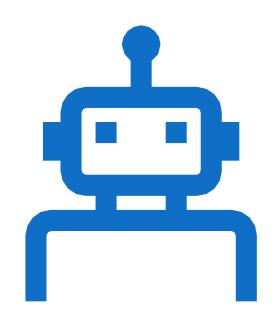
KNIMEを使った 材料探索 基本操作(1)

早稲田大学 応用化学科講師(任期付) 畠山 歓

https://github.com/KanHatakeyama/

satokan@toki.早稲田.jp

マテリアルズ・ インフォマティクス (MI)



- ・ 機械学習を使った材料探索
- ・人間の代わりにAIが新規材料を見つ けてくれるかもしれない
- ・材料情報をどのようにAIに認識させるか、が課題

書籍

機械学習(色々あります)

• 東京大学のデータサイエンティスト育成講座

マテリアル・インフォマティクス

(未だ種類があまりありません)

- マテリアルズ・インフォマティクス-材料開発 のための機械学習超入門-
- 化学のための Pythonによるデータ解析・機 械学習入門
- 実践マテリアルズインフォマティクスなど

どう 実践する か?

Python (プログラミング言語)

- ・機械学習のデファクトスタンダード
- ・最先端のコードを利用出来る
- 入門者にとっては敷居が高い (Python を使えるようになるまで数十時間...?)

専用のソフトウェア

- 自由度は下がるが、敷居も格段に低い
- ・概観を知るには丁度良い
- KNIME(無料)、SPSS(有料)、...

KNIME

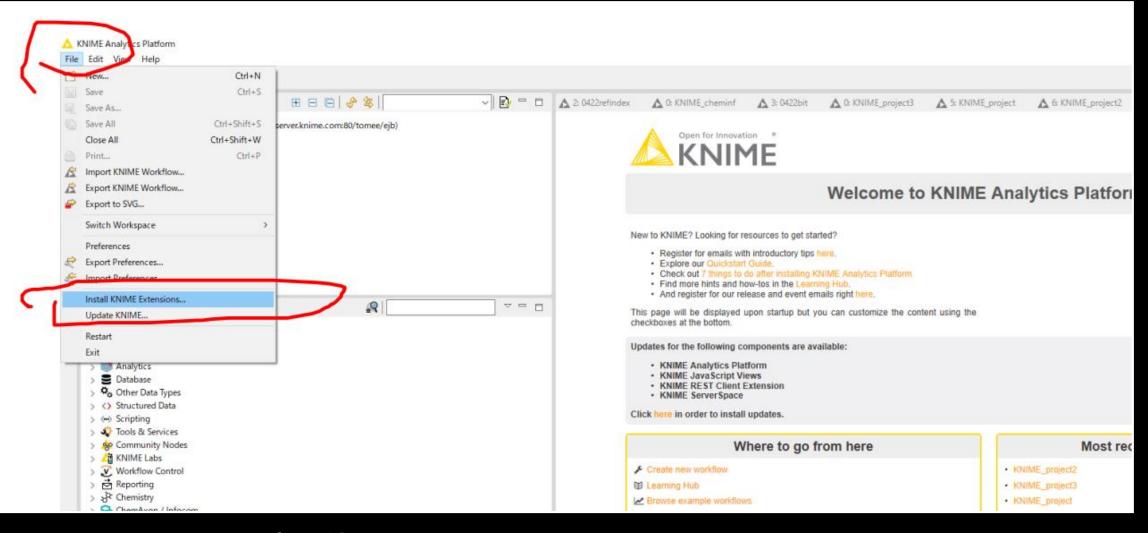
- あらゆるデータの連携・統合・分析を自動化するオープンソースプラット フォーム (出典)
- ・ 機械学習や統計処理に特化した無料ツール
- 化合物を扱う為のExtensionも無料で利用可能
- 必要に応じ、Pythonのコードも追加出来るので便利

ダウンロードはこちら

- https://www.knime.com/downloads/download-knime
- Win, Mac, Linuxに対応
- ・以後、スライドはWindows10で動作確認

化合物を扱う Extensionの インストール

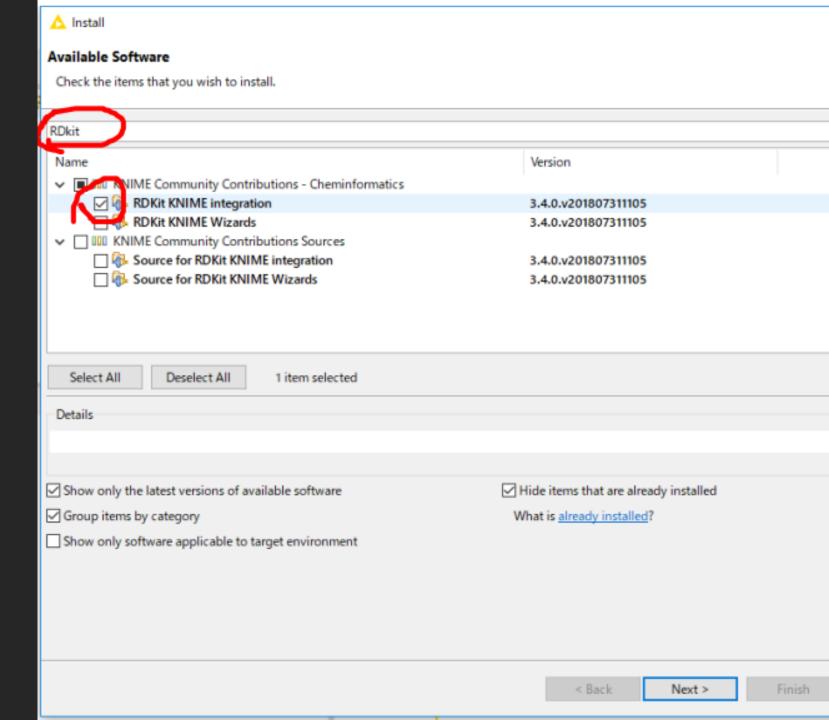
RDKitと呼ばれるモジュール



KNIME起動→File→Install KNIME Extensions

RDKitと入力 →

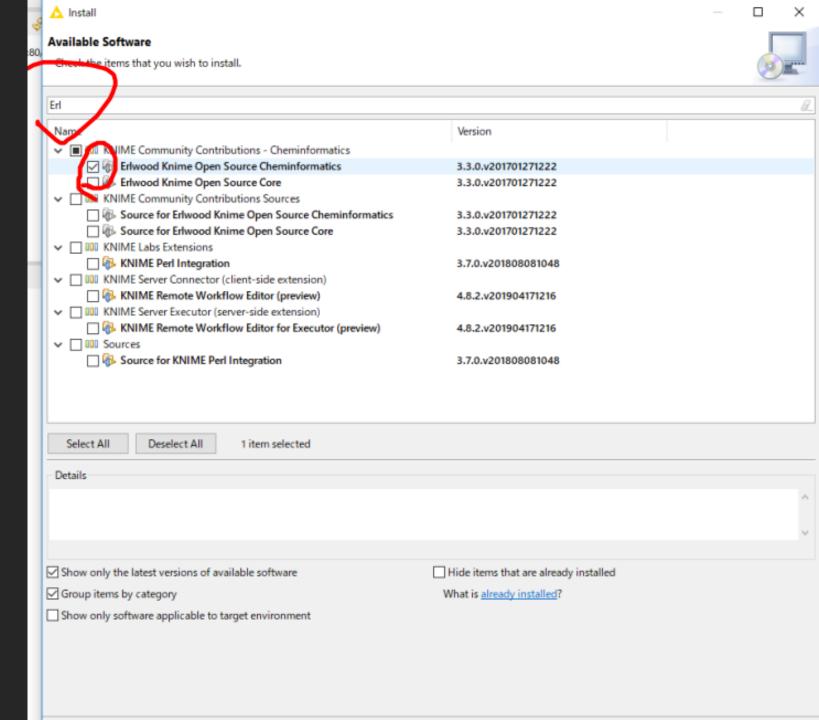
RDKit KNIME integratioを チェック



利用規約に同意

Licenses must be reviewed and accepted before the software can be installed. License text: Licenses: Please see below the General Public License (GPL), Version 3. Please see below the General Public License (GPL), Version 3, and the Additional Permissions according to Sec. 7 applying to the files in this folder: *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** *** GNU GENERAL PUBLIC LICENSE Version 3, 29 June 2007 Copyright (C) 2007 Free Software Foundation, Inc. http://fsf.org/> Everyone is permitted to copy and distribute verbatim copies of this license document, but changing it is not allowed. Preamble The GNU General Public License is a free, copyleft license for software and other kinds of works. 無事に終わると The licenses for most software and other practical works are to take away your freedom to share and change the works. By KNIMEが the GNU General Public License is intended to guarantee your share and change all versions of a program--to make sure it remains 再起動する software for all its users. We, the Free Software Foundation, use the GNU General Public License for most of our software; it applies also any other work released this way by its authors. You can apply it to your programs, too. When we speak of free software, we are referring to freedom, not price. Our General Public Licenses are designed to make sure that we the freedom to distribute copies of free software (and charge l acce t the terms of the license agreement I do put accept the terms of the license agreement Finish < Back Cancel

再起動後、 ついでに こちら Install すると便利



はじめてのMI

KNIMEで 化合物の融点を 予測

今回のタスク

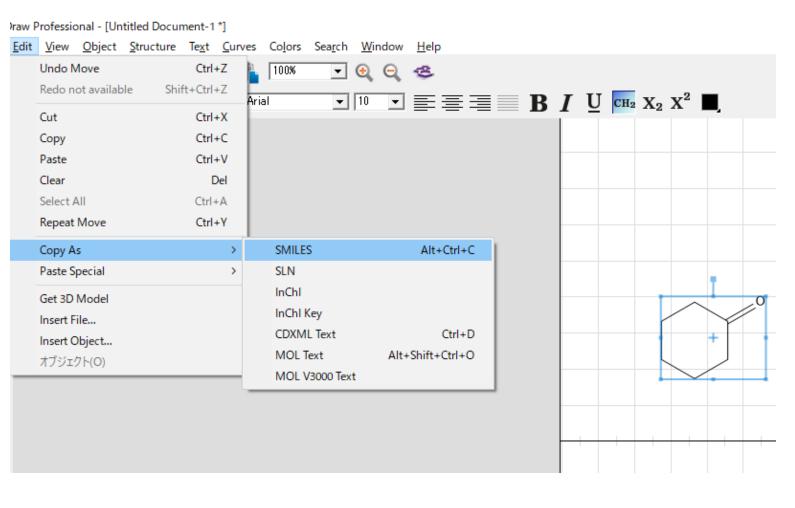
- ・ Wikipediaに掲載されている1000種 類程度のデータを機械学習する
- ・ 以下の化合物の融点を予測する

これらの構造を見ただけで 融点が予測出来る方には MIは不要かもしれません

データベース

- ここからダウンロード出来ます
- Excelに纏まっています
- ・ 化学構造はSMILESという表記法で 格納されています
- 融点が記録されています

| A | В | С | D |
|------|------------|------------|----------|
| ID | SMILES | Melting to | emperatu |
| 1 | [Cu]=S | 500 | |
| 2 | c1cc2ccc3c | 117 | |
| 3 | 01[Fe]20 | 1539 | |
| 4 | O=C1NC(= | 245 | |
| 5 | P#[Y] | 200.78 | |
| 6 | C1=CC=C(0 | 290 | |
| 7 | CIC(CI)C(= | 98 | |
| 8 | FC(F)F | -155.2 | |
| 9 | O=[N+]([C | 108 | |
| . 10 | CCC[C@@ | 86 | |
| 11 | c1ccc2c/c1 | -30 | |

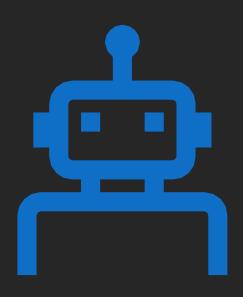


- 化学構造のままだとExcelに記録するのが難しいので、SMILESと呼ばれるアルゴリズムで文字列に変換します
- ChemDraw等のソフトウェアで 可逆に変換出来ます

SMILES とは?

simplified molecular input line entry system

スキーム

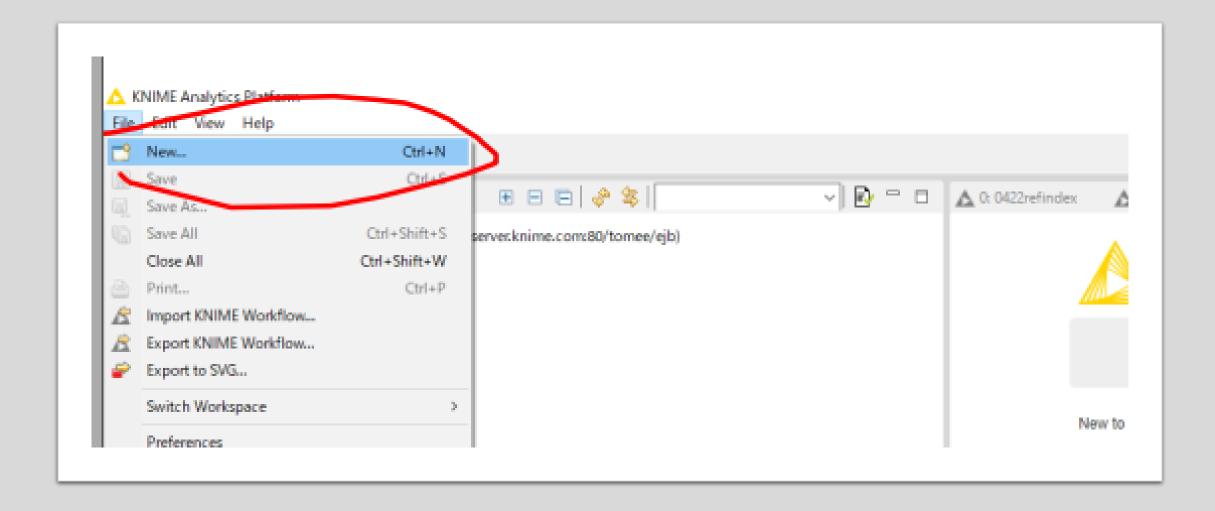


- 1. データベースの読み込み
- 2. 化学構造の数値化
- 3. 構造と融点の関係性を機械学習
- 4. 未知化合物の融点を予測

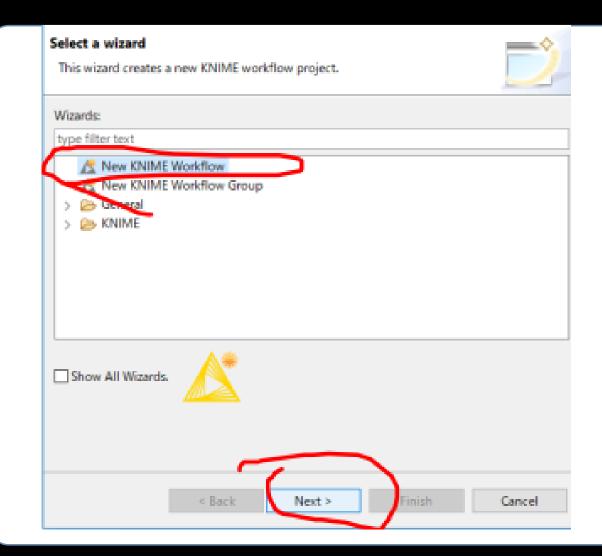
KNIMEの操作

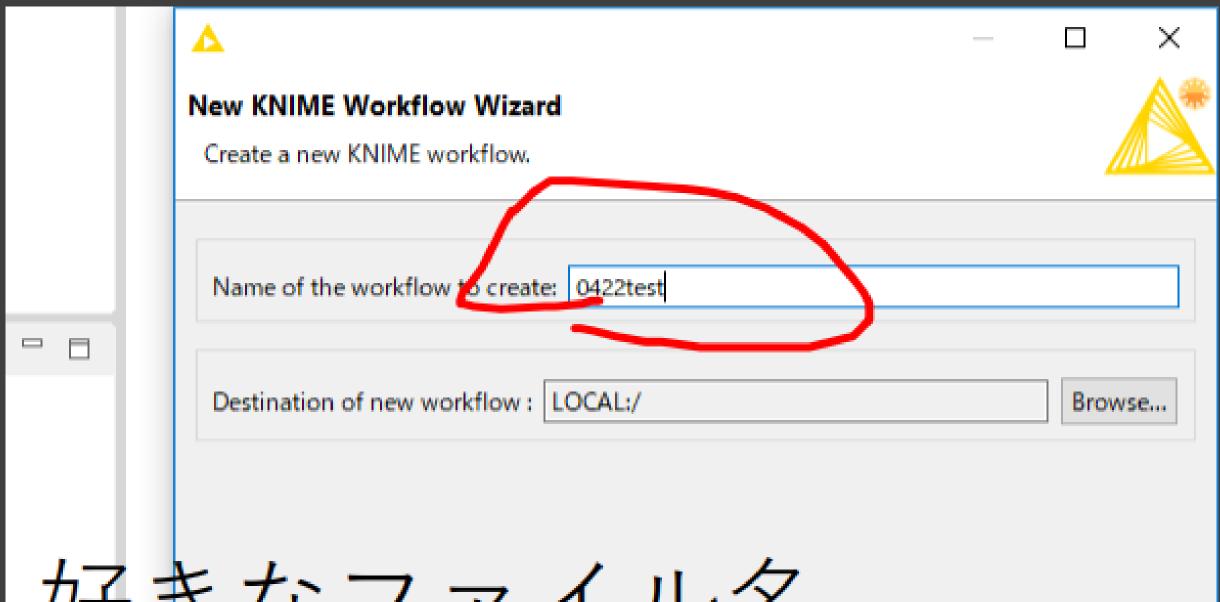
まずは真似してみよう

新規プロジェクト

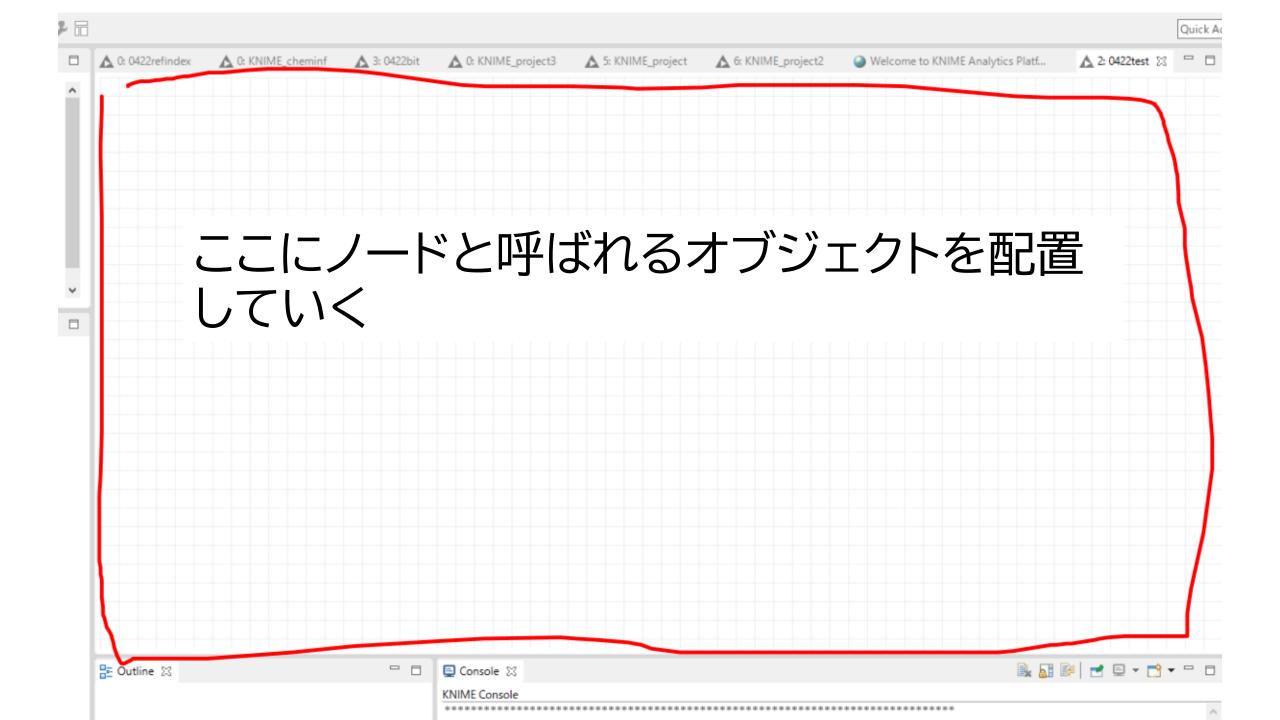


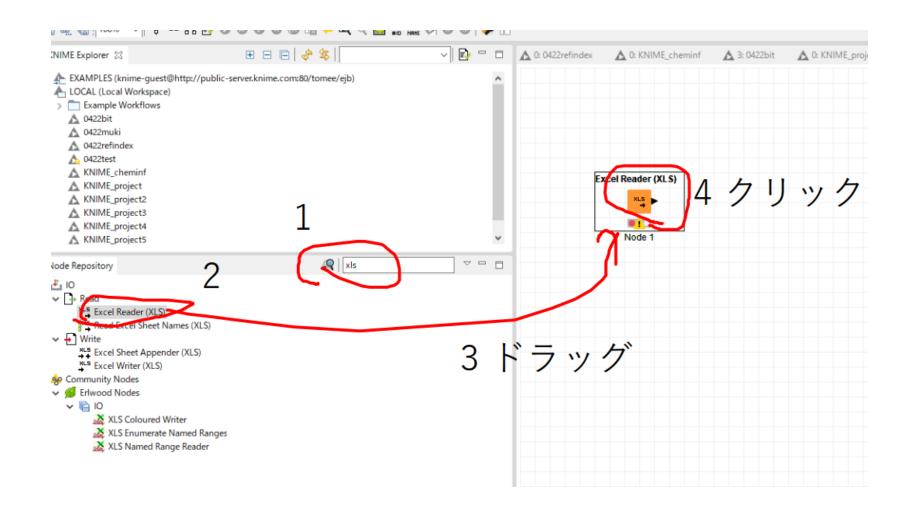
新規Workflow



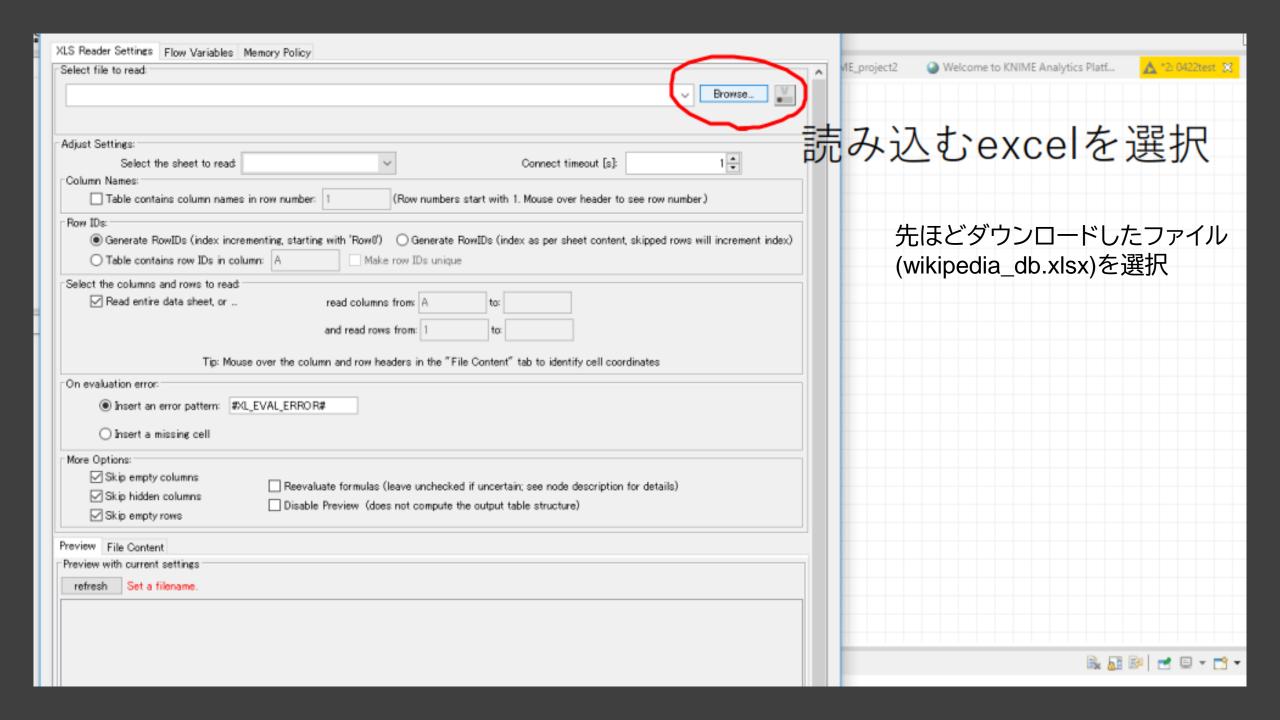


好きなファイル名





Excel readerの配置

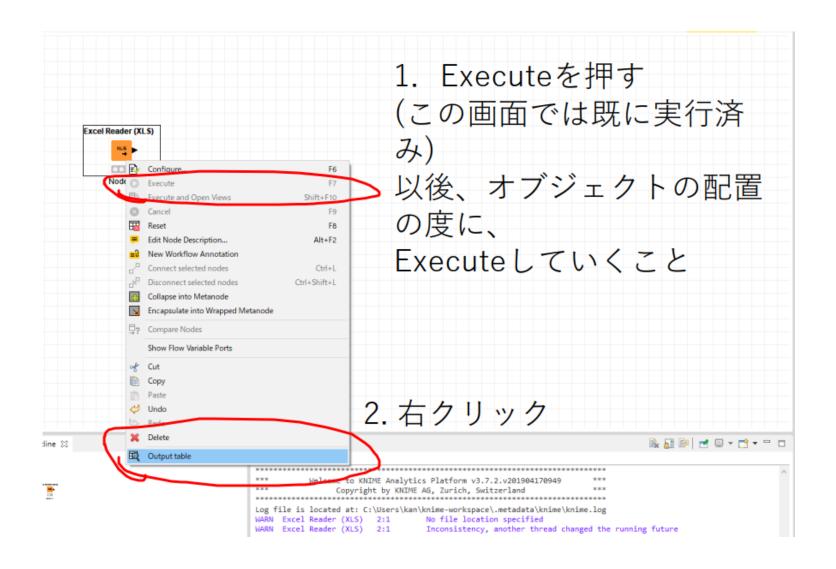


データベースの読み込み

※2.の意味 Excelの1行目は実際の生データではなく ID, SMILES等の文字列(カラム名)が記録されているので 1行目はデータとしては読み込まない、という指示

1. ファイルが選択されていることを確認

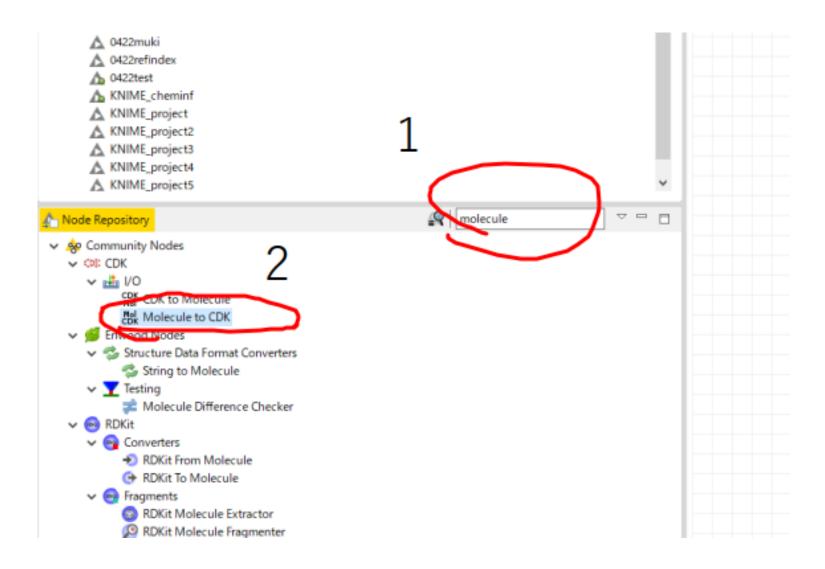
| lect file to read | l: | | Proves |
|-----------------------------|---------------|---|--|
| | | ¥wikipedia_dbxlsk | ▼ Browse |
| just Settings: | | | |
| Selec | ct the sheet | to read: <first dat<="" sheet="" td="" with=""><td>ta> V Connect timeout [s]:</td></first> | ta> V Connect timeout [s]: |
| p <mark>rum</mark> n Names∷ | | | |
| ☑ Table co | ontains colu | mn names in row number: 1 | (Row numbers start with 1. Mouse over header to see row number.) |
| ow IDs: | 2 - | ナエツクすっ | 5 |
| | e RowIDs (i | ndex incrementing, starting wit | th 'Row0') Generate RowIDs (index as per sheet content, skipped rows will increment index) |
| | | IDs in column: A | Make row IDs unique |
| | | | I make row ibs dirique |
| elect the colum | | | |
| ✓ Read en | itire data sh | ieet, or rea | ad columns from: A to: |
| | | and | d read rows from: 1 to: |
| | | an. | 71000 10110 1 |
| | | Tip: Mouse over the column a | and row headers in the "File Content" tab to identify cell coordinates |
| n evaluation en | ror. | | |
| | | | |
| Insert | an error pa | ttern: #XL_EVAL_ERROR# | |
| ○ Insert | a missing o | ell | |
| 0 113011 | a missing c | | |
| ore Options: — | | | |
| ☑ Skipem _l | pty columns | Reevaluate | formulas (leave unchecked if uncertain; see node description for details) |
| ☑ Skip hide | den column | s | view (does not compute the output table structure) |
| ☑ Skipem p | pty rows | | view (does not compate the output table structure) |
| | | | |
| eview File Con | | | |
| eview with curr | ent settings | s: wikipedia dbxlsx [database] | |
| refresh | `) | 3. 押 9 | |
| Row ID | ID | S SMILES D Meltin | e |
| Row0 | 1 | [Cu]=S 500 | - |
| Row1 | 2 | c1cc2ccc3cc 117 | |
| Row2 | 3 | O1[Fe]2O[F 1,589 | |
| Row3 | 5 | O=C1NC(=0 245 | |
| Row4 Row5 | 6 | P#[Y] 200.78 C1=CC=C(C 290 | |
| Row6 | 7 | CIC(CI)C(=0 98 | |
| Row7 | 8 | FC(F)F -155.2 | |
| Row8 | 9 | O=[N+]([O-] 108 | |
| Row9 | 10 | CCC[C@@H] 86 | |
| Row10 | 11 | c1ccc2c(c1)30 | |
| Row11 | 12 | O=C(O)[C@ 285 | |
| Row12 Row13 | 13 | F[Co](F)F 927 [Cs+].[I-] 632 | les I |
| Row 14 | 15 | C1CCC(CC1 4 | □ 4. 押す |
| Row15 | 16 | O=C2c3c(O[251 | — T. J⊤ y |
| Row16 | 17 | BrC(F)(F)F -167.78 | |
| | | | |
| | | | OV Annual County |
| | | | OK Apply Cancel |
| | | | |



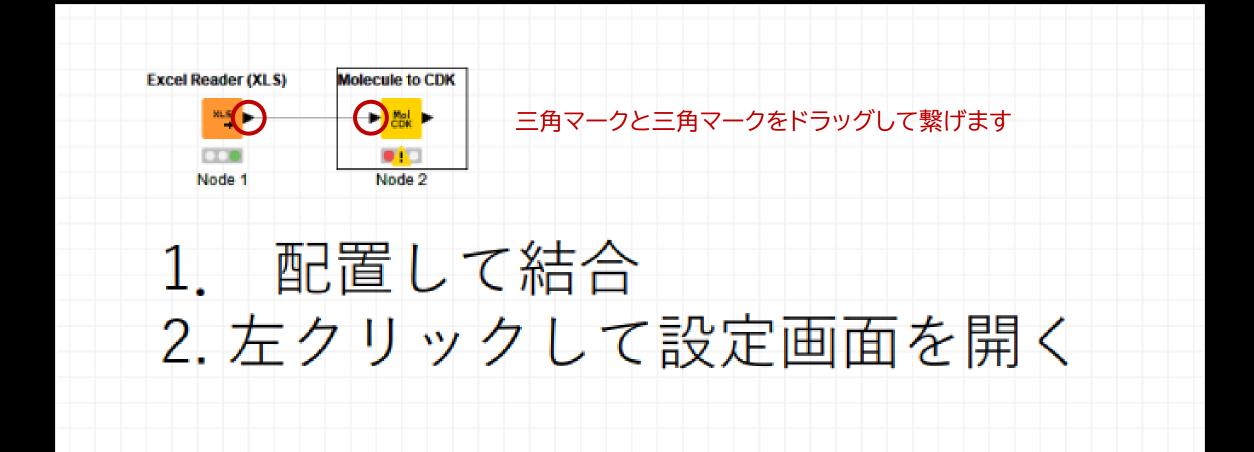
ノードの 実行

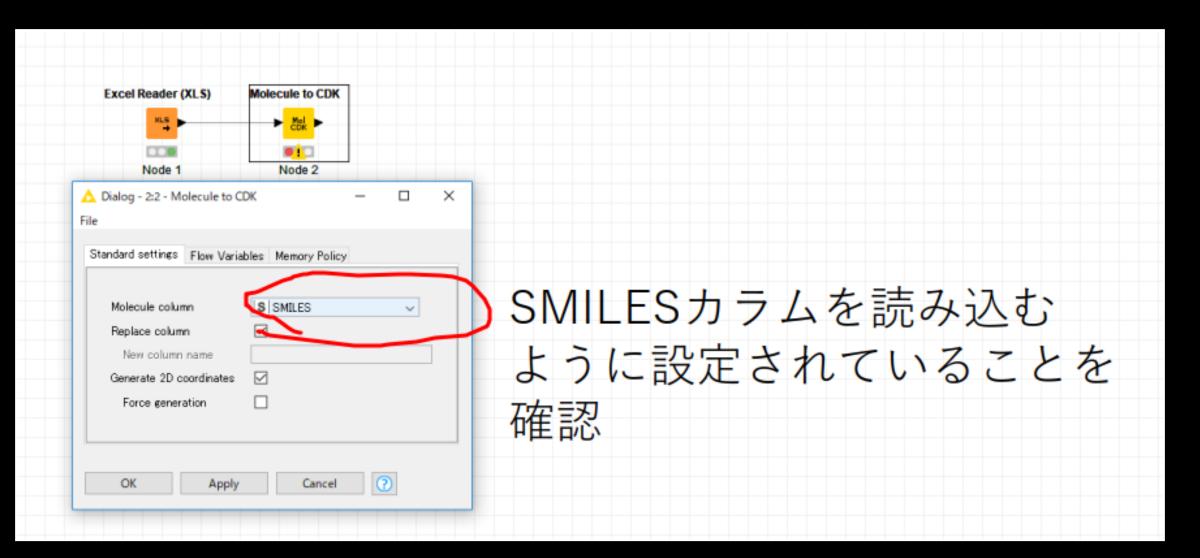
| Row ID | ID | S SMILES | D Melting |
|--------|----|-----------------|-----------|
| Row0 | 1 | [Cu]=S | 500 |
| Row1 | 2 | c1cc2ccc3cc | 117 |
| Row2 | 3 | 01[Fe]20[F | 1,539 |
| Row3 | 4 | O=01N0(=0 | 245 |
| Row4 | 5 | P#[Y] | 200.78 |
| Row5 | 6 | C1=CC=C(C | 290 |
| Row6 | 7 | CIC(CI)C(=0 | 98 |
| Row7 | 8 | FC(F)F | -155.2 |
| Row8 | 9 | O=[N+]([O-] | 108 |
| Row9 | 10 | CCC[C@@H] | 86 |
| Row 10 | 11 | c 1ccc 2c(c 1) | -30 |
| Row11 | 12 | O=C(O)[C@ | 285 |
| Row 12 | 13 | F[Co](F)F | 927 |
| Row 13 | 14 | [Cs+].[I-] | 632 |
| Row 14 | 15 | C1000(001 | 4 |
| Row 15 | 16 | O=C2c3c(O[| 251 |
| Row 16 | 17 | BrC(F)(F)F | -167.78 |
| Row 17 | 18 | FCC(F)(F)F | -103.3 |
| Row 18 | 19 | [H]1[BH]2[H | -46.8 |
| Row 19 | 20 | C(No1nono2 | 269 |
| Row20 | 21 | 010020(02 | -108.9 |
| Row21 | 22 | OC[C@H](O) | 145 |
| Row22 | 23 | c2(¥C=C¥c1 | 122 |

データが 読み込ま れている

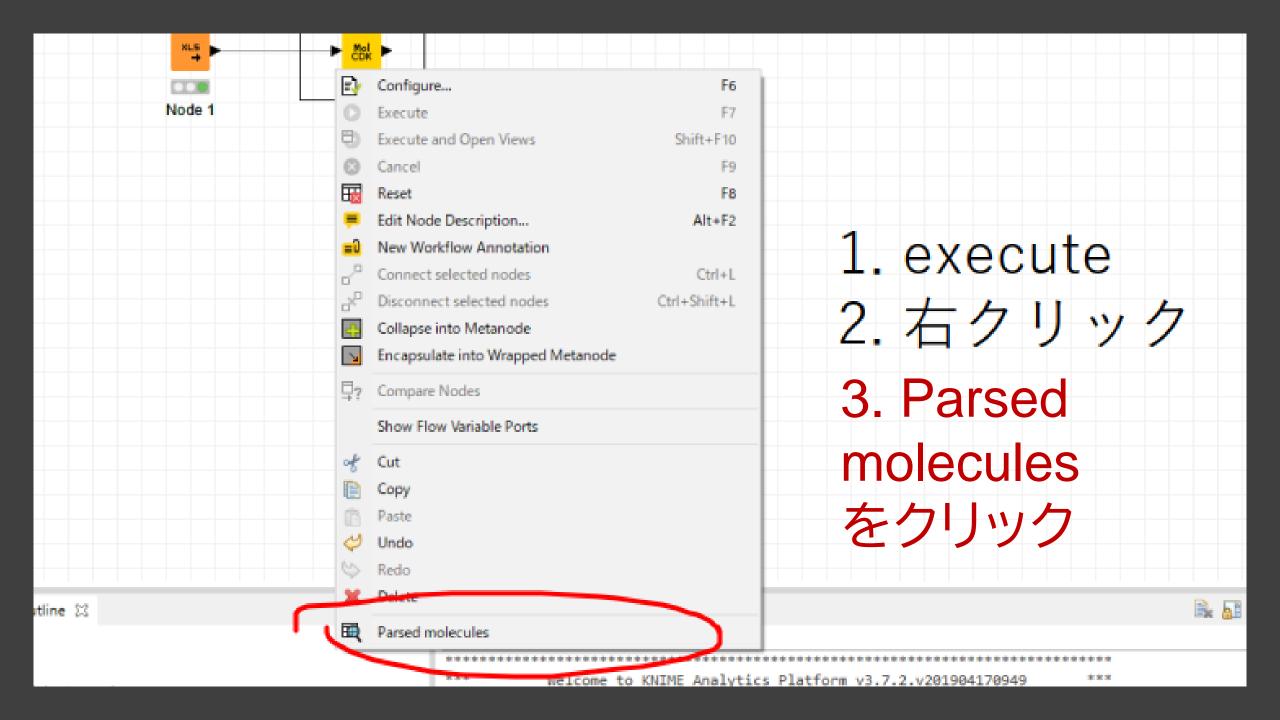


分子を 処理する ノード の設置





設定確認

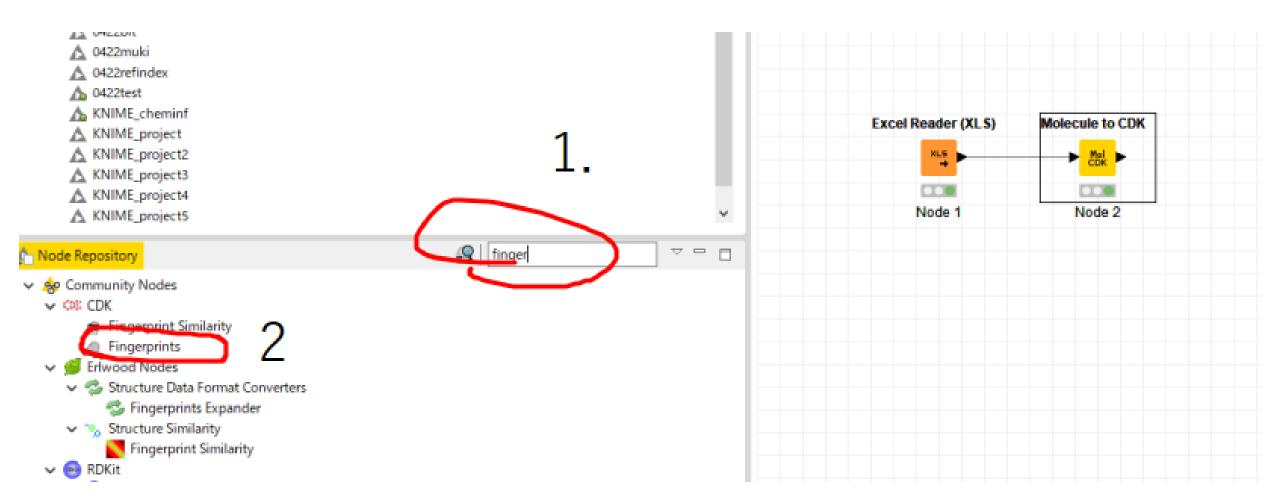


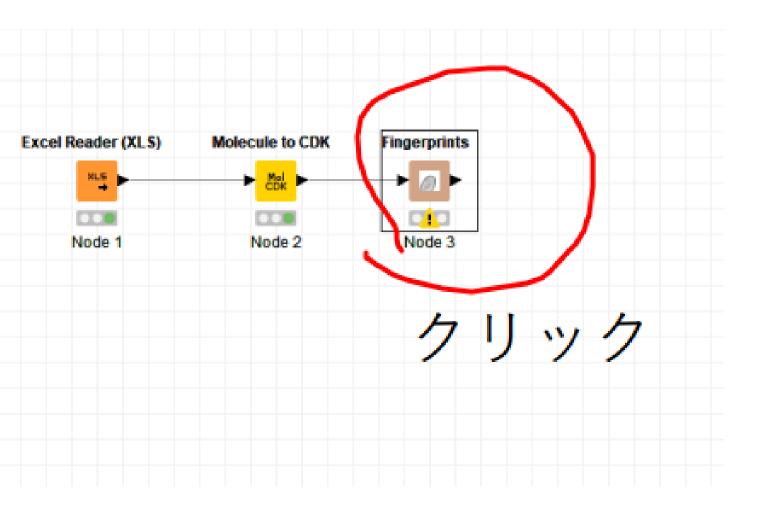
KNIMEが SMILESから 分子構造を 認識!

| Row ID | ID | os SMILES | D Melting |
|--------|----|-----------|-----------|
| Row0 | 1 | Cu=S | 500 |
| Row 1 | 2 | | 117 |
| Row2 | 3 | o O Fe | 1,539 |

化学構造を数値化す るノードの設置

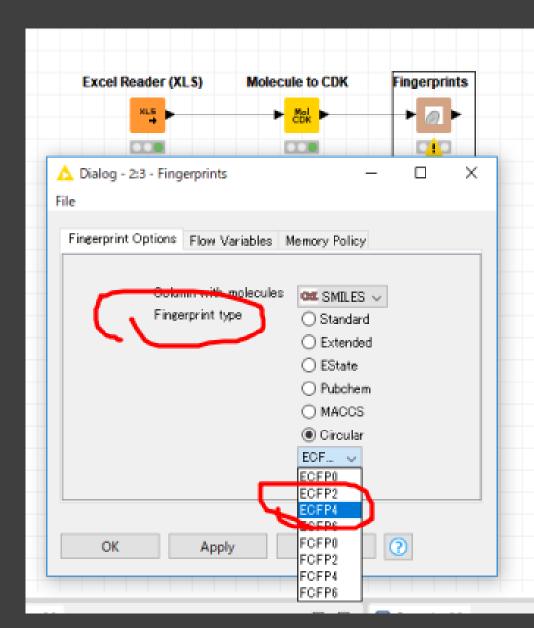
Fingerprintと呼ばれる考え方を使います (後述)





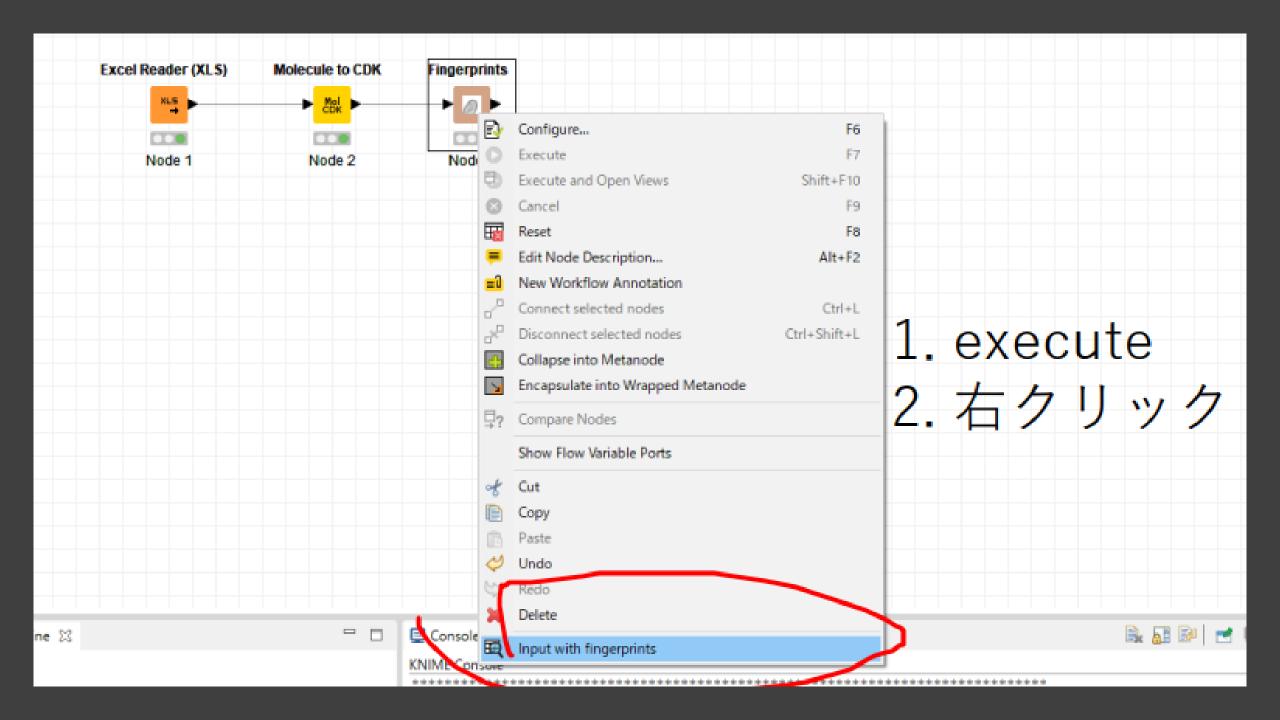
ノード設置→ 接続 → 設定→実行 が KNIMEの基本操作です

繋いでクリック



自分の好みの Fingerprintを読み込む

よく分からない方は適当に選んでも大丈夫です



Fingerprint の生成 を確認

| Row ID | ∏ ID | cas SMILES | ■ Melting | [010] Circular fingerprints fo |
|--------|------|------------|-----------|---|
| Row0 | 1 | Cu=S | 500 | 000000000000000000000000000000000000000 |
| Row1 | 2 | | 117 | 000000000000000000000000000000000000000 |
| Row2 | 3 | o O Fe | 1,539 | 000000000000000000000000000000000000000 |
| Row3 | 4 | O HIN O | 245 | 000000000000000000000000000000000000000 |

Fingerprintとは?



機械学習モデルは基本的に数値しか理解出来ない



化学構造も認識出来ない



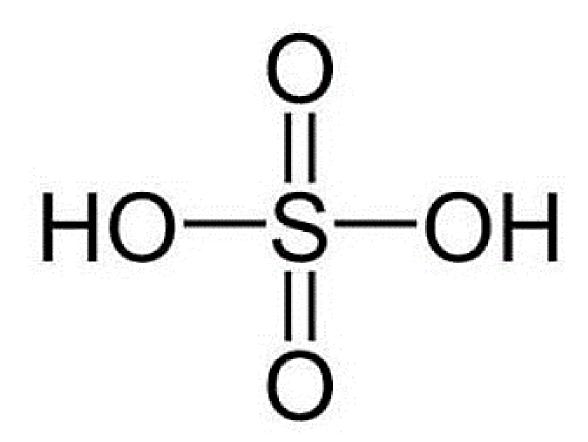
何らかのアルゴリズムで数値に 変換する必要有り

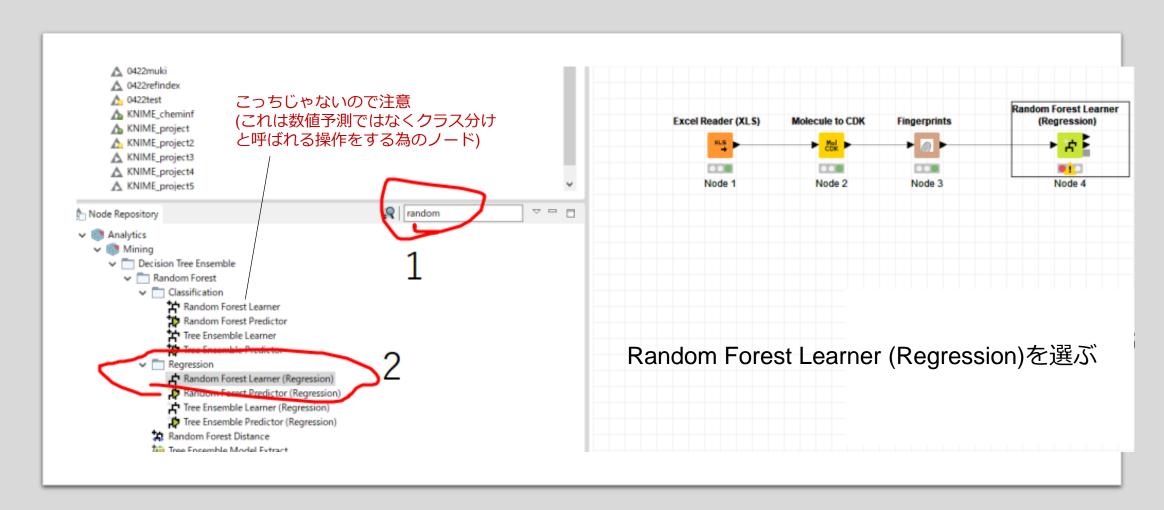
→ Fingerprint、記述子、...

Fingerprintの イメージ

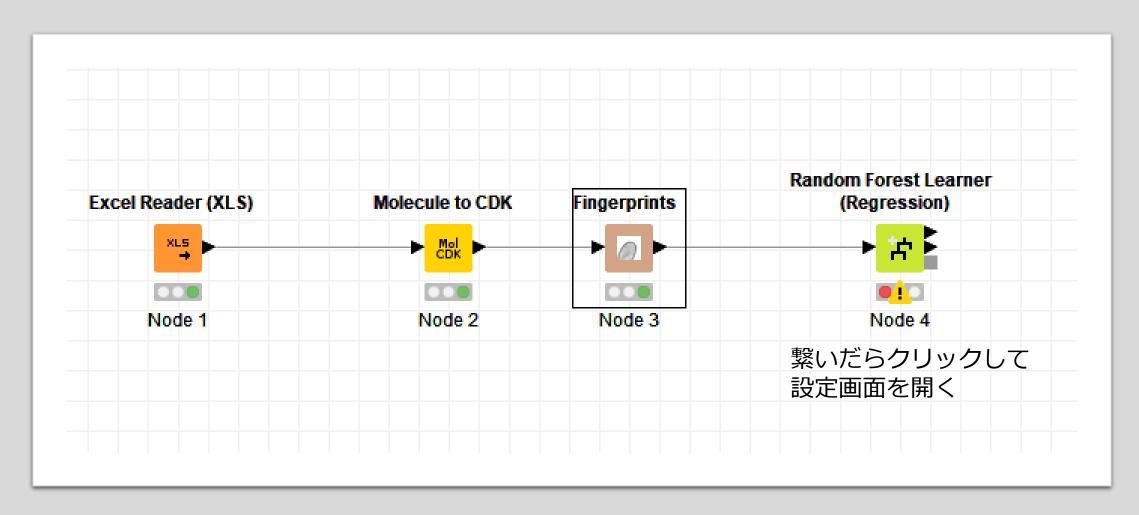
. . .

000001101100000000101



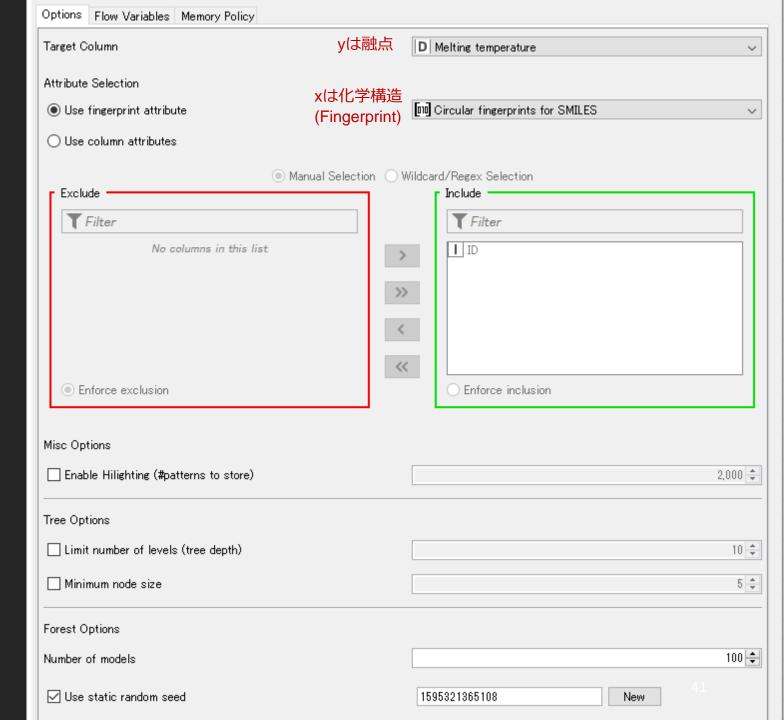


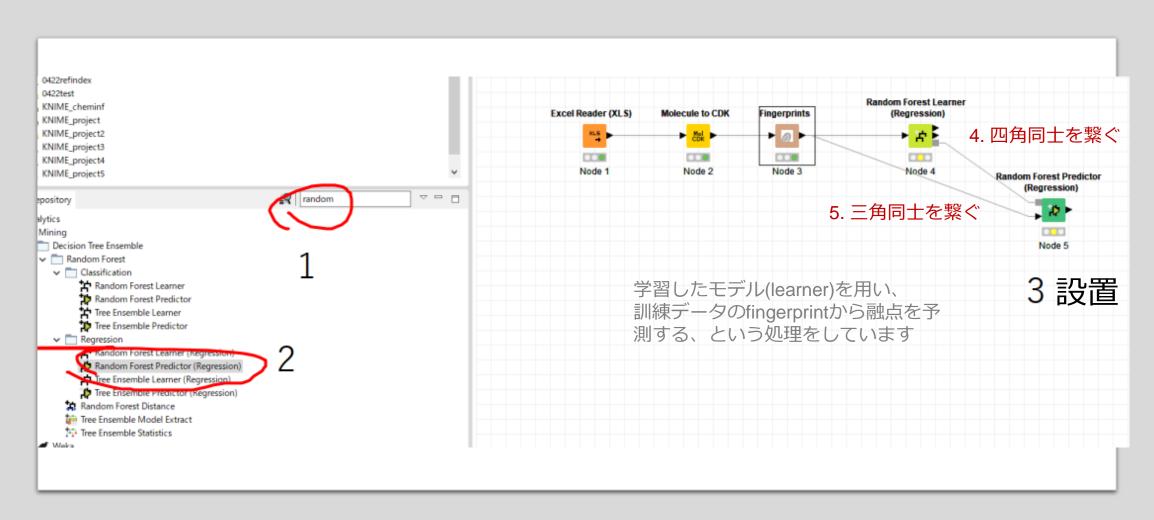
機械学習モデルの設置



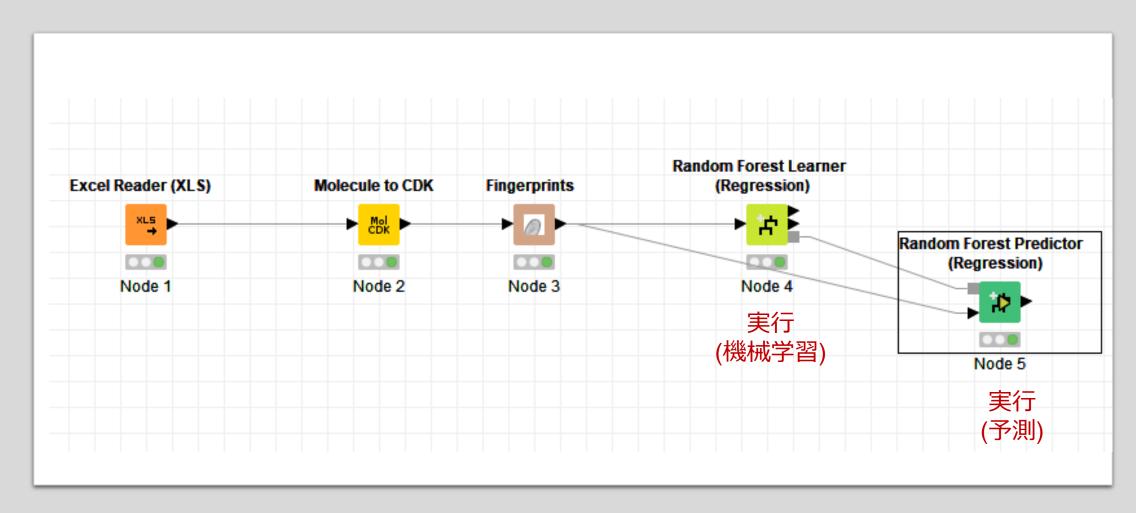


設定確認 (何もいじらなくてOK)

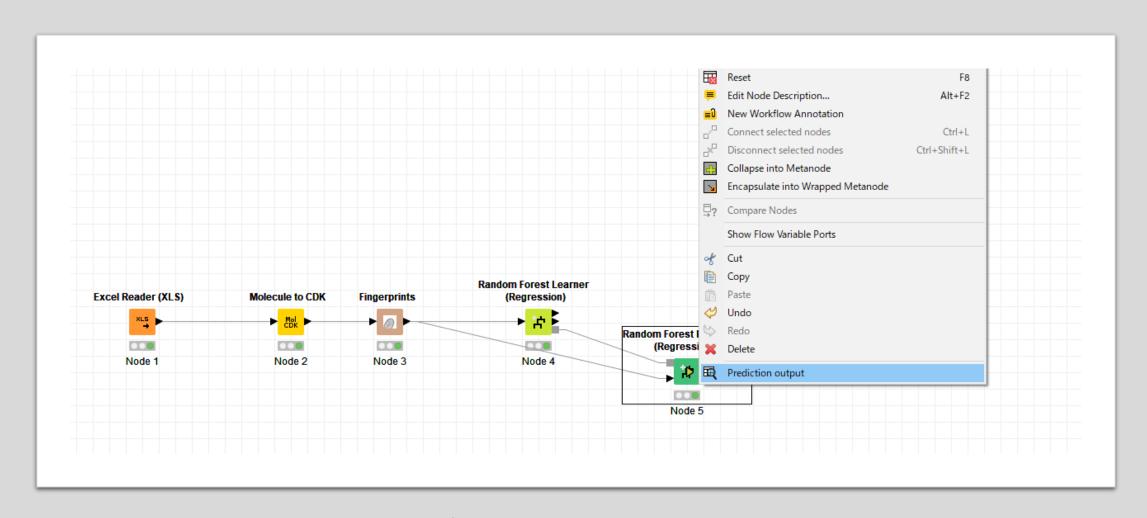




予測用ノードの設置



実行



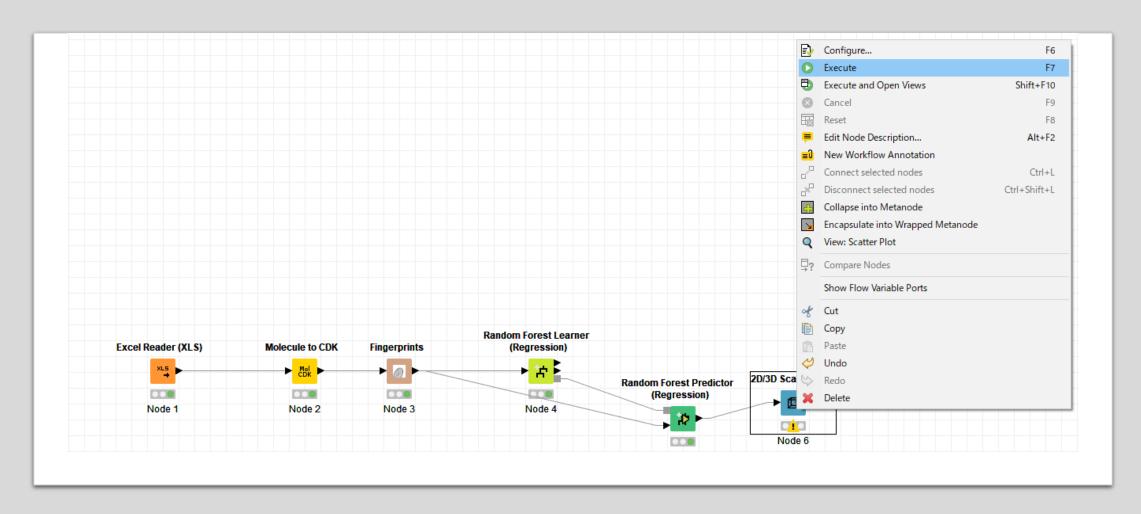
予測結果を見てみる

| | | | \downarrow | | \downarrow | \ |
|--------|-------|--------------|--------------|---|--------------|-------------|
| Row ID | ID ID | cas SMILES | D Melting | [010] Circular fingerprints fo | D Predicti | D Predicti |
| Row0 | 1 | Cu <u></u> S | 500 | 000000000000000000000000000000000000000 | 533.276 | 109,853.248 |
| Row1 | 2 | | 117 | 000000000000000000000000000000000000000 | 111.938 | 21,720.777 |
| Row2 | 3 | O Fe | 1,539 | 000000000000000000000000000000000000000 | 1,073.579 | 367,562.537 |
| Row3 | 4 | O HIN O | 245 | 000000000000000000000000000000000000000 | 259.956 | 41,448.713 |
| | | | | | | |

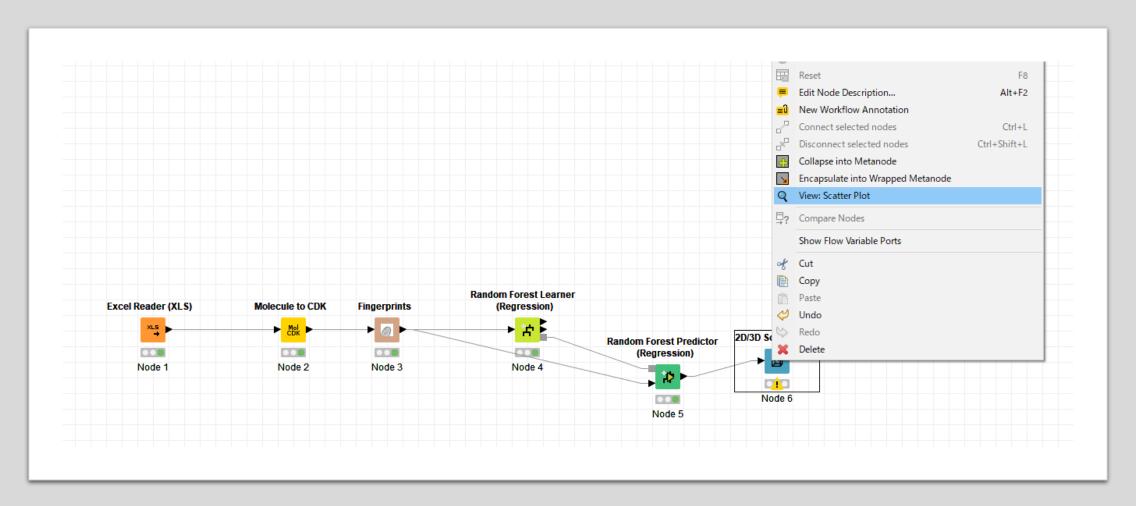
結果の 確認



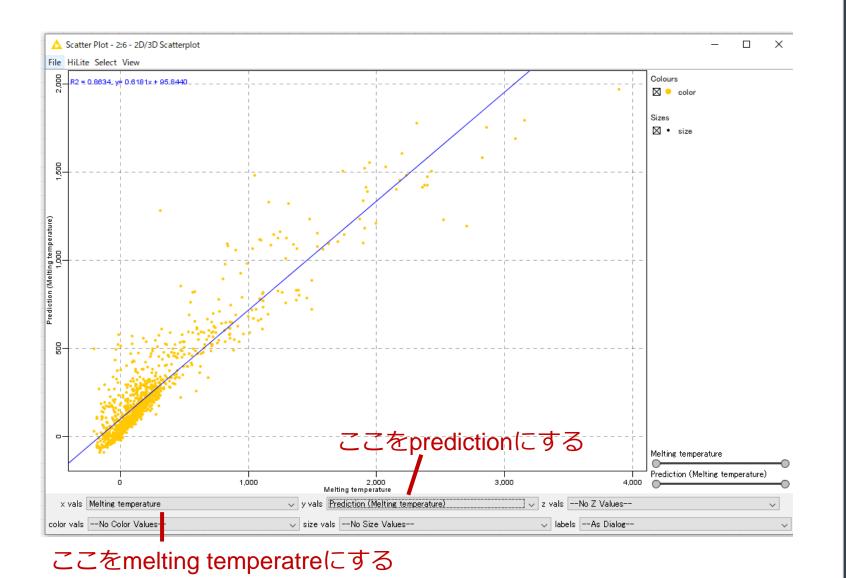
結果をグラフ化する



繋いで実行



グラフ表示



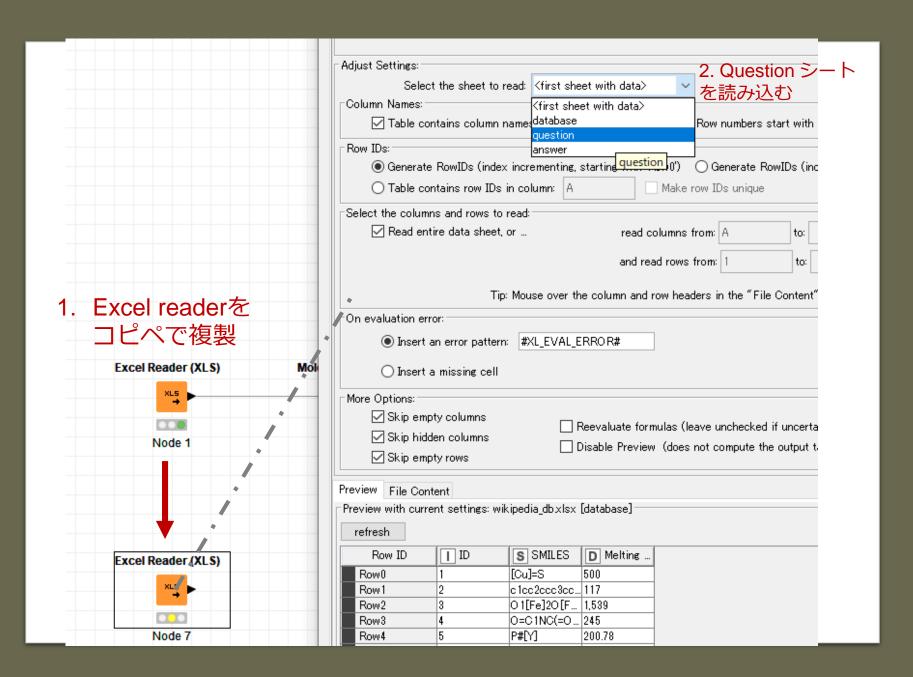
可視化

対角線上にプロット が載っているほど、 高精度です

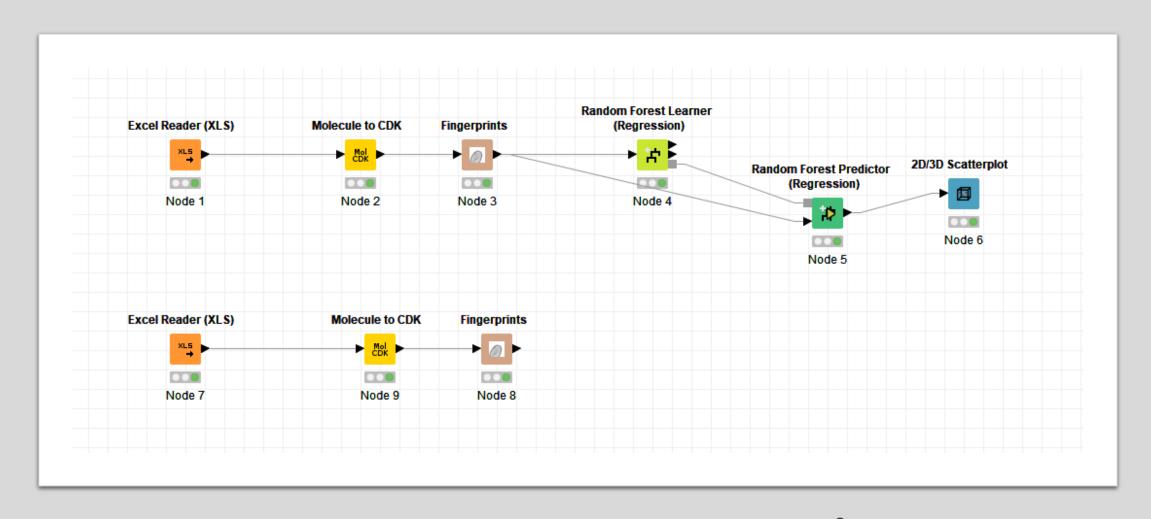
最後のタスク

未知化合物 の性能予測 データベースの questionシート中 の化合物は融点 が分からない! →予測したい

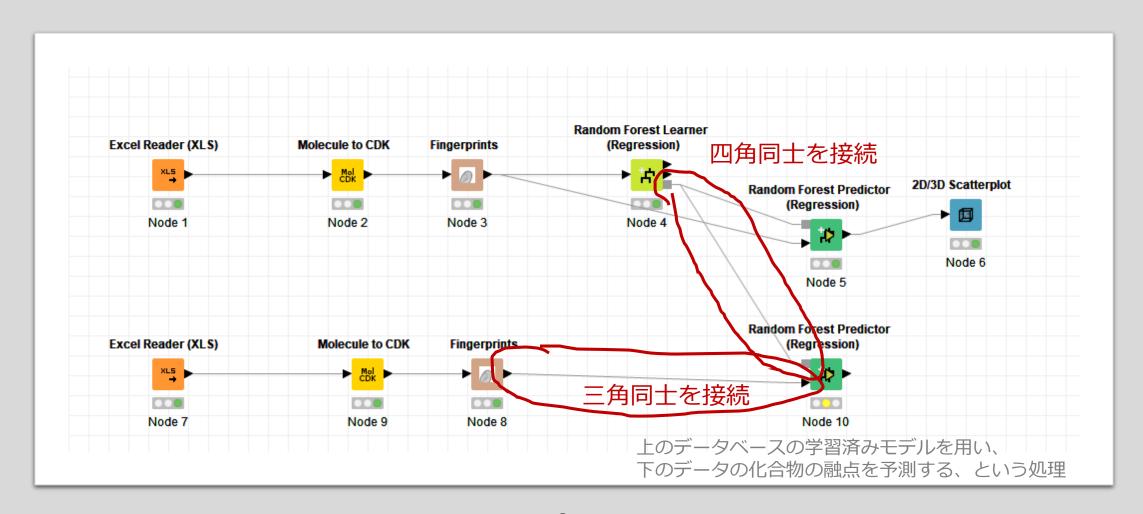
| 4 | Α | В | С | D | E |
|---|-----|-----------|------------|------------|---------|
| | ID | SMILES | | | |
| | 1 | O=C=S | | | |
| | 2 | CC(=O)OI(| C1=CC=CC: | =C1)OC(=O |)C |
| Ļ | 3 | C1CCC(=O | CC1 | | |
| • | 4 | Oc1cccnc1 | | | |
| , | 5 | SC(C)(C)C | | | |
| 7 | 6 | O(c1ncccc | 1)C(COc3co | cc(Oc2cccc | 2)cc3)C |
| ; | | | | | |
|) | | | | | |
| 0 | | | | | |
| 1 | | | | | |
| 2 | | | | | |
| | ← → | databa | ase qu | estion | answer |



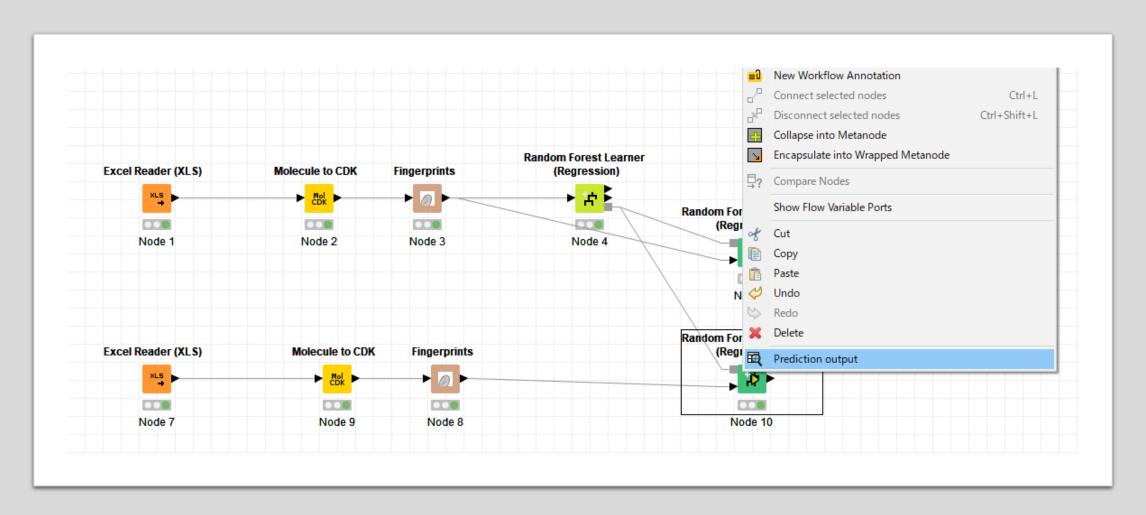
データベース の 読み込み



Molecule to CDK, Fingerprintsもコピペして実行



予測ノードをコピペして設置・接続



実行し、予測結果を確認

| Row ID | ∏ ID | os SMILES | [010] Circular fingerprints fo | Predicti | D Predicti |
|--------|------|----------------------------------|---|----------|-------------|
| Row0 | 1 | 0=C=S | 000000000000000000000000000000000000000 | 102.739 | 121,135.018 |
| Row1 | 2 | CH ₃ | 000000100000000000000000000000000000000 | 123.109 | 4,031.152 |
| Row2 | 3 | | 001000000000000000000000000000000000000 | 262.207 | 683,451.206 |
| Row3 | 4 | HO | 000000000000000000000000000000000000000 | 256.259 | 280,385.381 |
| Row4 | 5 | H ₃ C CH ₃ | 000000000000000000000000000000000000000 | 10.063 | 21,828.3 |
| Row5 | 6 | QQ YQ | 000000000000000000000000000000000000000 | 60.816 | 13,038.264 |

予測完了!

データベース中のanswerシートに 実際の答えが書いてあります



今回のworkflowファイル

sample_workflow.knwf をダウンロード出来ます





KNIMEと呼ばれるソフトウェアを使うと、比較的簡単に有機化合物の物性予測を実現出来る





MI操作の8割くらいはKNIMEでカバー 出来る印象(?)



逆に、残りの2割(いわゆる最先端)を追求するには、多くの労力と技能が必要(Pythonなど)

今回は 省略した 内容

Train/Testデータの準備

普通はデータベースをTrain/Testに分けてモデル精度を調べたりしますが、今回は割愛しました

各種モデルの検討

- 今回はRandom forestと呼ばれる、お手軽ながら強力なモデルを使いました
- KNIMEだとGradient boosting, 線形モデル等を使えます
- それ以外のモデルの場合はPythonで専用ノードを作ったりする必要があります (配布予定…?)

yの正規化

多くのモデルではyをそのまま使うのではなく、標準得点等に正規 化する必要があります