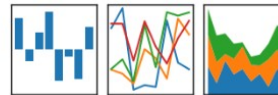


pandas
 $y_{it} = \beta' x_{it} + \mu_i + \epsilon_{it}$



01.03.2018

Вычислительные модели с использованием научных библиотек Python Линейная алгебра

Базовые типы, dense matrix

#1

```
>>> import numpy as np
>>> from scipy import linalg
>>> A = np.array([[1,2],[3,4]])
>>> A
array([[1, 2], [3, 4]])
>>> linalg.inv(A)
array([[-2. ,  1. ], [ 1.5, -0.5]])
>>> b = np.array([[5,6]]) #2D array
>>> b
array([[5, 6]])
>>> b.T
array([[5], [6]])
>>> A*b #not matrix multiplication!
array([[ 5, 12], [15, 24]])
>>> A.dot(b.T) #matrix
multiplication array([[17], [39]])
```

#2

```
>>> import numpy as np
>>> A = np.mat('[1 2;3 4]')
>>> A
matrix([[1, 2], [3, 4]])
>>> A.I
matrix([[-2. ,  1. ], [ 1.5, -0.5]])
>>> b = np.mat('[5 6]')
>>> b
matrix([[5, 6]])
>>> b.T
matrix([[5], [6]])
>>> A*b.T
matrix([[17], [39]])
```

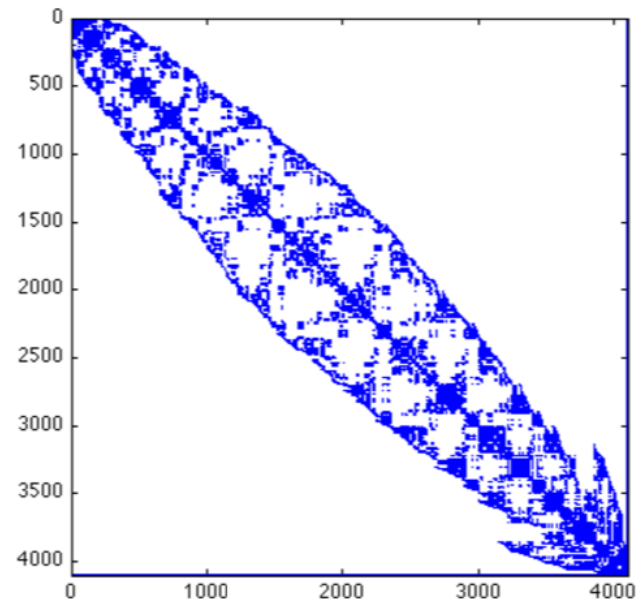


Базовые типы, sparse matrix

Способы хранения

1. `csc_matrix`: Compressed Sparse Column format
2. `csr_matrix`: Compressed Sparse Row format
3. `bsr_matrix`: Block Sparse Row format
4. `lil_matrix`: List of Lists format
5. `dok_matrix`: Dictionary of Keys format
6. `coo_matrix`: COOrdinate format (aka IJV, triplet format)
7. `dia_matrix`: DIAGONAL format

```
>>> import numpy as np
>>> import scipy.sparse as sps
```



Постановка задачи

$$\mathbf{A}\mathbf{u} = \mathbf{f}$$

Число обусловленности матрицы \mathbf{A}

$$\mu(\mathbf{A}) = \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{A}\|$$

$$\mu \approx 1 \div 10$$

-хорошо обусловленная СЛАУ

$$\mu \gg 10^2 \div 10^3$$

-плохо обусловленная СЛАУ



СЛАУ, точные методы

LU-разложение

$$\mathbf{A} = \mathbf{LU}$$

$$\mathbf{L}\mathbf{v} = \mathbf{f}, \mathbf{U}\mathbf{u} = \mathbf{v}$$

```
>>> import numpy as np
>>> from scipy import linalg
>>> A = np.array([[1, 2], [3, 4]])
>>> A = np.array([[1, 2], [3, 4]])
>>> b = np.array([[5], [6]])
>>> b
array([[5], [6]])
>>> linalg.inv(A).dot(b) # slow
array([[ -4. ], [ 4.5]])
>>> np.linalg.solve(A, b) # fast
array([[ -4. ], [ 4.5]])
```

```
>>> import numpy as np
>>> from scipy.sparse import linalg
>>> mtx = sparse.spdiags([[1, 2, 3, 4, 5], [6, 5, 8, 9, 10]], [0, 1], 5, 5)
>>> mtx.todense()
matrix([[ 1, 5, 0, 0, 0],
        [ 0, 2, 8, 0, 0],
        [ 0, 0, 3, 9, 0],
        [ 0, 0, 0, 4, 10],
        [ 0, 0, 0, 0, 5]])
>>> rhs = np.array([1, 2, 3, 4, 5], dtype=np.float32)
>>> x = dsolve.spsolve(mtx1, rhs, use_umfpack=False)
```



СЛАУ, точные методы

Метод Холецкого

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$$

$$\mathbf{L} = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & \dots & 0 \\ l_{12} & l_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ l_{1n} & l_{2n} & \dots & l_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{L}\mathbf{v} = \mathbf{f}, \mathbf{L}^T\mathbf{u} = \mathbf{v}.$$

Метод QR

$$\mathbf{A} = \mathbf{Q} \cdot \mathbf{R},$$

\mathbf{Q} – ортогональная

\mathbf{R} – верхняя треугольная

$$\mathbf{Q}^T \cdot \mathbf{Q} \cdot \mathbf{R} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{Q}^T \cdot \mathbf{b},$$

$$\mathbf{R} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{Q}^T \cdot \mathbf{b}.$$



Список методов

- BiConjugate Gradient
- BiConjugate Gradient STABilized
- Conjugate Gradient
- Conjugate Gradient Squared
- Generalized Minimal RESidual(GMRES)
- LGMRES
- MINimum RESidual
- Quasi-Minimal Residual

```
>>> import numpy as np  
>>> import scipy.sparse.linalg as linalg
```



СЛАУ, предобусловливание

Общая идея

$$\mathbf{M}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{x}=\mathbf{M}^{-1}\mathbf{b},$$

\mathbf{M} должна быть по возможности близка к матрице \mathbf{A} ;

\mathbf{M} должна быть легко вычислима;

\mathbf{M} должна быть легко обратима.

ILU разложение

$$\mathbf{M}=\mathbf{L}\mathbf{U}+\mathbf{R}\approx \mathbf{L}\mathbf{U}$$

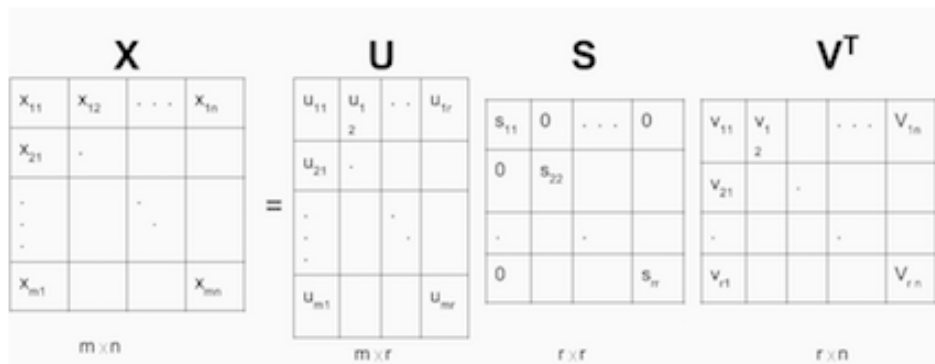
Функция `spilu()`



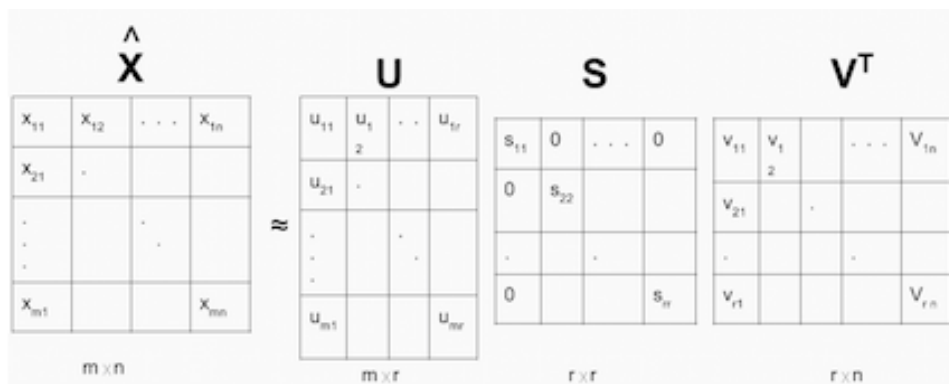
Задание

Подход на основе SVD разложения

$$X = U \times S \times V^T$$



← Признаковое представление пользователей и фильмов



← Прогноз рейтингов для новых фильмов