{(k)}$についても以下の関係が成立する:

$$\left(r^{(i)}, r^{(j)}\right) = 0 \left(i \neq j\right), \quad \left(p^{(k)}, r^{(k)}\right) = \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right)$$

N次元空間で互いに直交で一次独立な残差ベクトル $r^{(k)}$ はN個しか存在しない，従って共役勾配法は未知数がN個のときにN回以内に収束する ⇒ 実際は丸め誤差の影響がある（条件数が大きい場合）

Top 10 Algorithms in the 20th Century (SIAM)

http://www.siam.org/news/news.php?id=637

モンテカルロ法，シンプレックス法，クリロフ部分空間法，行列分解法，
最適化Fortranコンパイラ，QR法，クイックソート，FFT，
整数関係アルゴリズム，FMM（高速多重極法）

Proof (1/3)

Mathematical Induction

数学的帰納法

$$\left(r^{(i)}, r^{(j)}\right) = 0 \left(i \neq j\right) \quad \text{直交性}$$

$$\left(p^{(i)}, Ap^{(j)}\right) = 0 \left(i \neq j\right) \quad \text{共役性}$$

(1) $$\alpha_k = \frac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$$

(2) $$r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)}$$

(3) $$p^{(k+1)} = r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)}, \; r^{(0)} = p^{(0)}$$

(4) $$\beta_k = \frac{-\left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$$

Proof (2/3)

Mathematical Induction

数学的帰納法

$$\left(r^{(i)}, r^{(j)}\right) = 0 \ (i \neq j)$$
$$\left(p^{(i)}, Ap^{(j)}\right) = 0 \ (i \neq j) \qquad (*)$$

(＊) is satisfied for $i \leq k,\ j \leq k$ where $i \neq j$

<u>if $i < k$</u>

$$\left(r^{(k+1)}, r^{(i)}\right) = \left(r^{(i)}, r^{(k+1)}\right) \overset{(2)}{=} \left(r^{(i)}, r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)}\right)$$
$$\overset{(*)}{=} -\alpha_k \left(r^{(i)}, Ap^{(k)}\right) \overset{(3)}{=} -\alpha_k \left(p^{(i)} - \beta_{i-1} p^{(i-1)}, Ap^{(k)}\right)$$
$$= -\alpha_k \left(p^{(i)}, Ap^{(k)}\right) + \alpha_k \beta_{i-1} \left(p^{(i-1)}, Ap^{(k)}\right) \overset{(*)}{=} 0$$

<u>if $i = k$</u>

$$\left(r^{(k+1)}, r^{(k)}\right) \overset{(2)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(r^{(k)}, \alpha_k Ap^{(k)}\right)$$
$$\overset{(3)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(p^{(k)} - \beta_{k-1} p^{(k-1)}, \alpha_k Ap^{(k)}\right)$$
$$\overset{(*)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \alpha_k \left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right) \overset{(1)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)$$
$$\overset{(3)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(\beta_{k-1} p^{(k-1)} + r^{(k)}, r^{(k)}\right)$$
$$= -\beta_{k-1} \left(p^{(k-1)}, r^{(k)}\right) \overset{(2)}{=} -\beta_{k-1} \left(p^{(k-1)}, r^{(k-1)} - \alpha_{k-1} Ap^{(k-1)}\right)$$
$$= -\beta_{k-1} \left\{\left(p^{(k-1)}, r^{(k-1)}\right) - \alpha_{k-1} \left(p^{(k-1)}, Ap^{(k-1)}\right)\right\} \overset{(1)}{=} 0$$

(1) $\alpha_k = \dfrac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$

(2) $r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)}$

(3) $p^{(k+1)} = r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)}$

(4) $\beta_k = \dfrac{-\left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$

Proof (3/3)

Mathematical Induction

数学的帰納法

$$\left(r^{(i)}, r^{(j)}\right) = 0 \ (i \neq j)$$
$$\left(p^{(i)}, Ap^{(j)}\right) = 0 \ (i \neq j) \qquad (*)$$

(＊) is satisfied for $i \leq k,\ j \leq k$ where $i \neq j$

<u>if $i < k$</u>

$$\left(p^{(k+1)}, Ap^{(i)}\right) \overset{(3)}{=} \left(r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)}, Ap^{(i)}\right)$$
$$\overset{(*)}{=} \left(r^{(k+1)}, Ap^{(i)}\right)$$
$$\overset{(2)}{=} \frac{1}{\alpha_i}\left(r^{(k+1)}, r^{(i)} - r^{(i+1)}\right) = 0$$

<u>if $i = k$</u>

$$\left(p^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right) \overset{(3)}{=} \left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right) + \beta_k \left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)$$
$$\overset{(4)}{=} 0$$

(1) $\alpha_k = \dfrac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$

(2) $r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)}$

(3) $p^{(k+1)} = r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)}$

(4) $\beta_k = \dfrac{-\left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$

$$\left(r^{(k+1)}, r^{(k)}\right) = 0$$

$$\left(r^{(k+1)}, r^{(k)}\right) \overset{(2)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(r^{(k)}, \alpha_k A p^{(k)}\right)$$

$$\overset{(3)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(p^{(k)} - \beta_{k-1} p^{(k-1)}, \alpha_k A p^{(k)}\right)$$

$$\overset{(*)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \alpha_k \left(p^{(k)}, A p^{(k)}\right) \overset{(1)}{=} \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) - \left(p^{(k)}, r^{(k)}\right) = 0$$

$$\therefore \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right) = \left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)$$

(1) $\alpha_k = \dfrac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, A p^{(k)}\right)}$

(2) $r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k A p^{(k)}$

(3) $p^{(k+1)} = r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)}$

(4) $\beta_k = \dfrac{-\left(r^{(k+1)}, A p^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, A p^{(k)}\right)}$

$\alpha_k,\ \beta_k$

実際は$\alpha_k,\ \beta_k$はもうちょっと簡単な形に変形できる:

$$\alpha_k = \frac{\left(p^{(k)}, b - Ax^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)} = \frac{\left(p^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)} = \frac{\left(r^{(k)}, r^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)}$$

$$\because \left(p^{(k)}, r^{(k)}\right) = \left(r^{(k)}, r^{(k)}\right)$$

$$\beta_k = \frac{-\left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right)}{\left(p^{(k)}, Ap^{(k)}\right)} = \frac{\left(r^{(k+1)}, r^{(k+1)}\right)}{\left(r^{(k)}, r^{(k)}\right)}$$

$$\because \left(r^{(k+1)}, Ap^{(k)}\right) = \frac{\left(r^{(k+1)}, r^{(k)} - r^{(k+1)}\right)}{\alpha_k} = -\frac{\left(r^{(k+1)}, r^{(k+1)}\right)}{\alpha_k}$$

共役勾配法（CG法）のアルゴリズム

```
Compute r(0)= b-[A]x(0)
for i= 1, 2, …
    ρi-1= r(i-1) r(i-1)
    if i=1
      p(1)= r(0)
     else
      βi-1= ρi-1/ρi-2
      p(i)= r(i-1) + βi-1 p(i-1)
    endif
    q(i)= [A]p(i)
    αi  = ρi-1/p(i)q(i)
    x(i)= x(i-1) + αip(i)
    r(i)= r(i-1) - αiq(i)
    check convergence |r|
end
```

$\mathbf{x}^{(i)}$: Vector

α_i : Scalar

$$\beta_{i-1} = \frac{\left(r^{(i-1)}, r^{(i-1)}\right)}{\left(r^{(i-2)}, r^{(i-2)}\right)} \quad \left(=\rho_{i-1}\right) \quad \left(=\rho_{i-2}\right)$$

$$\alpha_i = \frac{\left(r^{(i-1)}, r^{(i-1)}\right)}{\left(p^{(i)}, Ap^{(i)}\right)} \quad \left(=\rho_{i-1}\right)$$

前処理（preconditioning）とは?

- 反復法の収束は係数行列の固有値分布に依存
  - 固有値分布が少なく，かつ1に近いほど収束が早い（単位行列）
  - 条件数（condition number）（対称正定）＝最大最小固有値比
    - 条件数が1に近いほど収束しやすい
- もとの係数行列 **[A]** に良く似た前処理行列 **[M]** を適用することによって固有値分布を改善する。
  - 前処理行列 **[M]** によって元の方程式$\mathrm{A}x=\mathrm{b}$を $\mathrm{A}'x=\mathrm{b}'$ へと変換する。ここで $\mathrm{A}'=\mathrm{M}^{-1}\mathrm{A}$, $\mathrm{b}'=\mathrm{M}^{-1}\mathrm{b}$である。
  - $\mathrm{A}'=\mathrm{M}^{-1}\mathrm{A}$が単位行列に近ければ良いということになる。
    - 一般には $\mathrm{A}'x'=\mathrm{b}'$, $\mathrm{A}'=\mathrm{M_L}^{-1}\mathrm{A}\mathrm{M_R}^{-1}$, $\mathrm{b}'=\mathrm{M_L}^{-1}\mathrm{b}$, $x'=\mathrm{M_R}x$
    - $\mathrm{M_L}/\mathrm{M_R}$: 左/右前処理（Left/Right Preconditioning）
- 「前処理」は密行列，疎行列ともに使用するが，普通は疎行列を対象にすることが多い。

前処理付共役勾配法：PCG

Preconditioned Conjugate Gradient Method（PCG）

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$
for i= 1, 2, …
  solve $[M]z^{(i-1)}= r^{(i-1)}$
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ z^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(1)}= z^{(0)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= z^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence $|r|$
end

$$[M]= [M_1][M_2]$$

$$[A']x'=b'$$
$$[A']=[M_1]^{-1}[A][M_2]^{-1}$$
$$x'=[M_2]x,\ \ b'=[M_1]^{-1}b$$

$$p'=>[M_2]p,\ \ r'=>[M_1]^{-1}r$$

$$p'^{(i)}= r'^{(i-1)} + \beta'_{i-1}\ p'^{(i-1)}$$

$$[M_2]p^{(i)}= [M_1]^{-1}r^{(i-1)} + \beta'_{i-1}\ [M_2]p^{(i-1)}$$

$$p^{(i)}= [M_2]^{-1}[M_1]^{-1}r^{(i-1)} + \beta'_{i-1}\ p^{(i-1)}$$
$$p^{(i)}= [M]^{-1}r^{(i-1)} + \beta'_{i-1}\ p^{(i-1)}$$

$$\beta'_{i-1}= ([M]^{-1}r^{(i-1)}, r^{(i-1)})/([M]^{-1}r^{(i-2)}, r^{(i-2)})$$
$$\alpha'_{i-1}= ([M]^{-1}r^{(i-1)}, r^{(i-1)})/(p^{(i-1)}, [A]p^{(i-1)})$$

CG法では通常，$[M_2]=[M_1]^T$ である（例：不完全コレスキー分解）
従って $[M_1]$ と $[M_2]$ を以下のように定義する：

$$[M_1]=[X]^T,[M_2]=[X],[M]=[M_1][M_2]$$

$$[A']x'=b'$$

$$[A']=[M_1]^{-1}[A][M_2]^{-1}=[[X]^T]^{-1}[A][X]^{-1}=[X]^{-T}[A][X]^{-1}$$

$$x'=[X]x,\quad b'=[X]^{-T}b,\quad r'=[X]^{-T}r$$

$$\alpha'_{i-1}=\frac{\left(r'^{(i-1)},r'^{(i-1)}\right)}{\left(p'^{(i-1)},A'p'^{(i-1)}\right)}=\frac{\left([X]^{-T}r^{(i-1)},[X]^{-T}r^{(i-1)}\right)}{\left([X]p^{(i-1)},[X]^{-T}[A][X]^{-1}[X]p^{(i-1)}\right)}$$

$$=\frac{\left(\left([X]^{-T}r^{(i-1)}\right)^T,[X]^{-T}r^{(i-1)}\right)}{\left(\left([X]p^{(i-1)}\right)^T,[X]^{-T}[A]p^{(i-1)}\right)}=\frac{\left(\left(r^{(i-1)}\right)^T[X]^{-1},\left[X^T\right]^{-1}r^{(i-1)}\right)}{\left(\left(p^{(i-1)}\right)^T[X]^T,[X]^{-T}[A]p^{(i-1)}\right)}$$

$$=\frac{\left(r^{(i-1)},\left[\left[X^T\right][X]\right]^{-1}r^{(i-1)}\right)}{\left(p^{(i-1)},[A]p^{(i-1)}\right)}=\frac{\left(r^{(i-1)},[M]^{-1}r^{(i-1)}\right)}{\left(p^{(i-1)},[A]p^{(i-1)}\right)}=\frac{\left(r^{(i-1)},z^{(i-1)}\right)}{\left(p^{(i-1)},[A]p^{(i-1)}\right)}$$

$$\beta'_{i-1} = \frac{\left(r'^{(i-1)}, r'^{(i-1)}\right)}{\left(r'^{(i-2)}, r'^{(i-2)}\right)} == \frac{\left(\left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-1)}, \left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-1)}\right)}{\left(\left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-2)}, \left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-2)}\right)}$$

$$= \frac{\left(\left(\left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-1)}\right)^{T}, \left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-1)}\right)}{\left(\left(\left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-2)}\right)^{T}, \left[\mathrm{X}\right]^{-T} r^{(i-2)}\right)} = \frac{\left(\left(r^{(i-1)}\right)^{T}\left[\mathrm{X}\right]^{-1}, \left[\mathrm{X}^{T}\right]^{-1} r^{(i-1)}\right)}{\left(\left(r^{(i-2)}\right)^{T}\left[\mathrm{X}\right]^{-1}, \left[\mathrm{X}^{T}\right]^{-1} r^{(i-2)}\right)}$$

$$= \frac{\left(r^{(i-1)}, \left[\left[\mathrm{X}^{T}\right]\left[\mathrm{X}\right]\right]^{-1} r^{(i-1)}\right)}{\left(r^{(i-2)}, \left[\left[\mathrm{X}^{T}\right]\left[\mathrm{X}\right]\right]^{-1} r^{(i-2)}\right)} = \frac{\left(r^{(i-1)}, \left[\mathrm{M}\right]^{-1} r^{(i-1)}\right)}{\left(r^{(i-2)}, \left[\mathrm{M}\right]^{-1} r^{(i-2)}\right)} = \frac{\left(r^{(i-1)}, z^{(i-1)}\right)}{\left(r^{(i-2)}, z^{(i-2)}\right)}$$

前処理付共役勾配法：PCG

Preconditioned Conjugate Gradient Method（PCG）

```
Compute r(0)= b-[A]x(0)
for i= 1, 2, …
    solve [M]z(i-1)= r(i-1)
    ρi-1= r(i-1) z(i-1)
    if i=1
      p(1)= z(0)
     else
      βi-1= ρi-1/ρi-2
      p(i)= z(i-1) + βi-1 p(i-1)
    endif
    q(i)= [A]p(i)
    αi  = ρi-1/p(i)q(i)
    x(i)= x(i-1) + αip(i)
    r(i)= r(i-1) - αiq(i)
    check convergence |r|
end
```

実際にやるべき計算は：

$$\{z\} = [M]^{-1}\{r\}$$

「近似逆行列」の計算が必要：

$$[M]^{-1} \approx [A]^{-1}, \quad [M] \approx [A]$$

究極の前処理：本当の逆行列

$$[M]^{-1} = [A]^{-1}, \quad [M] = [A]$$

対角スケーリング：簡単＝弱い

$$[M]^{-1} = [D]^{-1}, \quad [M] = [D]$$

ILU(0), IC(0)

- 最もよく使用されている前処理（疎行列用）
  - 不完全LU分解
    - Incomplete LU Factorization
  - 不完全コレスキー分解
    - Incomplete Cholesky Factorization（対称行列）

- 不完全な直接法
  - もとの行列が疎でも，逆行列は疎とは限らない。
  - fill-in
  - もとの行列と同じ非ゼロパターン（fill-in無し）を持っているのがILU（0），IC（0）

対角スケーリング，点ヤコビ前処理

- 前処理行列として，もとの行列の対角成分のみを取り出した行列を前処理行列 [M] とする。
  - 対角スケーリング，点ヤコビ（point-Jacobi）前処理

$$[M]=\begin{bmatrix} D_1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & D_2 & & 0 & 0 \\ \cdots & & \cdots & & \cdots \\ 0 & 0 & & D_{N-1} & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & D_N \end{bmatrix}$$

- **solve [M]z$^{(i-1)}$= r$^{(i-1)}$**という場合に逆行列を簡単に求めることができる。
- 簡単な問題では収束する。

- 背景
  - 有限体積法
  - 前処理付反復法
- **PCG法によるポアソン方程式法ソルバーについて**
  - **実行方法**
    - **データ構造**
  - プログラムの説明
    - 初期化
    - 係数マトリクス生成
    - PCG法

対象とするアプリケーションの概要

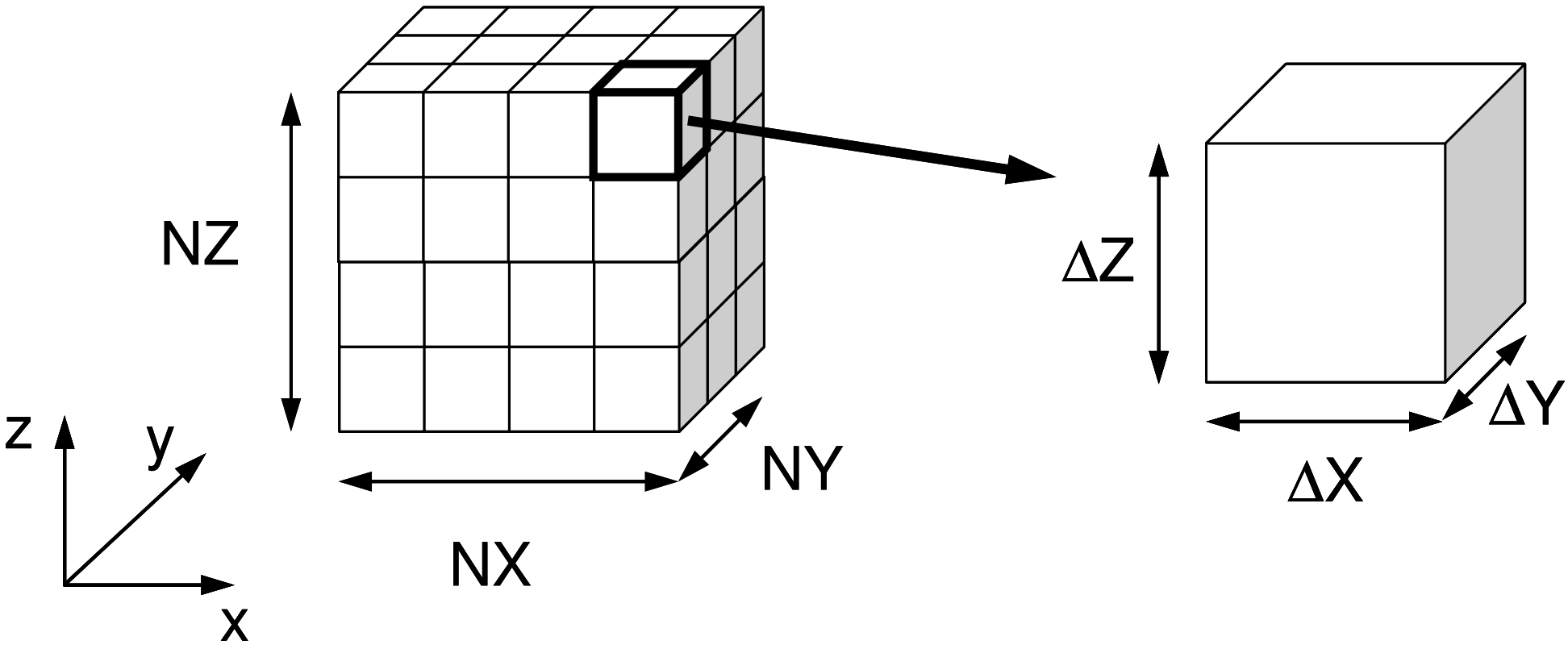
- 支配方程式：三次元ポアソン方程式

$$\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2} + f = 0$$

- 有限体積法（Finite Volume Method, **FVM**）による空間離散化
  - 任意形状の要素，要素中心で変数を定義。
  - 直接差分法（Direct Finite Difference Method）とも呼ばれる。
- 境界条件他
  - ディリクレ境界条件@Z=Zmax，体積フラックスf
- 反復法による連立一次方程式解法
  - 共役勾配法（CG）＋前処理（Preconditioning）⇒PCG法

対象：規則正しい三次元差分格子

半非構造的に扱う



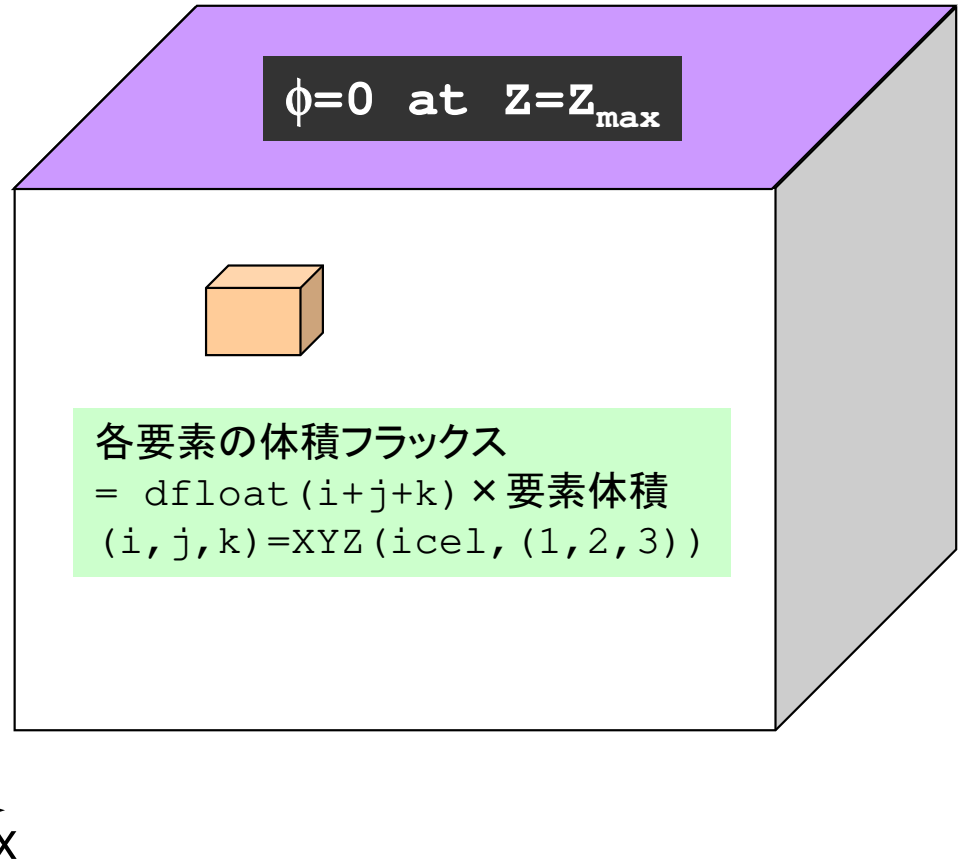
解いている問題：三次元ポアソン方程式
変数：要素中心で定義

ポアソン方程式

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

<u>境界条件他</u>

- 各要素で体積フラックス
- Z=Z_{max}面でϕ=0

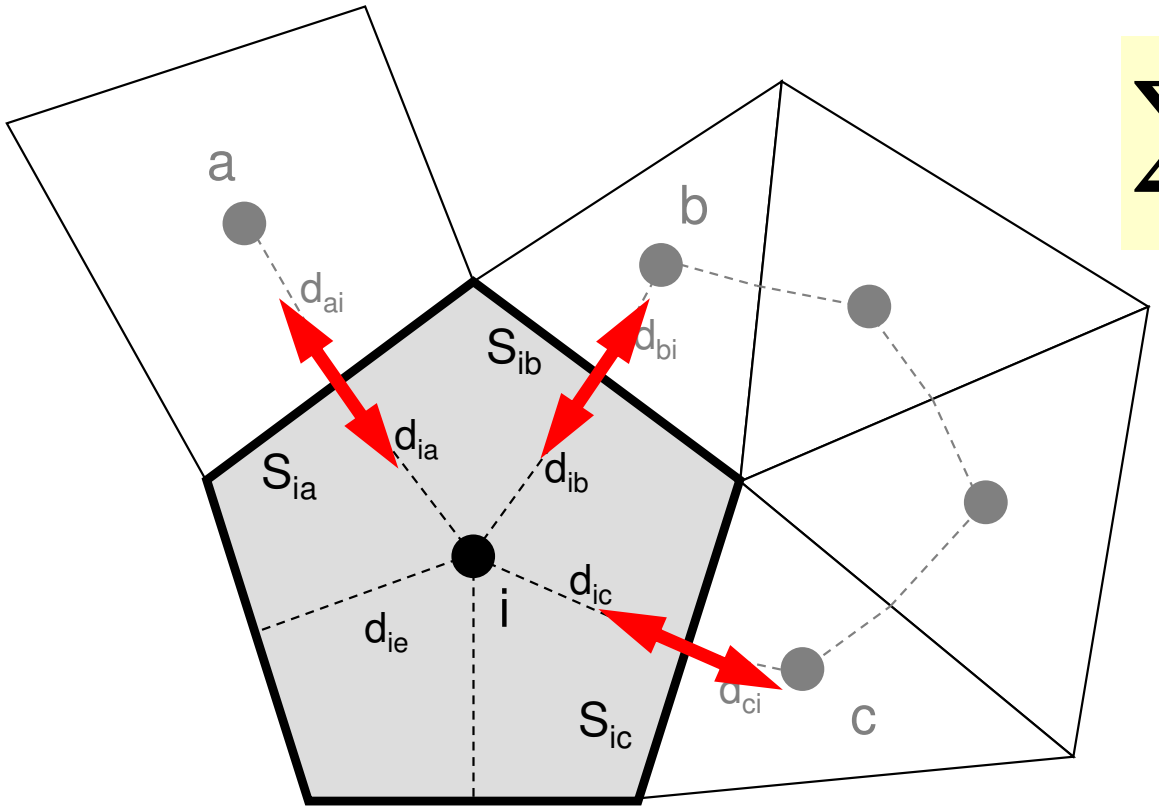


ポアソン方程式：有限体積法による離散化

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

Poisson Eq. by Finite Volume Method（FVM）

面を通過するフラックス（flux，流束）の保存に着目



隣接要素との拡散

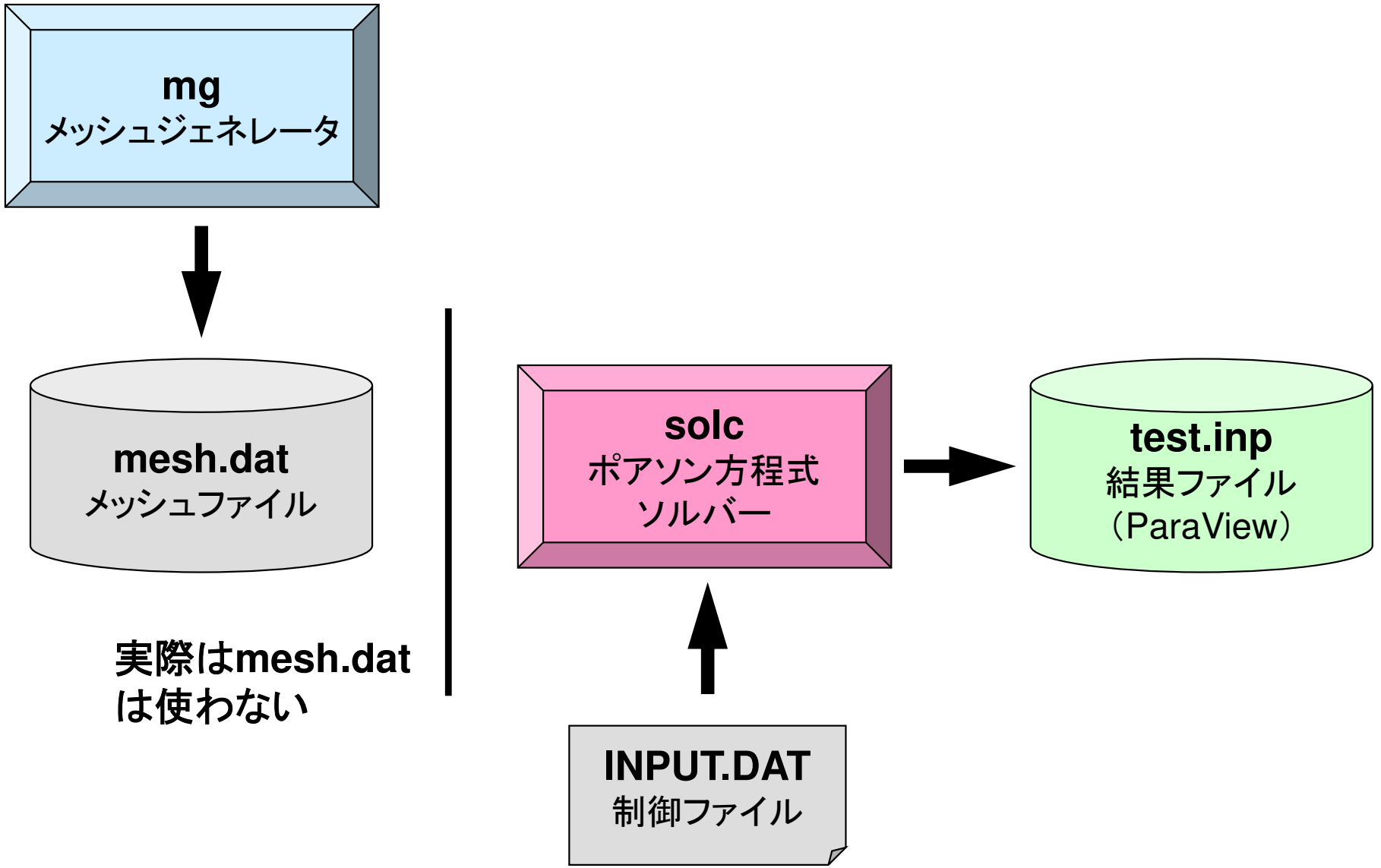
$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

体積
フラックス

V_i ：要素体積
S ：表面面積
d_{ij} ：要素中心から表面までの距離
Q ：体積フラックス

プログラムの実行

プログラム，必要ファイル，実行ディレクトリ：<$P-L1>/run



プログラムの実行
コンパイル

```
$> cd <$P-FVM>/run

$> cc -O mg.c -o mg
$> ls mg
      mg

$> cd ../src-c
$> make
$> ls ../run/solc
      solc
```

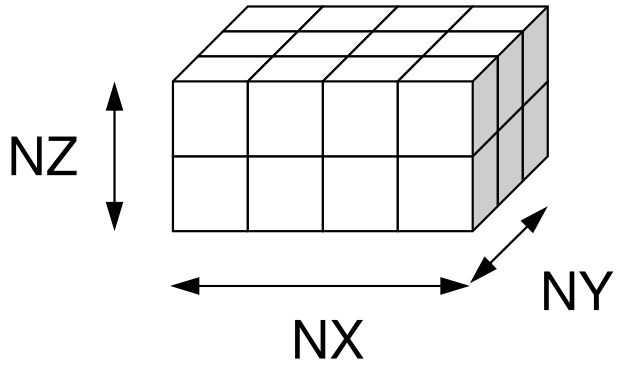
メッシュジェネレータ: **mg**

ポアソン方程式ソルバー(FVM): **solc**

プログラムの実行
メッシュ生成

```
$> cd ../run
$> ./mg
    4 3 2
$> ls mesh.dat
     mesh.dat
```

下図のNX，NY，NZを入力すると，「mesh.dat」が生成される



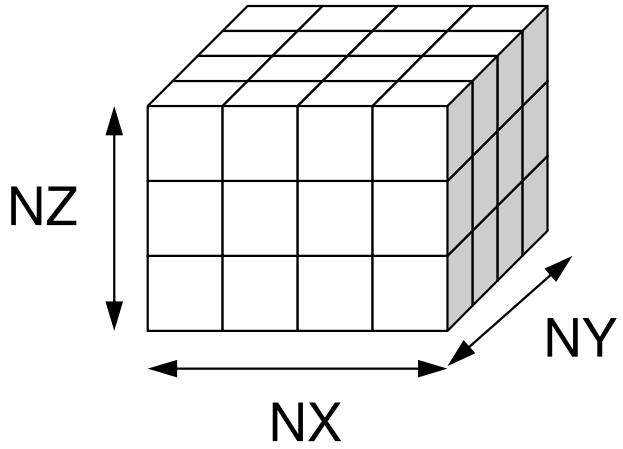
mesh.dat (1/5)

```
  4   3   2
 24
  1   0   2   0   5   0  13   1   1   1
  2   1   3   0   6   0  14   2   1   1
  3   2   4   0   7   0  15   3   1   1
  4   3   0   0   8   0  16   4   1   1
  5   0   6   1   9   0  17   1   2   1
  6   5   7   2  10   0  18   2   2   1
  7   6   8   3  11   0  19   3   2   1
  8   7   0   4  12   0  20   4   2   1
  9   0  10   5   0   0  21   1   3   1
 10   9  11   6   0   0  22   2   3   1
 11  10  12   7   0   0  23   3   3   1
 12  11   0   8   0   0  24   4   3   1
 13   0  14   0  17   1   0   1   1   2
 14  13  15   0  18   2   0   2   1   2
 15  14  16   0  19   3   0   3   1   2
 16  15   0   0  20   4   0   4   1   2
 17   0  18  13  21   5   0   1   2   2
 18  17  19  14  22   6   0   2   2   2
 19  18  20  15  23   7   0   3   2   2
 20  19   0  16  24   8   0   4   2   2
 21   0  22  17   0   9   0   1   3   2
 22  21  23  18   0  10   0   2   3   2
 23  22  24  19   0  11   0   3   3   2
 24  23   0  20   0  12   0   4   3   2
```

```
read (21,'(10i10)') NX , NY , NZ
read (21,'(10i10)') ICELTOT

do i= 1, ICELTOT
  read (21, '(10i10)' ) ii, (NEIBcell(i,k), k= 1, 6), (XYZ(i,j), j= 1, 3)
enddo
```

mesh.dat (2/5)

```
  4   3   2
24
  1   0   2   0   5   0  13   1   1   1
  2   1   3   0   6   0  14   2   1   1
  3   2   4   0   7   0  15   3   1   1
  4   3   0   0   8   0  16   4   1   1
  5   0   6   1   9   0  17   1   2   1
  6   5   7   2  10   0  18   2   2   1
  7   6   8   3  11   0  19   3   2   1
  8   7   0   4  12   0  20   4   2   1
  9   0  10   5   0   0  21   1   3   1
 10   9  11   6   0   0  22   2   3   1
 11  10  12   7   0   0  23   3   3   1
 12  11   0   8   0   0  24   4   3   1
 13   0  14   0  17   1   0   1   1   2
 14  13  15   0  18   2   0   2   1   2
 15  14  16   0  19   3   0   3   1   2
 16  15   0   0  20   4   0   4   1   2
 17   0  18  13  21   5   0   1   2   2
 18  17  19  14  22   6   0   2   2   2
 19  18  20  15  23   7   0   3   2   2
 20  19   0  16  24   8   0   4   2   2
 21   0  22  17   0   9   0   1   3   2
 22  21  23  18   0  10   0   2   3   2
 23  22  24  19   0  11   0   3   3   2
 24  23   0  20   0  12   0   4   3   2
```



X,Y,Z方向の要素数

```
read (21,'(10i10)') NX , NY , NZ
read (21,'(10i10)') ICELTOT

do i= 1, ICELTOT
  read (21, '(10i10)' ) ii, (NEIBcell(i,k), k= 1, 6), (XYZ(i,j), j= 1, 3)
enddo
```

mesh.dat (3/5)

要素数:NX×NY×NZ

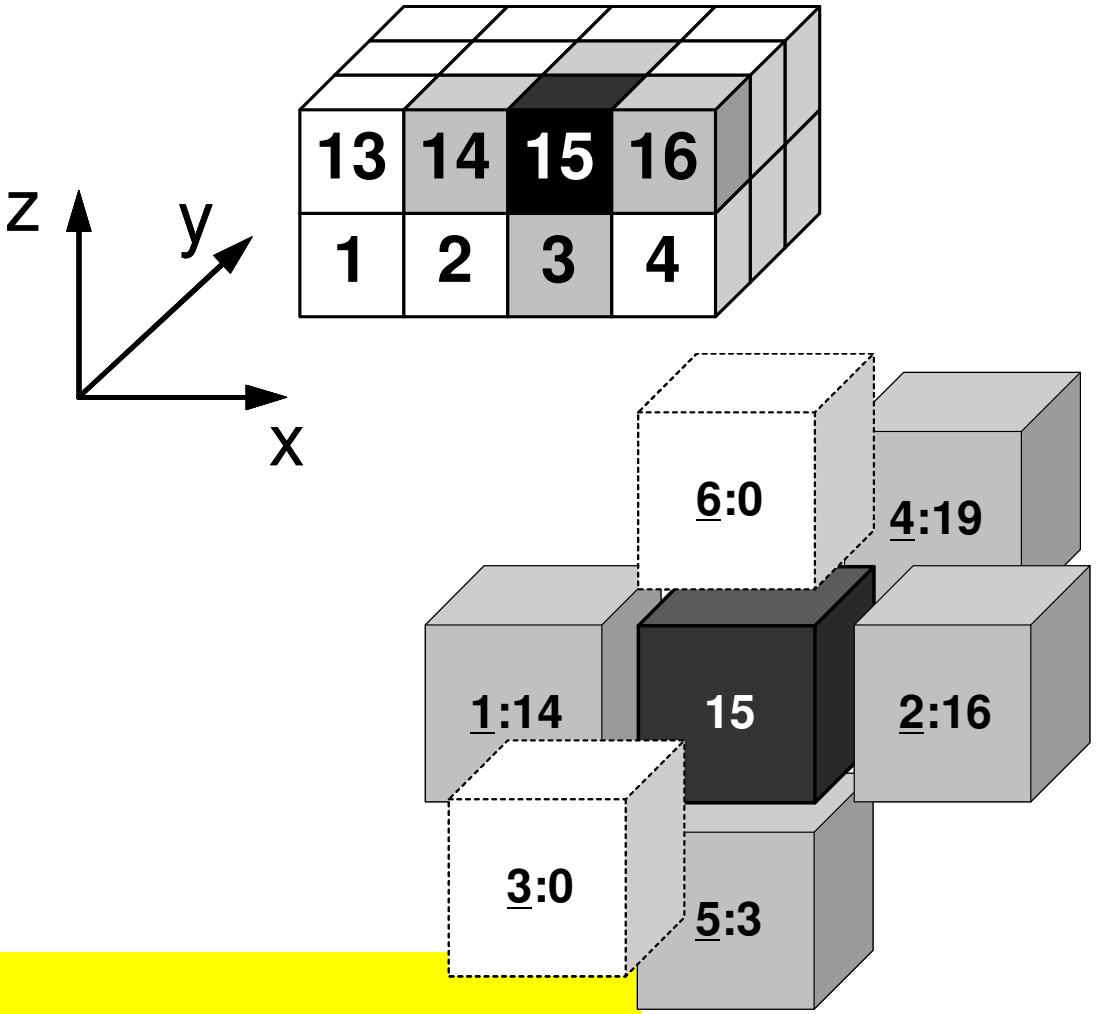
```
  4   3   2
24
  1   0   2   0   5   0  13   1   1   1
  2   1   3   0   6   0  14   2   1   1
  3   2   4   0   7   0  15   3   1   1
  4   3   0   0   8   0  16   4   1   1
  5   0   6   1   9   0  17   1   2   1
  6   5   7   2  10   0  18   2   2   1
  7   6   8   3  11   0  19   3   2   1
  8   7   0   4  12   0  20   4   2   1
  9   0  10   5   0   0  21   1   3   1
 10   9  11   6   0   0  22   2   3   1
 11  10  12   7   0   0  23   3   3   1
 12  11   0   8   0   0  24   4   3   1
 13   0  14   0  17   1   0   1   1   2
 14  13  15   0  18   2   0   2   1   2
 15  14  16   0  19   3   0   3   1   2
 16  15   0   0  20   4   0   4   1   2
 17   0  18  13  21   5   0   1   2   2
 18  17  19  14  22   6   0   2   2   2
 19  18  20  15  23   7   0   3   2   2
 20  19   0  16  24   8   0   4   2   2
 21   0  22  17   0   9   0   1   3   2
 22  21  23  18   0  10   0   2   3   2
 23  22  24  19   0  11   0   3   3   2
 24  23   0  20   0  12   0   4   3   2
```

```
read (21,'(10i10)') NX , NY , NZ
read (21,'(10i10)') ICELTOT

do i= 1, ICELTOT
  read (21, '(10i10)' ) ii, (NEIBcell(i,k), k= 1, 6), (XYZ(i,j), j= 1, 3)
enddo
```

mesh.dat(4/5)

```
  4    3    2
 24
  1    0    2    0    5    0   13    1    1    1
  2    1    3    0    6    0   14    2    1    1
  3    2    4    0    7    0   15    3    1    1
  4    3    0    0    8    0   16    4    1    1
  5    0    6    1    9    0   17    1    2    1
  6    5    7    2   10    0   18    2    2    1
  7    6    8    3   11    0   19    3    2    1
  8    7    0    4   12    0   20    4    2    1
  9    0   10    5    0    0   21    1    3    1
 10    9   11    6    0    0   22    2    3    1
 11   10   12    7    0    0   23    3    3    1
 12   11    0    8    0    0   24    4    3    1
 13    0   14    0   17    1    0    1    1    2
 14   13   15    0   18    2    0    2    1    2
 15   14   16    0   19    3    0    3    1    2
 16   15    0    0   20    4    0    4    1    2
 17    0   18   13   21    5    0    1    2    2
 18   17   19   14   22    6    0    2    2    2
 19   18   20   15   23    7    0    3    2    2
 20   19    0   16   24    8    0    4    2    2
 21    0   22   17    0    9    0    1    3    2
 22   21   23   18    0   10    0    2    3    2
 23   22   24   19    0   11    0    3    3    2
 24   23    0   20    0   12    0    4    3    2
```

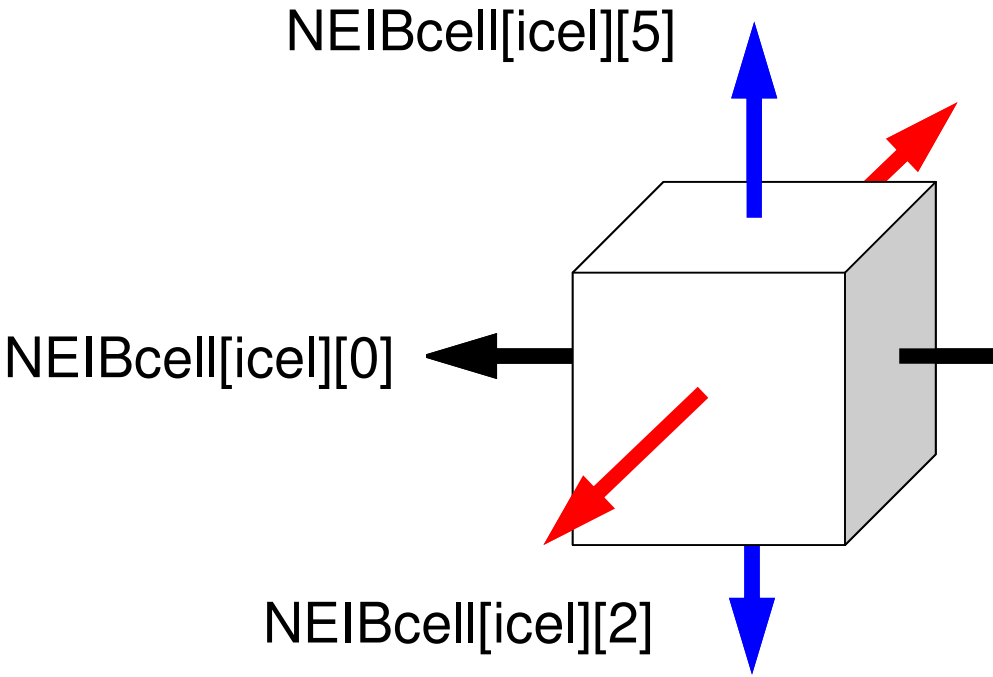
隣接要素：NEIBcell(i,k)




```
read (21,'(10i10)') NX , NY , NZ
read (21,'(10i10)') ICELTOT

do i= 1, ICELTOT
  read (21, '(10i10)' ) ii, (NEIBcell(i,k), k= 1, 6), (XYZ(i,j), j= 1, 3)
enddo
```

1項目目は通し番号です（読み飛ばし）

NEIBcell：隣接している要素番号
境界面の場合は0



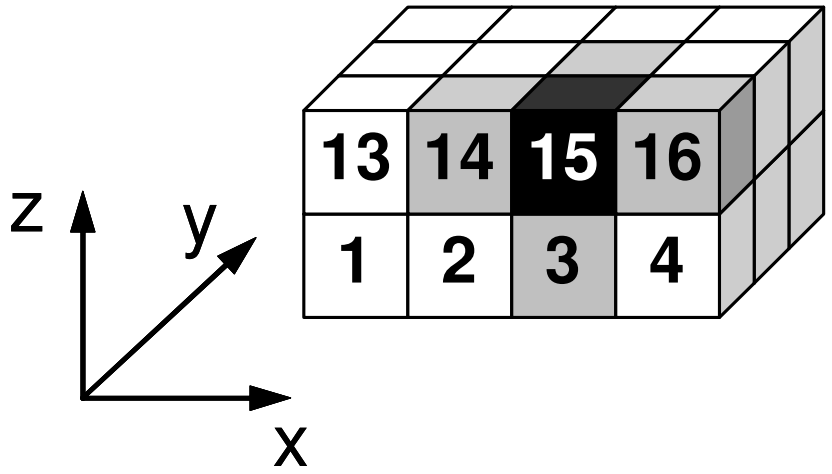
i= XYZ[icel][0]
j= XYZ[icel][1], k= XYZ[icel][2]
icel= k*NX*NY + j*NX + i

NEIBcell[icel][0]= icel – 1 + 1
NEIBcell[icel][1]= icel + 1 + 1
NEIBcell[icel][2]= icel – NX + 1
NEIBcell[icel][3]= icel + NX + 1
NEIBcell[icel][4]= icel – NX*NY + 1
NEIBcell[icel][5]= icel + NX*NY + 1

mesh.dat(5/5)

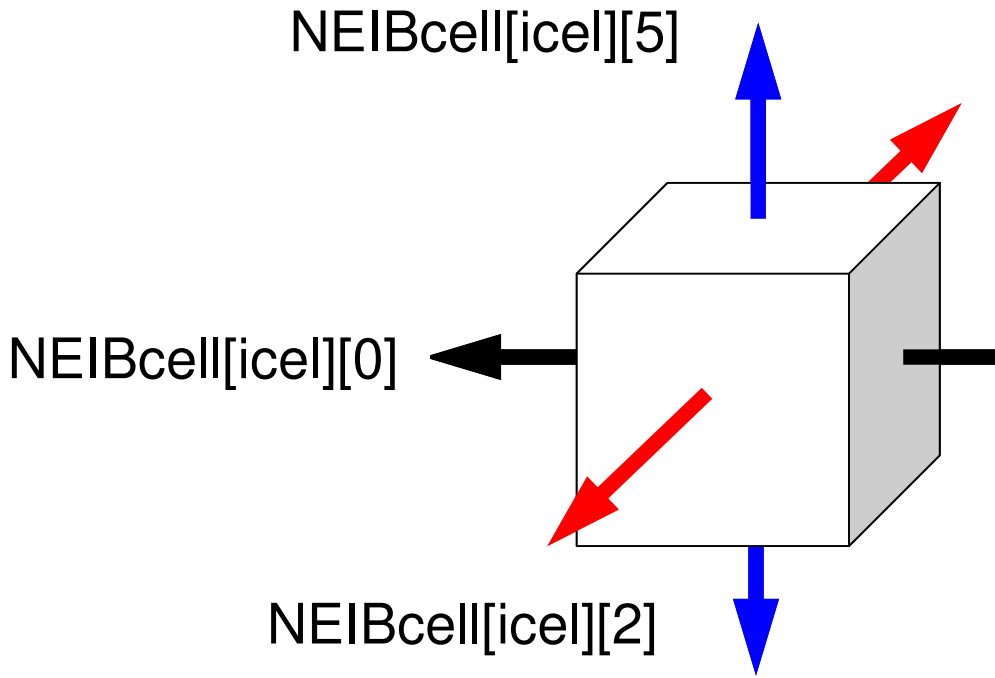
X,Y,Z方向の位置:XYZ(i,j)

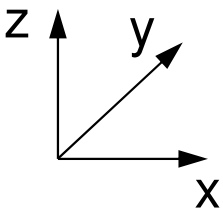
```
  4    3    2
 24
  1    0    2    0    5    0   13    1    1    1
  2    1    3    0    6    0   14    2    1    1
  3    2    4    0    7    0   15    3    1    1
  4    3    0    0    8    0   16    4    1    1
  5    0    6    1    9    0   17    1    2    1
  6    5    7    2   10    0   18    2    2    1
  7    6    8    3   11    0   19    3    2    1
  8    7    0    4   12    0   20    4    2    1
  9    0   10    5    0    0   21    1    3    1
 10    9   11    6    0    0   22    2    3    1
 11   10   12    7    0    0   23    3    3    1
 12   11    0    8    0    0   24    4    3    1
 13    0   14    0   17    1    0    1    1    2
 14   13   15    0   18    2    0    2    1    2
 15   14   16    0   19    3    0    3    1    2
 16   15    0    0   20    4    0    4    1    2
 17    0   18   13   21    5    0    1    2    2
 18   17   19   14   22    6    0    2    2    2
 19   18   20   15   23    7    0    3    2    2
 20   19    0   16   24    8    0    4    2    2
 21    0   22   17    0    9    0    1    3    2
 22   21   23   18    0   10    0    2    3    2
 23   22   24   19    0   11    0    3    3    2
 24   23    0   20    0   12    0    4    3    2
```




```
read (21,'(10i10)') NX , NY , NZ
read (21,'(10i10)') ICELTOT

do i= 1, ICELTOT
  read (21, '(10i10)' ) ii, (NEIBcell(i,k), k= 1, 6), (XYZ(i,j), j= 1, 3)
enddo
```

NEIBcell：隣接している要素番号
境界面の場合は0





i= XYZ[icel][0]
j= XYZ[icel][1], k= XYZ[icel][2]
icel= k*NX*NY + j*NX + i

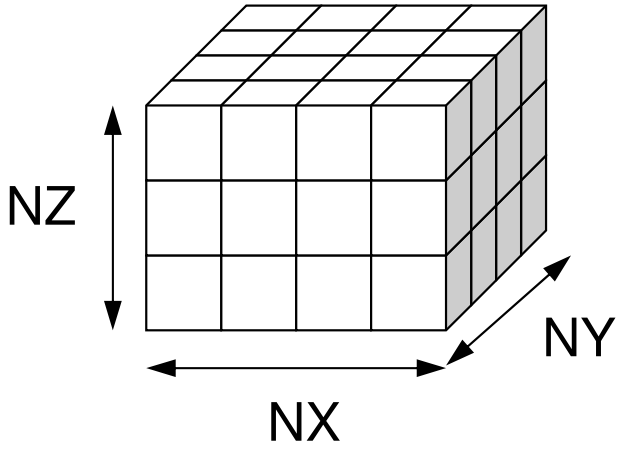
NEIBcell[icel][0]= icel – 1 + 1
NEIBcell[icel][1]= icel + 1 + 1
NEIBcell[icel][2]= icel – NX + 1
NEIBcell[icel][3]= icel + NX + 1
NEIBcell[icel][4]= icel – NX*NY + 1
NEIBcell[icel][5]= icel + NX*NY + 1

プログラムの実行

制御データ「<$P-FVM>/run/INPUT.DAT」の作成

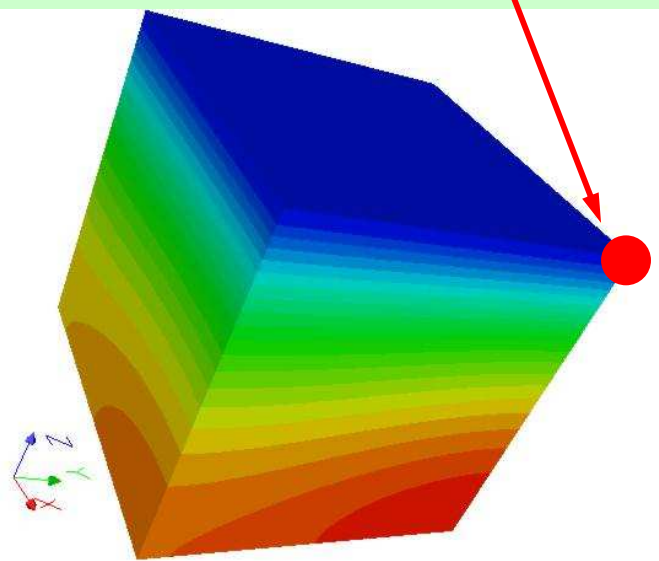
```
32 32 32                                  NX/NY/NZ
1.00e-00 1.00e-00 1.00e-00                DX/DY/DZ
1.0e-08                                   EPSICCG
```

- NX, NY, NZ
  - 各方向のメッシュ数
- DX, DY, DZ
  - 各要素のX,Y,Z方向辺長さ
- EPSICCG
  - ICCG法の収束判定値



プログラムの実行

```
$> cd <$P-FVM>/run
$> ./solc

   32   32   32                NX,NY,NZ
    1     4.409359E+00    1反復目の残差
  101     1.807571E-02
  201     2.194680E-08
  208     9.354536E-09    収束時の反復回数残差(<10^-8)

##ANSWER      32768     9.297409E+02   下図●点の答え

$> ls test.inp
   test.inp
```

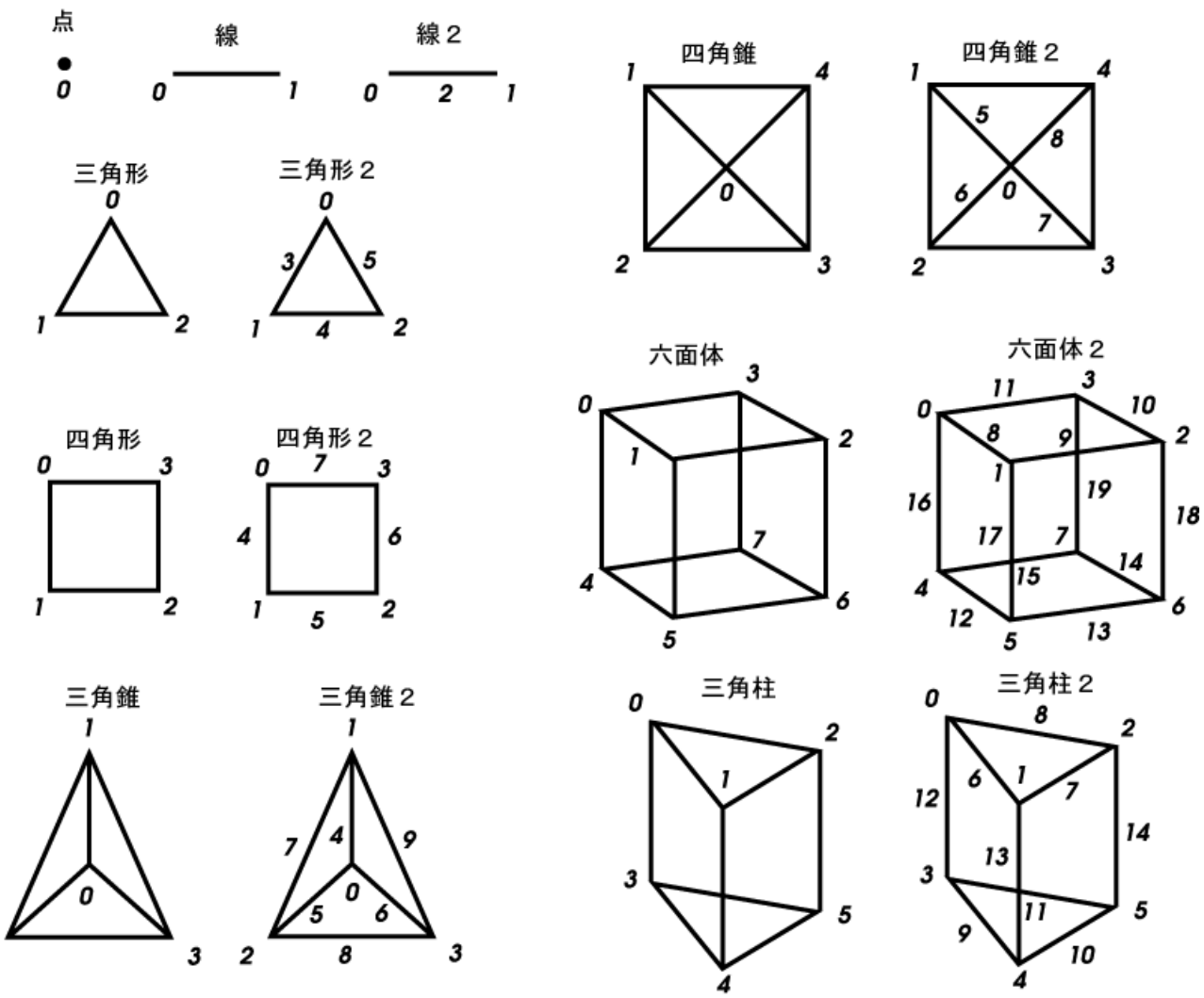


ParaView

- ファイルを開く
- 図の表示
- イメージファイルの保存

UCD Format (1/3)
Unstructured Cell Data

要素の種類	キーワード
点	pt
線	line
三角形	tri
四角形	quad
四面体	tet
角錐	pyr
三角柱	prism
六面体	hex
二次要素	
線2	line2
三角形2	tri2
四角形2	quad2
四面体2	tet2
角錐2	pyr2
三角柱2	prism2
六面体2	hex2



UCD Format (2/3)

- Originally for AVS, microAVS
- Extension of the UCD file is “inp”
- There are two types of formats. Only old type can be read by ParaView.

UCD Format (3/3): Old Format

(全節点数) (全要素数) (各節点のデータ数) (各要素のデータ数) (モデルのデータ数)
(節点番号1) (X座標) (Y座標) (Z座標)
(節点番号2) (X座標) (Y座標) (Z座標)

.
.
.

(要素番号1) (材料番号) (要素の種類) (要素を構成する節点のつながり)
(要素番号2) (材料番号) (要素の種類) (要素を構成する節点のつながり)

.
.
.

(節点のデータ成分数) (成分1の構成数) (成分2の構成数) ・・・(各成分の構成数)
(節点データ成分1のラベル), (単位)
(節点データ成分2のラベル), (単位)

.
.
.

(各節点データ成分のラベル), (単位)
(節点番号1) (節点データ1) (節点データ2) ・・・・・
(節点番号2) (節点データ1) (節点データ2) ・・・・・

.
.
.

(要素のデータ成分数) (成分1の構成数) (成分2の構成数) ・・・(各成分の構成数)
(要素データ成分1のラベル), (単位)
(要素データ成分2のラベル), (単位)

.
.
.

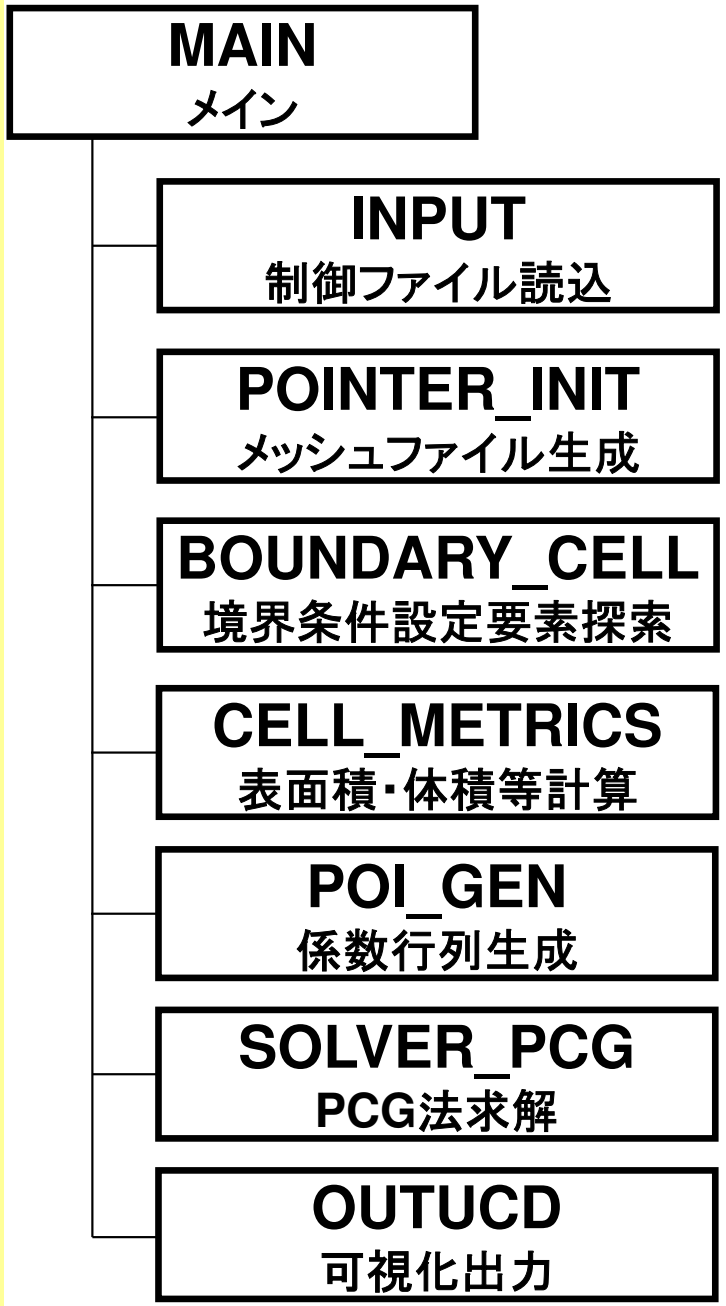
(各要素データ成分のラベル), (単位)
(要素番号1) (要素データ1) (要素データ2) ・・・・・
(要素番号2) (要素データ1) (要素データ2) ・・・・・

.
.
.

- 背景
  - 有限体積法
  - 前処理付反復法
- **PCG法によるポアソン方程式法ソルバーについて**
  - 実行方法
    - データ構造
  - **プログラムの説明**
    - **初期化**
    - **係数マトリクス生成**
    - PCG法

プログラム構成

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>
#include "struct.h"
#include "pcg.h"
#include "input.h " ...

int
main()
{
  double *WK;
  int NPL, NPU; ISET, ITR, IER; icel, ic0, i;
  double xN, xL, xU; Stime, Etime;

  if(INPUT()) goto error;
  if(POINTER_INIT()) goto error;
  if(BOUNDARY_CELL()) goto error;
  if(CELL_METRICS()) goto error;
  if(POI_GEN()) goto error;

  memset(PHI, 0.0, sizeof(double)*ICELTOT);
  ISET = 0;
  WK = (double *)malloc(sizeof(double)*ICELTOT);
  if(solve_PCG(...)) goto error;}

  if(OUTUCD()) goto error;
  return 0;
 error:
  return -1;
}
```



変数群(FVM関連):struct.h

```
#ifndef __H_STRUCT
#define __H_STRUCT

#include <omp.h>

int ICELTOT, ICELTOTp, N;
int NX, NY, NZ, NXP1, NYP1, NZP1, IBNODTOT;
int NXc, NYc, NZc;

double DX, DY, DZ, XAREA, YAREA, ZAREA;
double RDX, RDY, RDZ, RDX2, RDY2, RDZ2, R2DX, R2DY, R2DZ;
double *VOLCEL, *VOLNOD, *RVC, *RVN;

int **XYZ, **NEIBcell;

int ZmaxCELtot;
int *BC_INDEX, *BC_NOD;
int *ZmaxCEL;

int **IWKX;
double **FCV;

int my_rank, PETOT, PEsmpTOT;

#endif /* __H_STRUCT */
```

変数群(FVM関連):struct.h

変数名	種別	サイズ	内　容
NX, NY, NZ	I		x,y,z方向要素数
ICELTOT	I		全要素数（=NX×NY×NZ）
N	I		節点数（可視化用）
NXP1,NYP1, NZP1	I		x,y,z方向節点数（可視化用）
IBNODTOT	I		NXP1×NYP1
XYZ	I	[ICELTOT][3]	要素座標
NEIBcell	I	[ICELTOT][6]	隣接要素

変数群(疎行列関連):pcg.h

```
#ifndef __H_PCG
#define __H_PCG

        int N2;
        int NLUmax, NLU;
        int METHOD, ORDER_METHOD;

        double EPSICCG;

        double *D, *PHI, *BFORCE;
        double *AMAT;

        int *INLU, *indexLU, *itemLU;
        int NPLU;

#endif /* __H_PCG */
```

変数群(疎行列関連):pcg.h

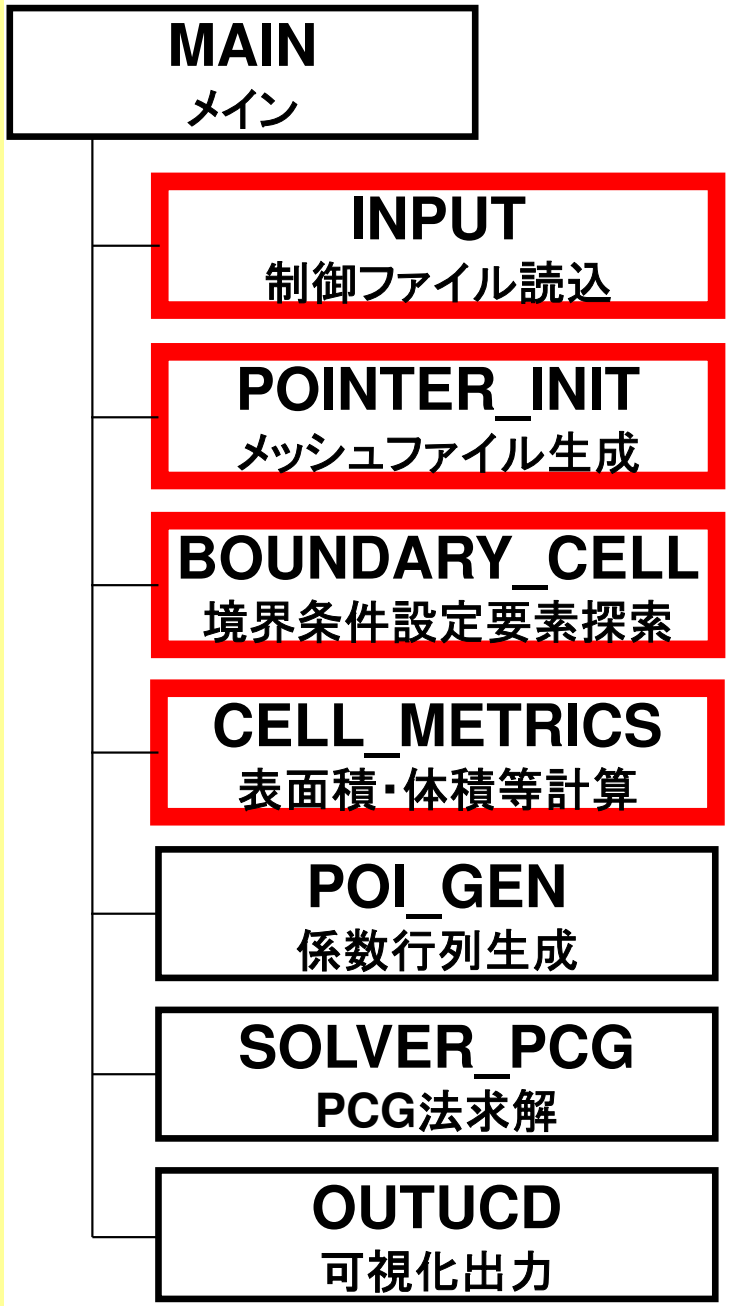
変数名	種別	サイズ	内　容
NLU	I		各要素隣接要素数最大値（=6）
EPSICCG	R		PCG法収束判定基準
NPLU	I		非ゼロ非対角成分総数
indexLU	I	[ICELTOT+1]	疎行列：非零非対角成分数（CRS）
itemLU	I	[NPLU]	疎行列：非零非対角成分列番号（CRS）
PHI	R	[ICELTOT]	従属変数ベクトル
BFORCE	R	[ICELTOT]	右辺ベクトル
D	R	[ICELTOT]	疎行列：対角成分（CRS）
AMAT	R	[NPLU]	疎行列：非零非対角成分（CRS）
INLU	I	[ICELTOT]	各行の非ゼロ非対角成分数，NPLU算出に使用
N2, NLUmax, METHOD, ORDER_METHOD	I		（未使用）

行列ベクトル積 : {q}=[A]{p}

```
 for (i=0; i<N; i++) {
       q[i]= D[i] * p[i];
       for (j=indexLU[i]; j<indexLU[i+1]; j++) {
            q[i] += AMAT[j] * p[itemLU[j]];
        }
}
```

プログラム構成

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>
#include "struct.h"
#include "pcg.h"
#include "input.h " ...

int
main()
{
  double *WK;
  int NPL, NPU; ISET, ITR, IER; icel, ic0, i;
  double xN, xL, xU; Stime, Etime;

  if(INPUT()) goto error;
  if(POINTER_INIT()) goto error;
  if(BOUNDARY_CELL()) goto error;
  if(CELL_METRICS()) goto error;
  if(POI_GEN()) goto error;

  memset(PHI, 0.0, sizeof(double)*ICELTOT);
  ISET = 0;
  WK = (double *)malloc(sizeof(double)*ICELTOT);
  if(solve_PCG(...)) goto error;}

  if(OUTUCD()) goto error;
  return 0;
 error:
  return -1;
}
```



input:「INPUT.DAT」の読み込み

```
#include <stdio.h>; <stdlib.h>; <string.h>; <errno.h>
#include "struct_ext.h "; "pcg_ext.h "; "input.h"

extern int
INPUT(void)
{
#define BUF_SIZE 1024
        char line[BUF_SIZE];
        char CNTFIL[81];
        double OMEGA;
        FILE *fp11;

        if((fp11 = fopen("INPUT.DAT", "r")) == NULL) {
            fprintf(stderr, "Error: %s¥n", strerror(errno));
            return -1;
        }
        fgets(line, BUF_SIZE, fp11); sscanf(line, "%d%d%d", &NX, &NY, &NZ);
        fgets(line, BUF_SIZE, fp11); sscanf(line, "%le%le%le", &DX, &DY, &DZ);
        fgets(line, BUF_SIZE, fp11); sscanf(line, "%le", &EPSICCG);
        fgets(line, BUF_SIZE, fp11);

        fclose(fp11);
        return 0;
}
```

```
32 32 32                                NX/NY/NZ
1.00e-00 1.00e-00 1.00e-00              DX/DY/DZ
1.0e-08                                 EPSICCG
```

pointer_init(1/3):「mesh.dat」の作成

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>

#include "struct_ext.h"
#include "pcg_ext.h"
#include "pointer_init.h"
#include "allocate.h"

extern int
POINTER_INIT(void)
{

        int icel, ipe, i, j, k;

/*
 * INIT.
 */

  ICELTOT = NX * NY * NZ;

  NXP1 = NX + 1;
  NYP1 = NY + 1;
  NZP1 = NZ + 1;


  NEIBcell =
    (int **)allocate_matrix(sizeof(int),ICELTOT,6);

  XYZ      =
    (int **)allocate_matrix(sizeof(int),ICELTOT,3);
```

ICELTOT
要素数（NX×NY×NZ）
N
節点数

NX,NY,NZ
x,y,z方向要素数
NXP1,NYP1,NZP1
x,y,z方向節点数
IBNODTOT
NXP1×NYP1

XYZ[ICELTOT][3]
要素座標

NEIBcell[ICELTOT][6]
隣接要素

allocate/deallocate

allocate, deallocate (1/2)

Same interface with FORTRAN

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>

void* allocate_vector(int size,int m)
{
  void *a;
  if ( ( a=(void * )malloc( m * size ) ) == NULL ) {
     fprintf(stdout,"Error:Memory does not enough! in vector ¥n");
     exit(1);
  }
  return a;
}

void deallocate_vector(void *a)
{
  free( a );
}
```

```
VOLCEL = (double *)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
indexLU= (int *)allocate_vector(sizeof(int),ICELTOT+1);
```

allocate, deallocate (2/2)

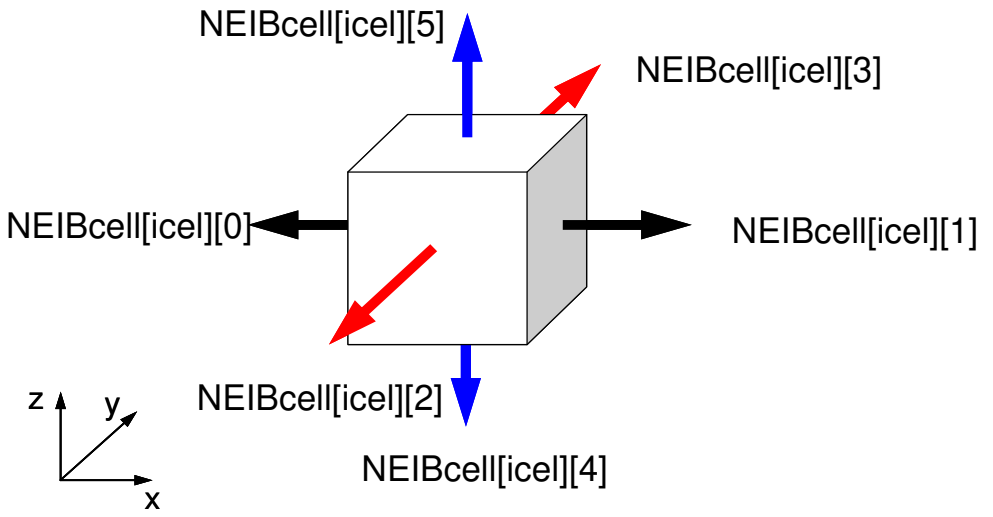
Same interface with FORTRAN

```
void** allocate_matrix(int size,int m,int n)
{
  void **aa;
  int i;
  if ( ( aa=(void ** )malloc( m * sizeof(void*) ) ) == NULL ) {
     fprintf(stdout,"Error:Memory does not enough! aa in matrix ¥n");
     exit(1);
  }
  if ( ( aa[0]=(void * )malloc( m * n * size ) ) == NULL ) {
     fprintf(stdout,"Error:Memory does not enough! in matrix ¥n");
     exit(1);
  }
        for(i=1;i<m;i++) aa[i]=(char*)aa[i-1]+size*n;
  return aa;
}

void deallocate_matrix(void **aa)
{
        free( aa );
}
```

```
NEIBcell = (int **)allocate_matrix(sizeof(int),ICELTOT,6);
XYZ      = (int **)allocate_matrix(sizeof(int),ICELTOT,3);
```

pointer_init(2/3):「mesh.dat」の作成

```
for(k=0; k<NZ; k++) {
    for(j=0; j<NY; j++) {
        for(i=0; i<NX; i++) {
            icel = k * NX * NY + j * NX + i;
            NEIBcell[icel][0] = icel - 1       + 1;
            NEIBcell[icel][1] = icel + 1       + 1;
            NEIBcell[icel][2] = icel - NX      + 1;
            NEIBcell[icel][3] = icel + NX      + 1;
            NEIBcell[icel][4] = icel - NX * NY + 1;
            NEIBcell[icel][5] = icel + NX * NY + 1;
            if(i == 0)    NEIBcell[icel][0] = 0;
            if(i == NX-1) NEIBcell[icel][1] = 0;
            if(j == 0)    NEIBcell[icel][2] = 0;
            if(j == NY-1) NEIBcell[icel][3] = 0;
            if(k == 0)    NEIBcell[icel][4] = 0;
            if(k == NZ-1) NEIBcell[icel][5] = 0;

            XYZ[icel][0] = i + 1;
            XYZ[icel][1] = j + 1;
            XYZ[icel][2] = k + 1;
        }
    }
}
```



i= XYZ[icel][0]
j= XYZ[icel][1], k= XYZ[icel][2]
icel= k*NX*NY + j*NX + i

“icel” starts at 0

12	13	14	15
8	9	10	11
4	5	6	7
0	1	2	3

“NEIBcell” starts at 1

13	14	15	16
9	10	11	12
5	6	7	8
1	2	3	4

NEIBcell[icel][0]= icel – 1 + 1
NEIBcell[icel][1]= icel + 1 + 1
NEIBcell[icel][2]= icel – NX + 1
NEIBcell[icel][3]= icel + NX + 1
NEIBcell[icel][4]= icel – NX*NY + 1
NEIBcell[icel][5]= icel + NX*NY + 1

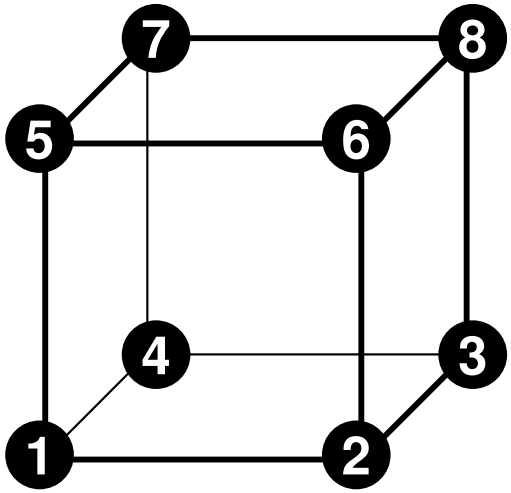
pointer_init (3/3): “mesh.dat”

```
        if(DX <= 0.0) {
                DX = 1.0 / (double)NX;
                DY = 1.0 / (double)NY;
                DZ = 1.0 / (double)NZ;
        }

        NXP1 = NX + 1;
        NYP1 = NY + 1;
        NZP1 = NZ + 1;

        IBNODTOT = NXP1 * NYP1;
        N        = NXP1 * NYP1 * NZP1;

        return 0;
}
```

DX=0.0となっていた場合のみ,DX,DY,DZをこのように指定

pointer_init (3/3): “mesh.dat”

```
        if(DX <= 0.0) {
                DX = 1.0 / (double)NX;
                DY = 1.0 / (double)NY;
                DZ = 1.0 / (double)NZ;
        }

        NXP1 = NX + 1;
        NYP1 = NY + 1;
        NZP1 = NZ + 1;

        IBNODTOT = NXP1 * NYP1;
        N        = NXP1 * NYP1 * NZP1;

        return 0;
}
```



NXP1,NYP1,NZP1：
　x,y,z方向節点数

IBNODTOT：
　NXP1×NYP1

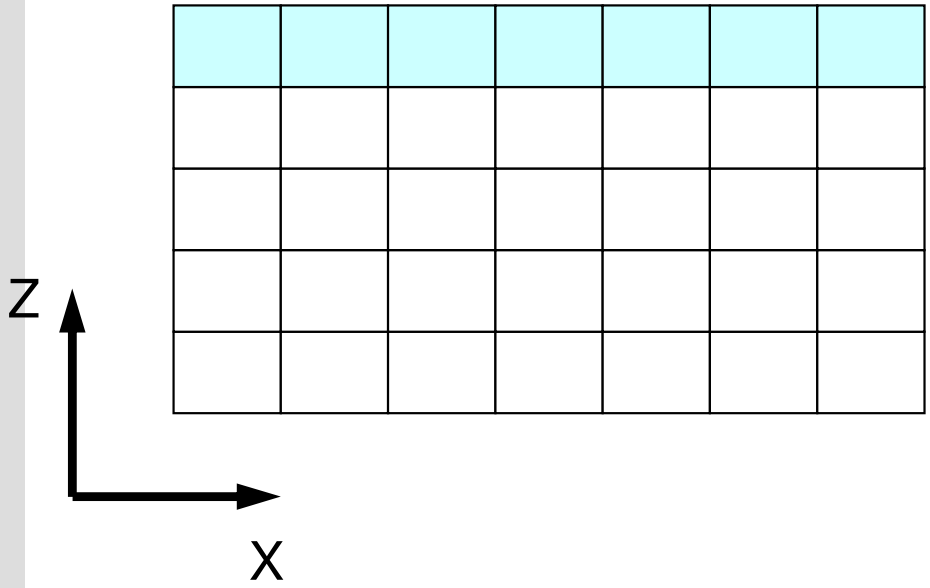
N：
　節点数（可視化に使用）

boundary_cell

$Z=Z_{max}$の要素の定義

総数: ZmaxCELtot

要素番号: ZmaxCEL(:)




```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>

#include "struct_ext.h"
#include "boundary_cell.h"
#include "allocate.h"

extern int
BOUNDARY_CELL(void)
{
 int IFACTOT;
 int icou, icel, i, j, k;

 IFACTOT = NX * NY;
 ZmaxCELtot = IFACTOT;

 ZmaxCEL =
    (int *)allocate_vector(sizeof(int),ZmaxCELtot);

 icou = 0;
 k    = NZ - 1;

 for(j=0; j<NY; j++) {
     for(i=0; i<NX; i++) {
         icel = k*IFACTOT + j*NX + i+1;
         ZmaxCEL[icou] = icel;
         icou++;
     }
 }

 return 0;
}
```

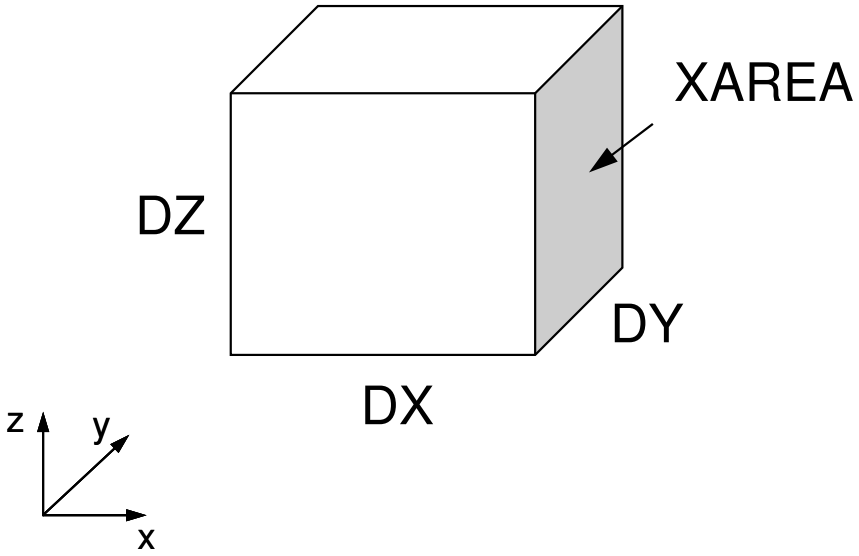
allocate.c

```
/*************************
  allocate vector
*************************/

void* allocate_vector(int size,int m)
{
  void *a;
  if ( ( a=(void * )malloc( m * size ) ) == NULL ) {
     fprintf(stdout,"Error:Memory does not enough! in vector ¥n");
     exit(1);
  }
  return a;
}
```

cell_metrics

```
#include <stdio.h> ...

extern int
CELL_METRICS(void)
{       double V0, RV0;
        int i;
VOLCEL =
(double*)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
RVC    =
(double*)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);

XAREA = DY * DZ;
YAREA = DZ * DX;
ZAREA = DX * DY;

RDX = 1.0 / DX;
RDY = 1.0 / DY;
RDZ = 1.0 / DZ;

RDX2 = 1.0 / (pow(DX, 2.0));
RDY2 = 1.0 / (pow(DY, 2.0));
RDZ2 = 1.0 / (pow(DZ, 2.0));
R2DX = 1.0 / (0.5 * DX);
R2DY = 1.0 / (0.5 * DY);
R2DZ = 1.0 / (0.5 * DZ);

V0  = DX * DY * DZ;
RV0 = 1.0 / V0;

for(i=0; i<ICELTOT; i++) {
    VOLCEL[i] = V0;
    RVC[i]    = RV0;
}
return 0; }
```

計算に必要な諸パラメータ



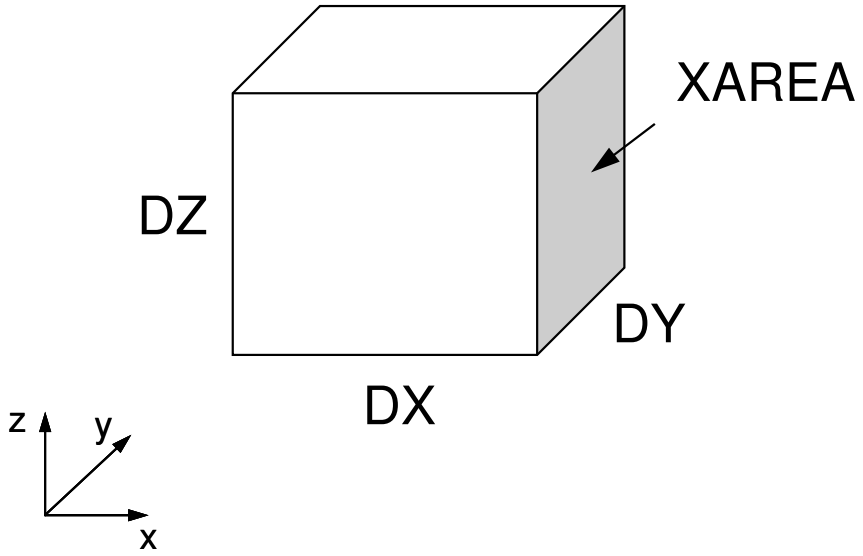
$$XAREA = \Delta Y \times \Delta Z, \quad YAREA = \Delta Z \times \Delta X,$$
$$ZAREA = \Delta X \times \Delta Y$$

$$RDX = \frac{1}{\Delta X}, \quad RDY = \frac{1}{\Delta Y}, \quad RDZ = \frac{1}{\Delta Z}$$

```
#include <stdio.h> ...

extern int
CELL_METRICS(void)
{       double V0, RV0;
        int i;
VOLCEL =
(double*)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
RVC    =
(double*)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);

XAREA = DY * DZ;
YAREA = DZ * DX;
ZAREA = DX * DY;

RDX = 1.0 / DX;
RDY = 1.0 / DY;
RDZ = 1.0 / DZ;

RDX2 = 1.0 / (pow(DX, 2.0));
RDY2 = 1.0 / (pow(DY, 2.0));
RDZ2 = 1.0 / (pow(DZ, 2.0));
R2DX = 1.0 / (0.5 * DX);
R2DY = 1.0 / (0.5 * DY);
R2DZ = 1.0 / (0.5 * DZ);

V0  = DX * DY * DZ;
RV0 = 1.0 / V0;

for(i=0; i<ICELTOT; i++) {
    VOLCEL[i] = V0;
    RVC[i]    = RV0;
}
return 0; }
```

cell_metrics

計算に必要な諸パラメータ



$$RDX2 = \frac{1}{\Delta X^2}, \quad RDY2 = \frac{1}{\Delta Y^2}, \quad RDZ2 = \frac{1}{\Delta Z^2}$$

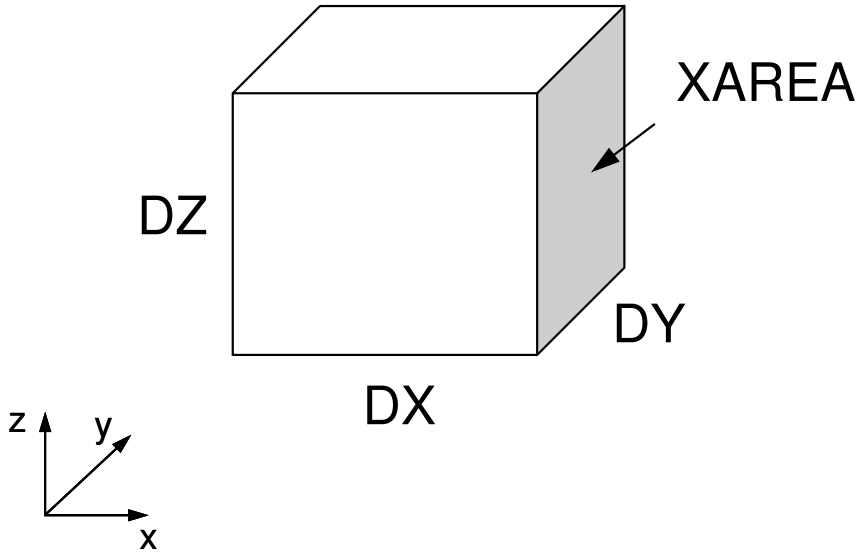
$$R2DX = \frac{1}{0.5 \times \Delta X}, \quad R2DY = \frac{1}{0.5 \times \Delta Y},$$

$$R2DZ = \frac{1}{0.5 \times \Delta Z}$$

cell_metrics

```
#include <stdio.h> ...

extern int
CELL_METRICS(void)
{       double V0, RV0;
        int i;
VOLCEL =
(double*)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
RVC    =
(double*)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);

XAREA = DY * DZ;
YAREA = DZ * DX;
ZAREA = DX * DY;

RDX = 1.0 / DX;
RDY = 1.0 / DY;
RDZ = 1.0 / DZ;

RDX2 = 1.0 / (pow(DX, 2.0));
RDY2 = 1.0 / (pow(DY, 2.0));
RDZ2 = 1.0 / (pow(DZ, 2.0));
R2DX = 1.0 / (0.5 * DX);
R2DY = 1.0 / (0.5 * DY);
R2DZ = 1.0 / (0.5 * DZ);

V0  = DX * DY * DZ;
RV0 = 1.0 / V0;

for(i=0; i<ICELTOT; i++) {
    VOLCEL[i] = V0;
    RVC[i]    = RV0;
}
return 0; }
```

計算に必要な諸パラメータ

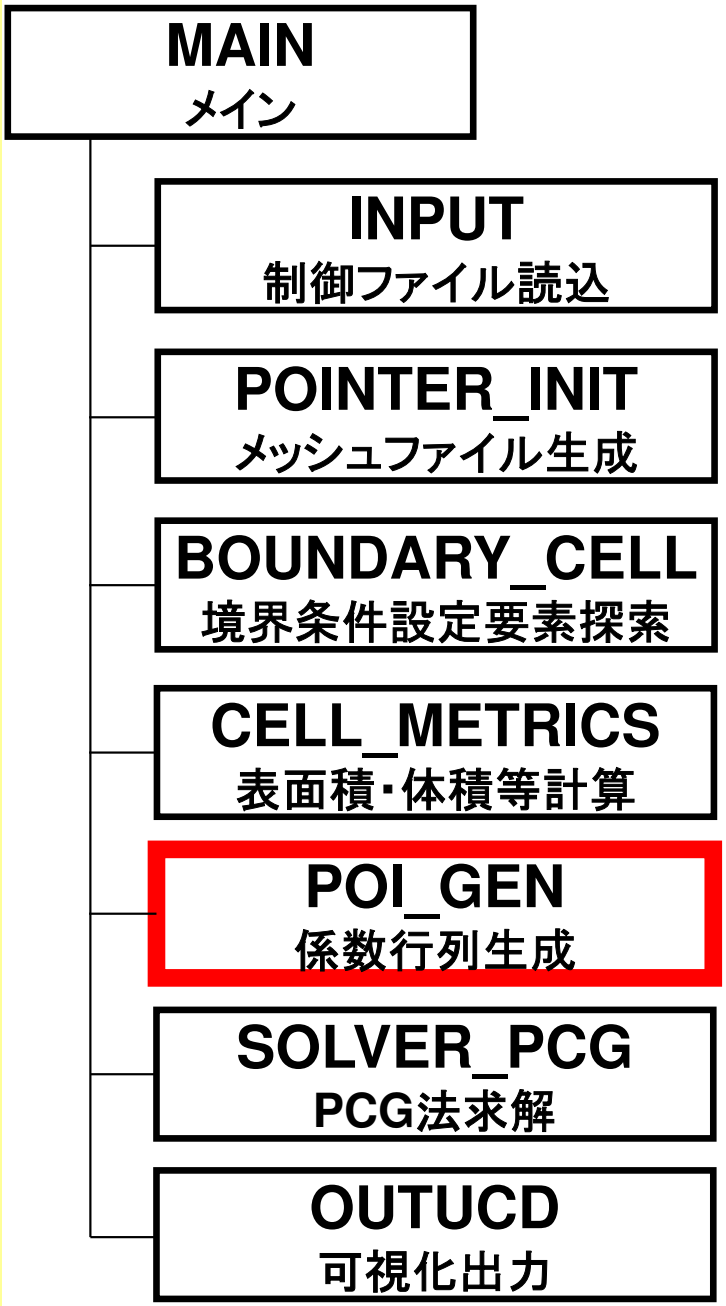


$$VOLCEL = V0 = \Delta X \times \Delta Y \times \Delta Z$$

$$RV0 = RVC = \frac{1}{VOLCEL}$$

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>
#include "struct.h"
#include "pcg.h"
#include "input.h " ...

int
main()
{
  double *WK;
  int NPL, NPU; ISET, ITR, IER; icel, ic0, i;
  double xN, xL, xU; Stime, Etime;

  if(INPUT()) goto error;
  if(POINTER_INIT()) goto error;
  if(BOUNDARY_CELL()) goto error;
  if(CELL_METRICS()) goto error;
  if(POI_GEN()) goto error;

  memset(PHI, 0.0, sizeof(double)*ICELTOT);
  ISET = 0;
  WK = (double *)malloc(sizeof(double)*ICELTOT);
  if(solve_PCG(...)) goto error;}

  if(OUTUCD()) goto error;
  return 0;

error:
  return -1;
}
```

プログラム構成



poi_gen (1/6)

```
extern int
POI_GEN(void)
{
  int nn;
  int icO, icN1, icN2, icN3, icN4, icN5, icN6;
  int i, j, k, ib, ic, ip, icel, icou, icol, icouG;
  int ii, jj, kk, nn1, num, nr, j0, j1;
  double coef, VOLO, S1t, E1t;
  int isLU;

  NLU= 6;

  BFORCE =(double *)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
  D      =(double *)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
  PHI    =(double *)allocate_vector(sizeof(double),ICELTOT);
  INLU   =(int *)allocate_vector(sizeof(int),ICELTOT);
  indexLU=(int *)allocate_vector(sizeof(int),ICELTOT+1);

  for (i = 0; i <ICELTOT ; i++) {
     BFORCE[i]=0.0;
     D[i]  =0.0;
     PHI[i]=0.0;
     INLU[i] = 0;
   }

   for (i = 0; i <=ICELTOT ; i++) {
      indexLU[i] = 0;
   }
```

allocate.c

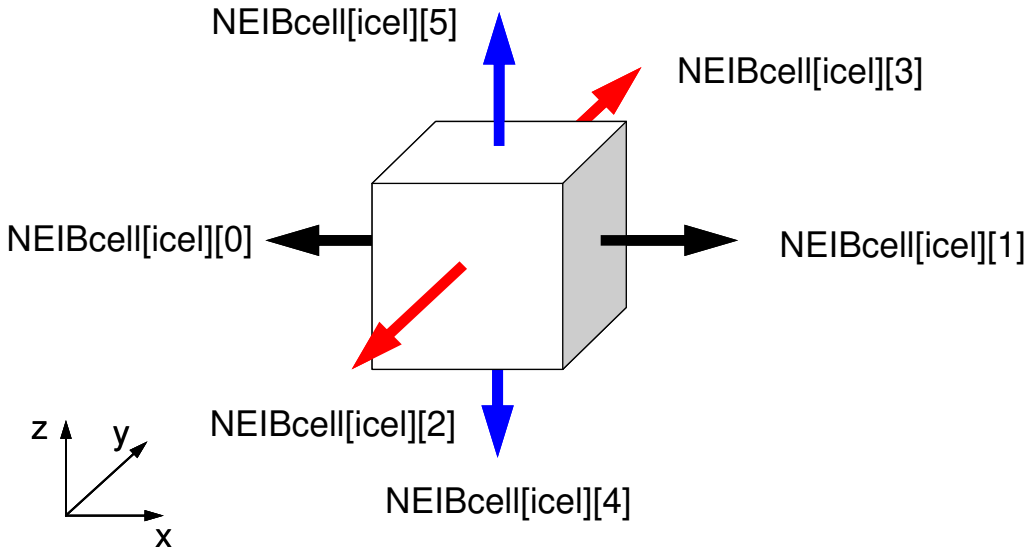
```
/**************************
  allocate matrix
**************************/
void** allocate_matrix(int size,int m,int n)
{
  void **aa;
  int i;
  if ( ( aa=(void ** )malloc( m * sizeof(void*) ) ) == NULL ) {
     fprintf(stdout,"Error:Memory does not enough! aa in matrix ¥n");
     exit(1);
  }
  if ( ( aa[0]=(void * )malloc( m * n * size ) ) == NULL ) {
     fprintf(stdout,"Error:Memory does not enough! in matrix ¥n");
     exit(1);
  }
        for(i=1;i<m;i++) aa[i]=(char*)aa[i-1]+size*n;
  return aa;
}
```

配列の宣言

変数名	種別	サイズ	内　容
NLU	I		各要素隣接要素数最大値（=6）
EPSICCG	R		PCG法収束判定基準
NPLU	I		非ゼロ非対角成分総数
indexLU	I	[ICELTOT+1]	疎行列：非零非対角成分数（CRS）
itemLU	I	[NPLU]	疎行列：非零非対角成分列番号（CRS）
PHI	R	[ICELTOT]	従属変数ベクトル
BFORCE	R	[ICELTOT]	右辺ベクトル
D	R	[ICELTOT]	疎行列：対角成分（CRS）
AMAT	R	[NPLU]	疎行列：非零非対角成分（CRS）
INLU	I	[ICELTOT]	各行の非ゼロ非対角成分数，NPLU算出に使用

poi_gen (2/6)

```
for(icel=0; icel<ICELTOT; icel++) {

    icN1 = NEIBcell[icel][0];
    icN2 = NEIBcell[icel][1];
    icN3 = NEIBcell[icel][2];
    icN4 = NEIBcell[icel][3];
    icN5 = NEIBcell[icel][4];
    icN6 = NEIBcell[icel][5];

    if(icN5 != 0) {
      INLU[icel] = INLU[icel] + 1;
    }

    if(icN3 != 0) {
      INLU[icel] = INLU[icel] + 1;
    }

    if(icN1 != 0) {
      INLU[icel] = INLU[icel] + 1;
    }

    if(icN2 != 0) {
      INLU[icel] = INLU[icel] + 1;
    }

    if(icN4 != 0) {
      INLU[icel] = INLU[icel] + 1;
    }

    if(icN6 != 0) {
      INLU[icel] = INLU[icel] + 1;
    }
```



下三角成分

NEIBcell[icel][4]= icel – NX*NY + 1
NEIBcell[icel][2]= icel – NX + 1
NEIBcell[icel][0]= icel – 1 + 1

上三角成分

NEIBcell[icel][1]= icel + 1 + 1
NEIBcell[icel][3]= icel + NX + 1
NEIBcell[icel][5]= icel + NX*NY + 1

poi_gen (3/6)

```
for(i=0; i<ICELTOT; i++){
  indexLU[i+1]=indexLU[i] + INLU[i];
}

NPLU= indexLU[ICELTOT];

itemLU= (int*)allocate_vector(sizeof(int),NPLU);
AMAT  = (double*)allocate_vector(sizeof(double),NPLU);

for(i=0; i<ICELTOT; i++) {
   for(j=indexLU[i]; j<indexLU[i+1]; j++) {
       itemLU[j]=0;
       AMAT[j]=0.0;
   }
}
free(INLU);
```

```
for (i=0; i<N; i++) {
    q[i]= D[i] * p[i];
    for (j=indexLU[i]; j<indexLU[i+1]; j++) {
        q[i] += AMAT[j] * p[itemLU[j]];
    }
}
```

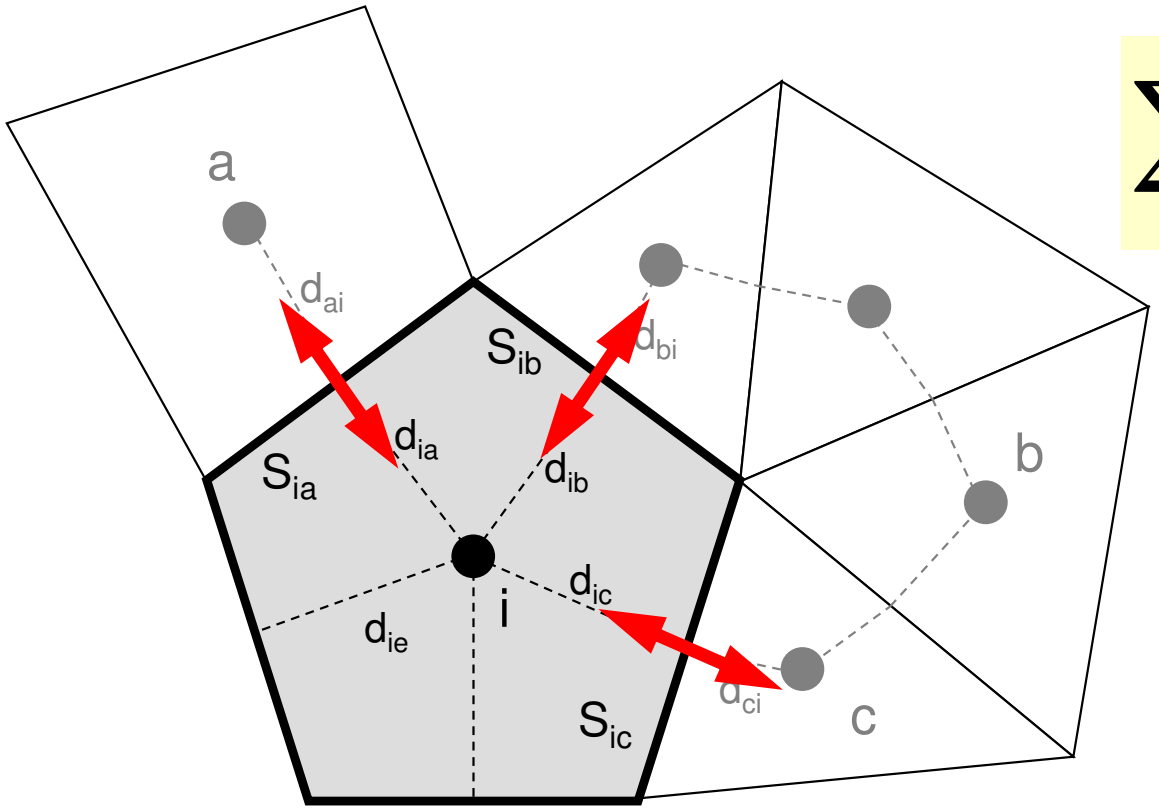
変数名	種別	サイズ	内　容
NLU	I		各要素隣接要素数最大値（=6）
EPSICCG	R		PCG法収束判定基準
NPLU	I		非ゼロ非対角成分総数
indexLU	I	[ICELTOT+1]	疎行列：非零非対角成分数（CRS）
itemLU	I	[NPLU]	疎行列：非零非対角成分列番号（CRS）
PHI	R	[ICELTOT]	従属変数ベクトル
BFORCE	R	[ICELTOT]	右辺ベクトル
D	R	[ICELTOT]	疎行列：対角成分（CRS）
AMAT	R	[NPLU]	疎行列：非零非対角成分（CRS）
INLU	I	[ICELTOT]	各行の非ゼロ非対角成分数，NPLU算出に使用

ポアソン方程式：有限体積法による離散化

$$\frac{\partial^2\phi}{\partial x^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial y^2}+\frac{\partial^2\phi}{\partial z^2}+f=0$$

Poisson Eq. by Finite Volume Method（FVM）

面を通過するフラックス（flux，流束）の保存に着目



隣接要素との拡散

$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

体積
フラックス

V_i ：要素体積
S ：表面面積
d_{ij} ：要素中心から表面までの距離
Q ：体積フラックス

全体マトリクスの生成

要素iに関する釣り合い

$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\left(\phi_k-\phi_i\right)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k+\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_i=+V_i\dot{Q}_i$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

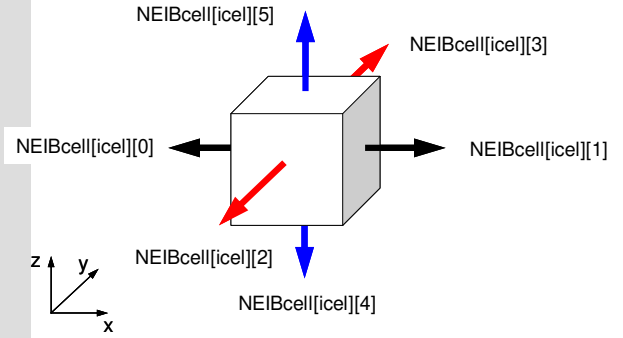
D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

BFORCE（右辺）

poi_gen (4/6)

```
for(icel=0; icel<ICELTOT; icel++) {
    icN1 = NEIBcell[icel][0];
    icN2 = NEIBcell[icel][1];
    icN3 = NEIBcell[icel][2];
    icN4 = NEIBcell[icel][3];
    icN5 = NEIBcell[icel][4];
    icN6 = NEIBcell[icel][5];
    VOL0 = VOLCEL[icel];
    isLU =indexLU[icel];

    icou= 0;
    if(icN5 != 0) {
       coef = RDZ * ZAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN5 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    if(icN3 != 0) {
       coef = RDY * YAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN3 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    if(icN1 != 0) {
       coef = RDX * XAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN1 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }
```

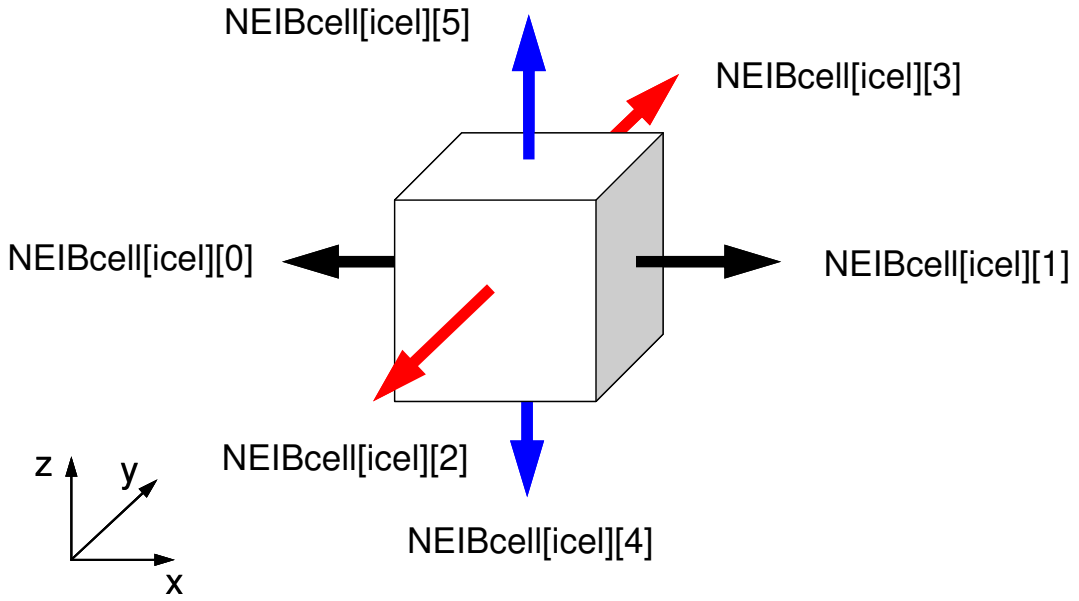


$$\frac{\phi_{neib[icel][0]}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+\frac{\phi_{neib[icel][1]}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+$$

$$\frac{\phi_{neib[icel][2]}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+\frac{\phi_{neib[icel][3]}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+$$

$$\frac{\phi_{neib[icel][4]}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+\frac{\phi_{neib[icel][5]}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+f_{icel}\Delta x\Delta y\Delta z=0$$

係数の計算



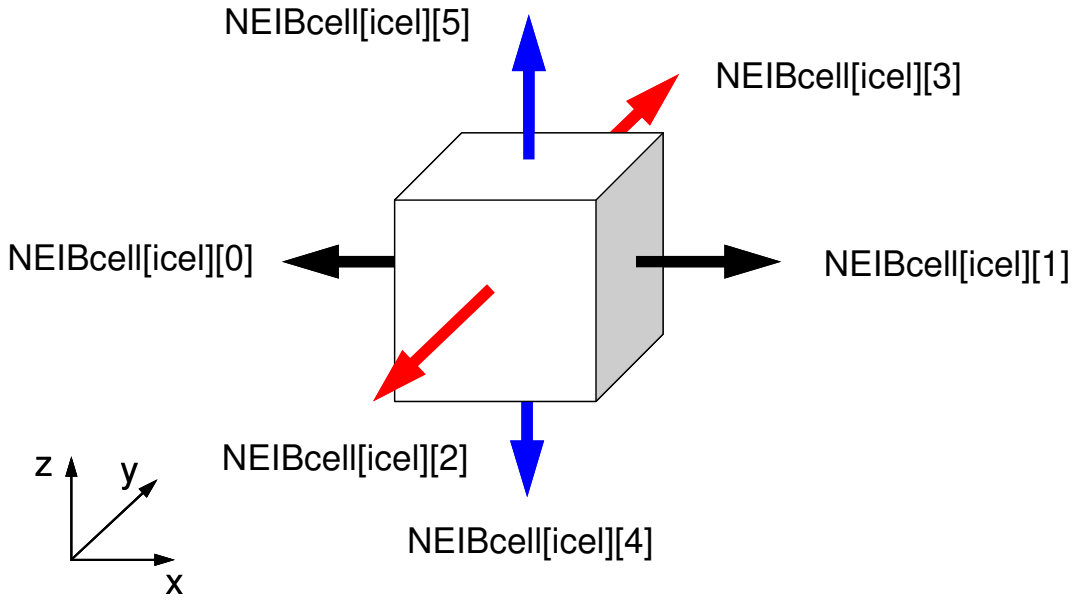

```
if(icN5 != 0) {
  coef = RDZ * ZAREA;
  D[icel] -= coef;
  itemLU[icou+isLU]= icN5-1
  AMAT  [icou+isLU]= coef;
  icou= icou + 1;
}
```

$$\frac{\phi_{neib[icel][0]}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+\frac{\phi_{neib[icel][1]}-\phi_{icel}}{\Delta x}\Delta y\Delta z+$$

$$\frac{\phi_{neib[icel][2]}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+\frac{\phi_{neib[icel][3]}-\phi_{icel}}{\Delta y}\Delta z\Delta x+$$

$$\frac{\phi_{neib[icel][4]}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+\frac{\phi_{neib[icel][5]}-\phi_{icel}}{\Delta z}\Delta x\Delta y+f_{icel}\Delta x\Delta y\Delta z=0$$

係数の計算




```
if(icN5 != 0) {
  coef = RDZ * ZAREA;
  D[icel] -= coef;
  itemLU[icou+isLU]= icN5-1
  AMAT  [icou+isLU]= coef;
  icou= icou + 1;
}
```

$$\frac{\Delta y\Delta z}{\Delta x}\left(\phi_{neib[icel][0]}-\phi_{icel}\right)+\frac{\Delta y\Delta z}{\Delta x}\left(\phi_{neib[icel][1]}-\phi_{icel}\right)+$$

$$\frac{\Delta z\Delta x}{\Delta y}\left(\phi_{neib[icel][2]}-\phi_{icel}\right)+\frac{\Delta z\Delta x}{\Delta y}\left(\phi_{neib[icel][3]}-\phi_{icel}\right)+$$

ZAREA

RDZ

$$\frac{\Delta x\Delta y}{\Delta z}\left(\phi_{neib[icel][4]}-\phi_{icel}\right)+\frac{\Delta x\Delta y}{\Delta z}\left(\phi_{neib[icel][5]}-\phi_{icel}\right)+f_{icel}\Delta x\Delta y\Delta z=0$$

poi_gen (5/6)

```
    if(icN2 != 0) {
       coef = RDX * XAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN2 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    if(icN2 != 0) {
       coef = RDY * YAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN4 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    if(icN6 != 0) {
       coef = RDZ * ZAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN6 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    ii = XYZ[icel][0];
    jj = XYZ[icel][1];
    kk = XYZ[icel][2];

    BFORCE[icel]= -(double)(ii+jj+kk) *
                    VOLCEL[icel];
}
```

```
    if(icN2 != 0) {
       coef = RDX * XAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN2 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    if(icN2 != 0) {
       coef = RDY * YAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN4 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    if(icN6 != 0) {
       coef = RDZ * ZAREA;
       D[icel] -= coef;
       itemLU[icou+isLU]= icN6 - 1
       AMAT  [icou+isLU]= conef;
       icou= icou + 1;
    }

    ii = XYZ[icel][0];
    jj = XYZ[icel][1];
    kk = XYZ[icel][2];

    BFORCE[icel]= -(double)(ii+jj+kk) *
                    VOLCEL[icel];
}
```

poi_gen (5/6)

Volume Flux

$$f = dfloat(i_0 + j_0 + k_0)$$

$$i_0 = XYZ[icel][0],$$

$$j_0 = XYZ[icel][1],$$

$$k_0 = XYZ[icel][2]$$

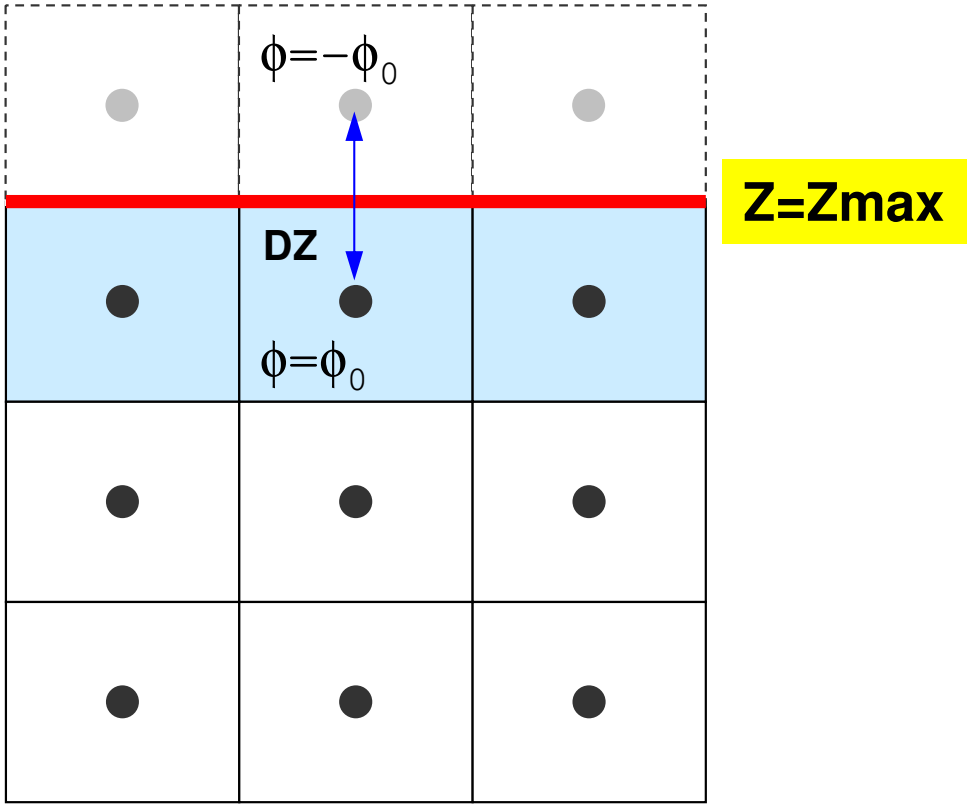
XYZ[icel][k](k=0,1,2)はX，Y，Z方向の差分格子のインデックス

各メッシュがX，Y，Z方向の何番目にあるかを示している。

poi_gen (6/6)

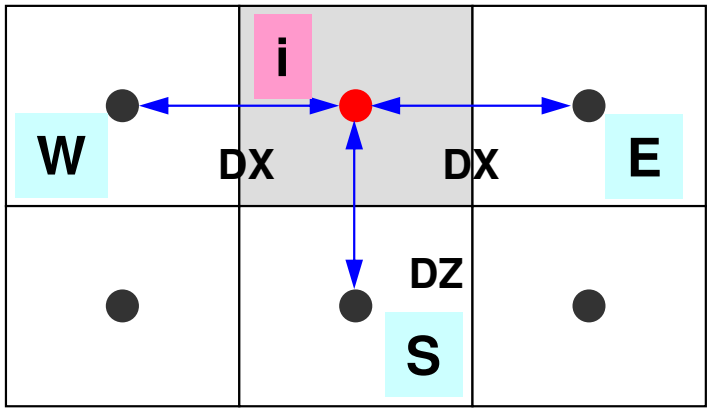
```
/* TOP SURFACE */

        for(ib=0; ib<ZmaxCELtot; ib++) {
            icel  = ZmaxCEL[ib];
            coef = 2.0 * RDZ * ZAREA;
            D[icel-1] -= coef;
        }


        return 0;
}
```

係数の計算(境界面)



境界面の外側に，大きさが同じで，値が$\phi=-\phi_0$となるような要素があると仮定(境界面で丁度$\phi=0$となる)：一次近似

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）



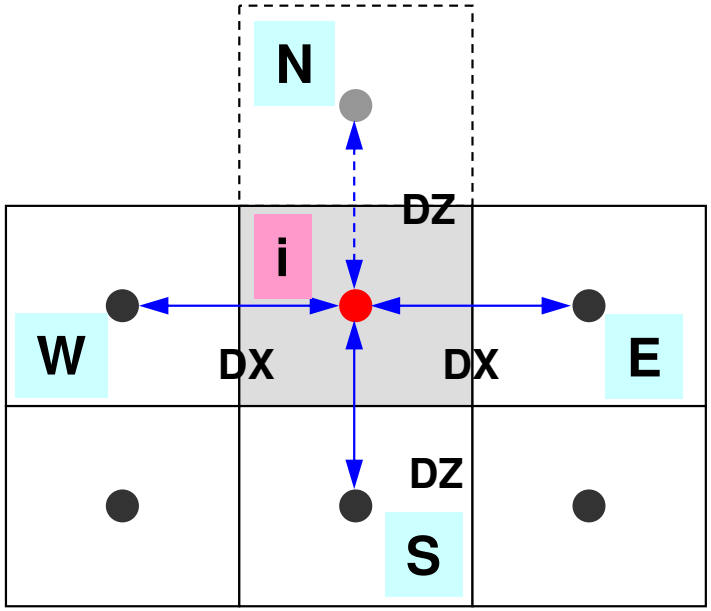
$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

BFORCE（右辺）

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

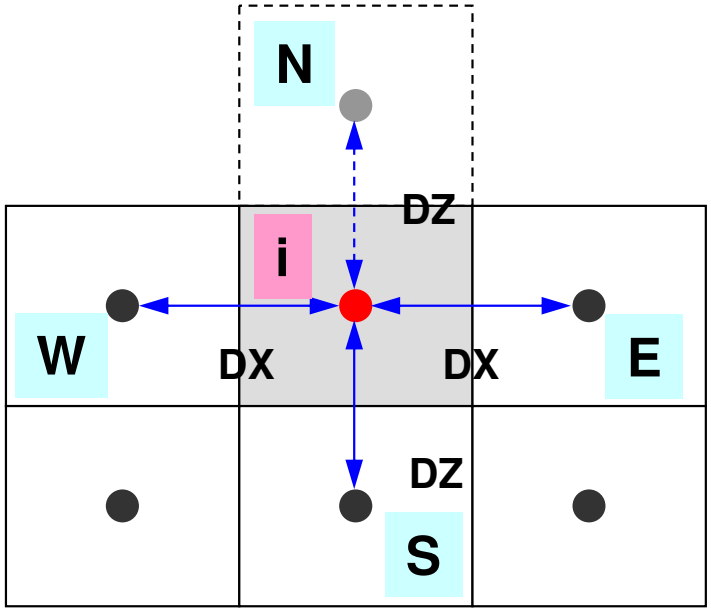
D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

BFORCE（右辺）

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{\phi_N-\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=-V_i\dot{Q}_i,\quad \phi_N=-\phi_i$$

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

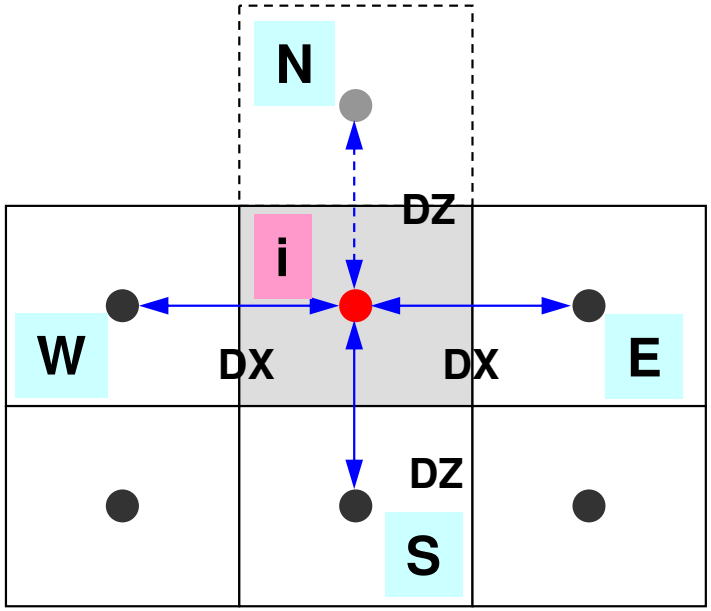
$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

D（対角成分）　**AMAT（非対角成分）**　**BFORCE（右辺）**

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{\phi_N-\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=-V_i\dot{Q}_i,\quad \phi_N=-\phi_i$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{-\phi_i-\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=-V_i\dot{Q}_i$$

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

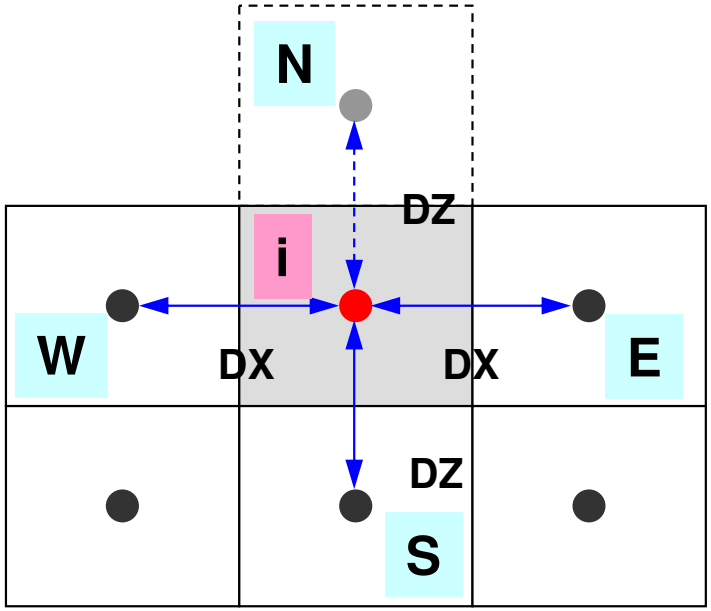
D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

BFORCE（右辺）

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{-2\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=+V_i\dot{Q}_i$$

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

D（対角成分）

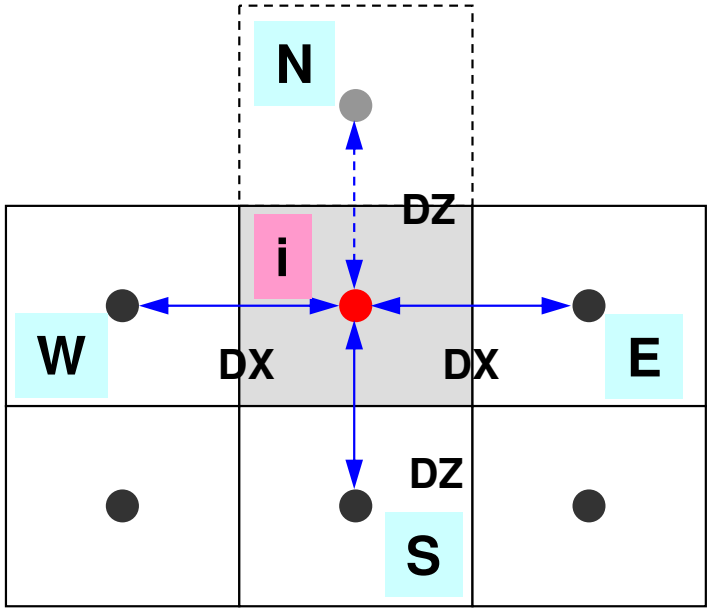
AMAT（非対角成分）

BFORCE（右辺）

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{-2\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=+V_i\dot{Q}_i$$

$$\left[-\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}-\frac{2}{\Delta z}\Delta x\Delta y\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+=-V_i\dot{Q}_i$$

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

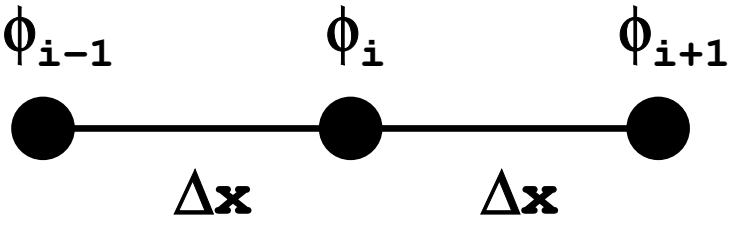
BFORCE（右辺）

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]$$

```
for(ib=0; ib<ZmaxCELtot; ib++) {
    icel  = ZmaxCEL[ib];
    coef = 2.0 * RDZ * ZAREA;
    D[icel-1] -= coef;
}
```

$$\left[-\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}-\frac{2}{\Delta z}\Delta x\Delta y\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+=-V_i\dot{Q}_i$$

Taylor展開
Taylor Series Expansion



$$\phi_{i+1} = \phi_i + \Delta x\left(\frac{\partial \phi}{\partial x}\right)_i + \frac{(\Delta x)^2}{2!}\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2}\right)_i + \frac{(\Delta x)^3}{3!}\left(\frac{\partial^3 \phi}{\partial x^3}\right)_i \cdots$$

$$\phi_{i-1} = \phi_i - \Delta x\left(\frac{\partial \phi}{\partial x}\right)_i + \frac{(\Delta x)^2}{2!}\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2}\right)_i - \frac{(\Delta x)^3}{3!}\left(\frac{\partial^3 \phi}{\partial x^3}\right)_i \cdots$$

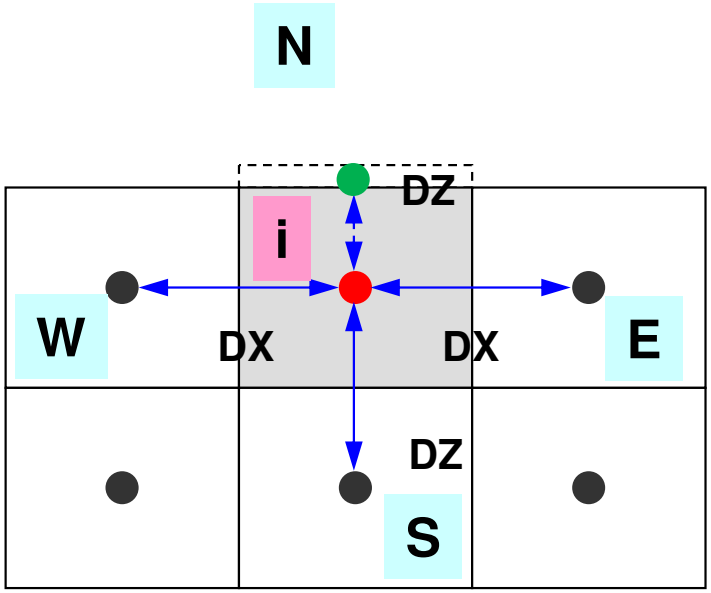
$$\phi_{i-1} + \phi_{i+1} = 2\phi_i + 2\times\frac{(\Delta x)^2}{2!}\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2}\right)_i + 2\times\frac{(\Delta x)^4}{4!}\left(\frac{\partial^4 \phi}{\partial x^4}\right)_i \cdots$$

$$\frac{\phi_{i-1} - 2\phi_i + \phi_{i+1}}{(\Delta x)^2} = \left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2}\right)_i + \frac{(\Delta x)^2}{12}\left(\frac{\partial^4 \phi}{\partial x^4}\right)_i \cdots$$

打切誤差：2次オーダー
2次精度
Δxが均等でなければ，1次またはより低次の精度

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）

「N」が薄い場合（=ε），1次精度もしくはそれ以下



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

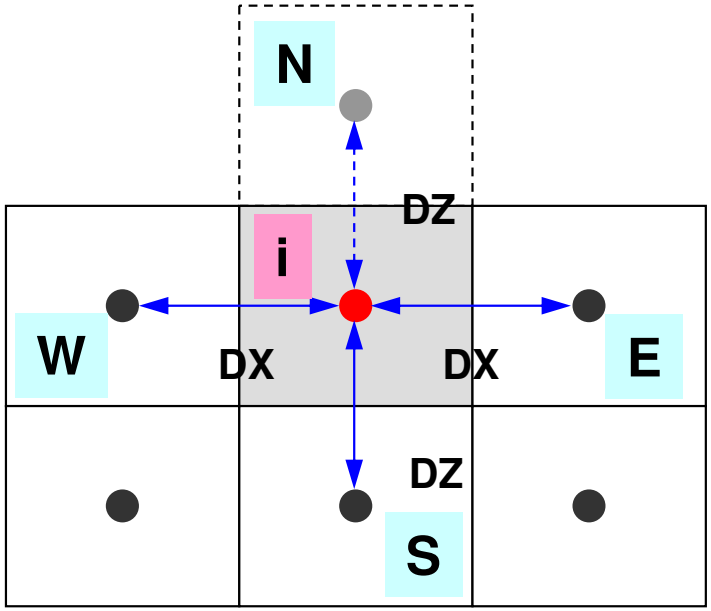
BFORCE（右辺）

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{\phi_N-\phi_i}{(\frac{\Delta z}{2}+\frac{\varepsilon}{2})}\Delta x\Delta y=-V_i\dot{Q}_i,\quad \phi_N=0,\quad \varepsilon\sim 0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]-\frac{2\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=-V_i\dot{Q}_i$$

ディリクレ条件（ϕ=0@Z=Z_{max}）

鏡像適用の場合：「N」が薄い場合（=ε）と同じ



$$\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}(\phi_k-\phi_i)+V_i\dot{Q}_i=0$$

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]=-V_i\dot{Q}_i$$

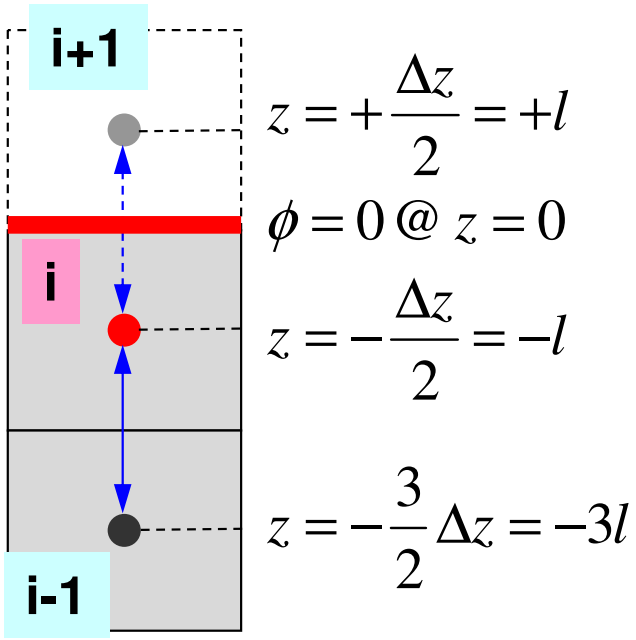
D（対角成分）

AMAT（非対角成分）

BFORCE（右辺）

$$-\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+\frac{-2\phi_i}{\Delta z}\Delta x\Delta y=+V_i\dot{Q}_i$$

$$\left[-\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}-\frac{2}{\Delta z}\Delta x\Delta y\right]\phi_i+\left[\sum_k \frac{S_{ik}}{d_{ik}+d_{ki}}\phi_k\right]+=-V_i\dot{Q}_i$$



二次精度近似
1次元の場合

2次元・3次元では
より複雑

$$\phi = az^2 + bz + c$$

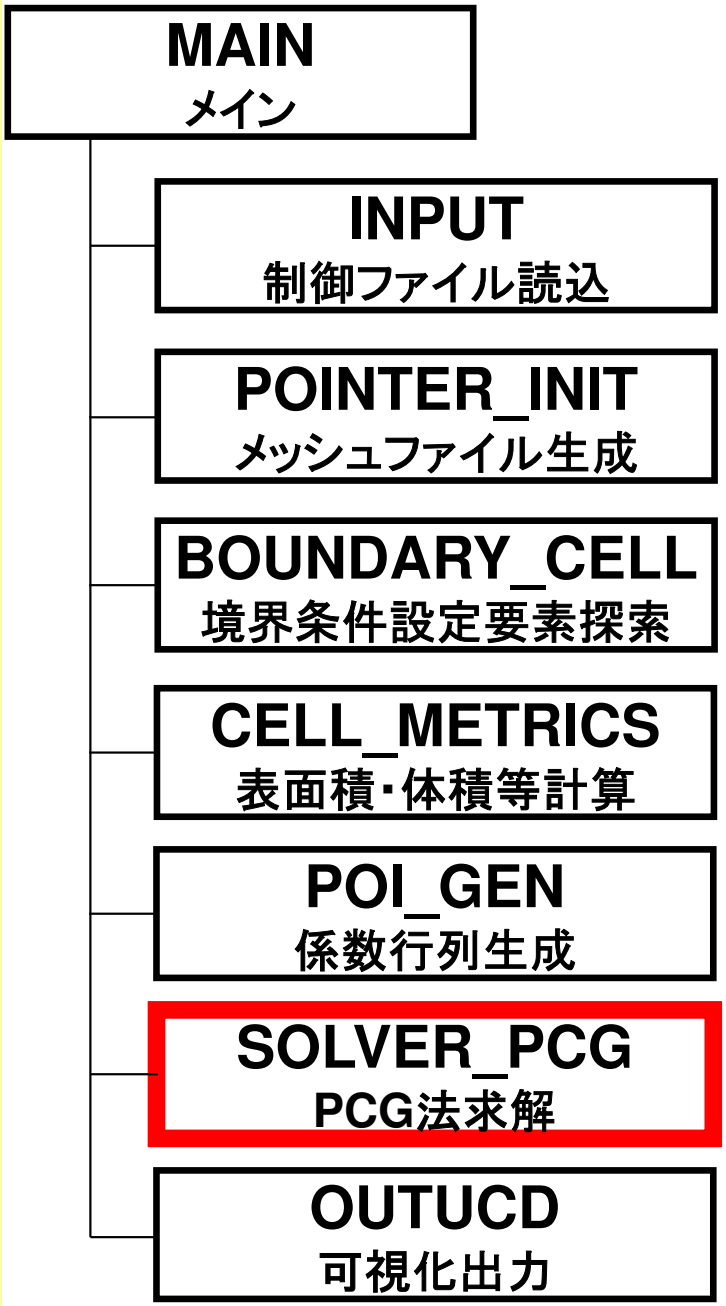
$$\phi(z=0) = c = 0$$

$$\phi_i = al^2 - bl + c = al^2 - bl, \quad \phi_{i-1} = 9al^2 - 3bl + c = 9al^2 - 3bl$$

$$a = \frac{\phi_{i-1} - 3\phi_i}{6l^2}, \quad b = \frac{\phi_{i-1} - 9\phi_i}{6l} \Rightarrow \phi_{i+1} = al^2 + bl = \frac{1}{3}\phi_{i-1} - 2\phi_i$$

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>
#include "struct.h"
#include "pcg.h"
#include "input.h " ...

int
main()
{
  double *WK;
  int NPL, NPU; ISET, ITR, IER; icel, ic0, i;
  double xN, xL, xU; Stime, Etime;

  if(INPUT()) goto error;
  if(POINTER_INIT()) goto error;
  if(BOUNDARY_CELL()) goto error;
  if(CELL_METRICS()) goto error;
  if(POI_GEN()) goto error;

  memset(PHI, 0.0, sizeof(double)*ICELTOT);
  ISET = 0;
  WK = (double *)malloc(sizeof(double)*ICELTOT);
  if(solve_PCG(...)) goto error;}

  if(OUTUCD()) goto error;
  return 0;
 error:
  return -1;
}
```

プログラム構成



- 背景
  - 有限体積法
  - 前処理付反復法
- **PCG法によるポアソン方程式法ソルバーについて**
  - 実行方法
    - データ構造
  - **プログラムの説明**
    - 初期化
    - 係数マトリクス生成
    - **PCG法**

あとは線形方程式を解けば良い

- 共役勾配法（Conjugate Gradient，CG）
- 前処理（Preconditioning）
  - 点ヤコビ，対角スケーリング
- PCG法

$$[M]=\begin{bmatrix} D_1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & D_2 & & 0 & 0 \\ \cdots & & \cdots & & \cdots \\ 0 & 0 & & D_{N-1} & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & D_N \end{bmatrix}$$

solve_PCG (1/6)

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <errno.h>
#include <math.h> etc.

#include "solver_PCG.h"

extern int
solve_ICCG (int N, int *indexLU, int *itemLU,
            double *D, double *B, double *X, double *AMAT,
            double EPS, int *ITR, int *IER)
{
  double **W;
  double VAL, BNRM2, WVAL, SW, RHO, BETA, RHO1, C1, DNRM2;
  doble  ALPHA, ERR;

        int i, j, ic, ip, L, ip1;

        int R  = 0;
        int Z  = 1;
        int Q  = 1;
        int P  = 2;
        int DD = 3;
```

ICELTOT → N
BFORCE → B
PHI → X
EPSICCG→ EPS

```
W[0][i]= W[R][i} ⇒ {r}
W[1][i]= W[Z][i} ⇒ {z}
W[1][i]= W[Q][i} ⇒ {q}
W[2][i]= W[P][i} ⇒ {p}

W[3][i]= W[DD][i} ⇒{1/d}
```

solve_PCG (2/6)

```
W = (double **)malloc(sizeof(double *)*4);
if(W == NULL) {
   fprintf(stderr, "Error: %s¥n", strerror(errno));
   return -1;
}

for(i=0; i<4; i++) {
    W[i] = (double *)malloc(sizeof(double)*N);
    if(W[i] == NULL) {
       fprintf(stderr, "Error: %s¥n", strerror(errno));
       return -1;
    }
}

for(i=0; i<N; i++) {
    X[i] = 0.0;
    W[1][i] = 0.0;
    W[2][i] = 0.0;
    W[3][i] = 0.0;
}



for(i=0; i<N; i++) {
   W[DD][i] = 1.0 / D[i];
}
```

対角成分の逆数(前処理用)

その都度，除算をすると効率が悪いため，予め配列に格納。嘗ては除算と加減乗算は10:1と言われていたが最近はそれほどでもない。

solve_PCG (3/6)

```
for(i=0; i<N; i++) {
    VAL = D[i] * X[i];
    for(j=indexLU[i]; j<indexLU[i+1]; j++)
{
        VAL += AMAT[j] * X[itemLU[j]-1];
    }
    W[R][i] = B[i] - VAL;
}

BNRM2 = 0.0;
for(i=0; i<N; i++) {
    BNRM2 += B[i]*B[i];
}
```

BNRM2=|b|²
あとで収束判定に使用

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$

for i= 1, 2, …
  solve $[M]z^{(i-1)}= r^{(i-1)}$
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ z^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(1)}= z^{(0)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= z^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence |r|
end

solve_PCG (4/6)

```
*ITR = N;
for(L=0; L<(*ITR); L++) {
/*********************
 * {z} = [Minv]{r} *
 *********************/
    for(i=0; i<N; i++) {
        W[Z][i] = W[R][i]*W[DD][i];
    }
/*****************
 * RHO = {r}{z} *
 *****************/
    RHO = 0.0;
    for(i=0; i<N; i++) {
        RHO += W[R][i] * W[Z][i];
    }
/***********************************
 * {p}  = {z} if      ITER=0    *
 * BETA = RHO / RHO1  otherwise *
 ***********************************/

if(L == 0) {
   for(i=0; i<N; i++) {
       W[P][i] = W[Z][i];
   }
   } else {
   BETA = RHO / RHO1;
   for(i=0; i<N; i++) {
       W[P][i] = W[Z][i] + BETA * W[P][i];
   }
}
```

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$

for i= 1, 2, …

solve $[M]z^{(i-1)}= r^{(i-1)}$

$\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ z^{(i-1)}$

if i=1

$p^{(1)}= z^{(0)}$

else

$\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$

$p^{(i)}= z^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$

endif

$q^{(i)}= [A]p^{(i)}$

$\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$

$x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$

$r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$

check convergence $|r|$

end

solve_PCG (5/6)

```
/*****************
 * {q} = [A]{p} *
 *****************/
for(i=0; i<N; i++) {
    VAL = D[i] * W[P][i];
    for(j=indexLU[i]; j<indexLU[i+1]; j++){
       VAL += AMAT[j] * W[P][itemLU[j]];
    }
    W[Q][i] = VAL;
}

/************************
 * ALPHA = RHO / {p}{q} *
 ************************/
C1 = 0.0;
for(i=0; i<N; i++) {
    C1 += W[P][i] * W[Q][i];
}
ALPHA = RHO / C1;

/*****************************
 * {x} = {x} + ALPHA * {p} *
 * {r} = {r} - ALPHA * {q} *
 *****************************/
for(i=0; i<N; i++) {
    X[i]    += ALPHA * W[P][i];
    W[R][i] -= ALPHA * W[Q][i];
}
```

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$

for i= 1, 2, …

- solve $[M]z^{(i-1)}= r^{(i-1)}$
- $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ z^{(i-1)}$
- **if** i=1
  - $p^{(1)}= z^{(0)}$
- **else**
  - $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
  - $p^{(i)}= z^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
- **endif**
- **$q^{(i)}= [A]p^{(i)}$**
- **$\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$**
- **$x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$**
- **$r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$**
- check convergence $|r|$

end

solve_PCG (6/6)

```
DNRM2 = 0.0;
for(i=0; i<N; i++) {
    DNRM2 += W[R][i]*W[R][i];
}

ERR = sqrt(DNRM2/BNRM2);
if((L+1)%100 ==1) {
   fprintf(stderr, "%5d%16.6e¥n", L+1, ERR);
}
if(ERR < EPS) {
   *IER = 0; goto N900;
  } else {
   RHO1 = RHO;
  }
}
*IER = 1;
```

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$

for i= 1, 2, …

- solve $[M]z^{(i-1)}= r^{(i-1)}$
- $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ z^{(i-1)}$
- if i=1
  - $p^{(1)}= z^{(0)}$
- else
  - $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
  - $p^{(i)}= z^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
- endif
- $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
- $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
- $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
- $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
- **check convergence |r|**

end

solve_PCG (6/6)

```
DNRM2 = 0.0;
for(i=0; i<N; i++) {
    DNRM2 += W[R][i]*W[R][i];
}

ERR = sqrt(DNRM2/BNRM2);
if((L+1)%100 ==1) {
   fprintf(stderr, "%5d%16.6e¥n", L+1, ERR);
}
if(ERR < EPS) {
   *IER = 0; goto N900;
  } else {
   RHO1 = RHO;
  }
}
*IER = 1;
```

$$ERR = \sqrt{\frac{\mathrm{DNorm2}}{\mathrm{BNorm2}}} = \frac{|r|}{|b|} = \frac{|b - Ax|}{|b|} \leq \mathrm{Eps}$$

r= b-[A]x
DNRM2=$|r|^2$
BNRM2=$|b|^2$

ERR= |r|/|b|

Compute $r^{(0)}= b-[A]x^{(0)}$
for i= 1, 2, …
  solve $[M]z^{(i-1)}= r^{(i-1)}$
  $\rho_{i-1}= r^{(i-1)}\ z^{(i-1)}$
  if i=1
    $p^{(i)}= z^{(i)}$
  else
    $\beta_{i-1}= \rho_{i-1}/\rho_{i-2}$
    $p^{(i)}= z^{(i-1)} + \beta_{i-1}\ p^{(i-1)}$
  endif
  $q^{(i)}= [A]p^{(i)}$
  $\alpha_i = \rho_{i-1}/p^{(i)}q^{(i)}$
  $x^{(i)}= x^{(i-1)} + \alpha_i p^{(i)}$
  $r^{(i)}= r^{(i-1)} - \alpha_i q^{(i)}$
  check convergence |r|
end

$|r|, |b|$: 2 / L2 / Euclidean − norm $\quad (\|r\|_2, \|b\|_2)$

$$Ax = b \Rightarrow \alpha Ax = \alpha b$$
$$r = b - Ax \Rightarrow R = \alpha b - \alpha Ax = \alpha r$$