コンソーシアムWG活動報告

Workflow Working Group

世話役 出光興産 鞆津 典夫

WWGメンバー(順不同、敬称略)

小島 秀平 アビームコンサルティング 永野 佑 アビームコンサルティング 中曽根 大輔東洋インキSCホールディングス 小家石 龍哉 ダイキョーニシカワ

宮崎 貴史 TDK 梶田 智宏 TDK 池端 久貴 旭化成 武井 祐樹 旭化成 宇佐見 護 アスムス 鞆津 典夫 出光興産 出光興産 高嶋 明人 出光興産 藤田 健宏 デンソー 植松 大輔 祖父江進 デンソー 本多 淳史 村田製作所 村田製作所 渡邊 唯人 クラレ 大西 伊久雄

大西 伊久雄 クラレ 大田 佳実 クラレ

押山 智寛コニカミノルタ池田祐子コニカミノルタ加川哲哉コニカミノルタ奥山 倫弘コニカミノルタ狩野恒一コベルコ科研

石田 雅也 住友化学 有田 通朗 住友化学 合田 丈範 凸版印刷 清水 美絵 凸版印刷 高橋 広己 三井金属鉱業

伊藤 和輝 リガク

岩方 裕一 リンテック株式会社 大熊 孝広 株式会社ブリヂストン

成澤 春彦 東洋紡

佐原豪太陽ホールディングス鈴木 拓実太陽ホールディングス

大沼 敏治 電力中央研究所 中村 馨 電力中央研究所

島津 彰 日東電工 日東電工 青木 祐太 福山 芳人 日東電工 前田 和久 日東電工 赤塚 威夫 日本触媒 松尾 裕樹 日本触媒 的埜 旭隼 日本触媒 松尾 裕樹 日本触媒 井野 雄介 富士フイルム 長島 大 住友ベークライト

谷中直子 信越化学 大橋健 信越化学 今泉 俊介 トヨタ自動車 佐藤正俊 トヨタ自動車

佐藤 弘一 株式会社ブリヂストン 福島 里佳 株式会社ブリヂストン

山口 健志 三菱マテリアル 酒井 章雄 三菱マテリアル

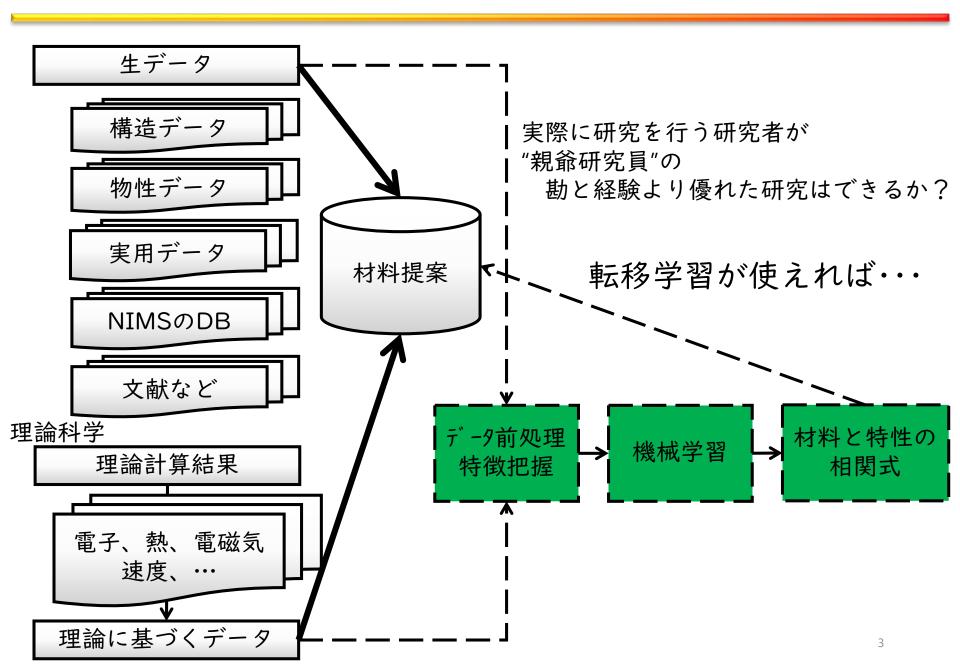
宮田 怜 デンカ

西田 靖孝 東芝研究開発センター

千葉 啓貴 日産自動車 向田 志保 三井化学 中原 真希 三井化学 神尾 和教 三井化学 岩壁 幸市 三井化学 小坂 誠二郎 三井化学

32社 65名

計算科学利用研究



DPF活用への壁 -越えるためにWWG-

- A) 筑波に行くこと
 - -何を確認できるか
- B) サーバに触ること
 - -どのような知識が無いとデータをハンドリング できないか
 - -LINUXは使ったことはある(ない)が大丈夫か?
- C) Python
 - -必要なスクリプトができるか
- D) データを見てクレンジング
 - _多くのデータが出てくるが必要なデータを選別 できるか
 - -自分のデータを足し合わせて、現場で解析できるか
- E) 研究に役立てる

データを持ち出さずに検討するため

- •NIMSのサーバに下記ソフトを導入いただいた
- ●リモートアクセスが可能(一部機能不可)

モジュール名	バージョン	URL
RDkit	2017.09.1	https://www.rdkit.org/
XenonPy	0.3.2	https://github.com/yoshida-lab/XenonPy
DeepChem	2.1.0	https://deepchem.io/
mordred	1.1.1	https://github.com/mordred-descriptor/mordred
Optuna	0.9.0	https://github.com/optuna/optuna
Keras	2.2.4	https://keras.io/
XGBoost	0.82	https://xgboost.readthedocs.io/en/latest/
LightGBM	2.2.3	https://github.com/Microsoft/LightGBM
DEAP	1.2.2	https://github.com/DEAP/deap
CatBoost	0.13.1	https://tech.yandex.com/catboost/

NIMSのデータベースを活用して検討 詳細後ほど

- データベースを活用する際の課題
- デ ータの クレンシ ング
 - ●単位系に差、誤記 ← NIMSにて改善
 - ●計測条件差 文字列情報の活用(計測条件、著者)
 - 文献からの複数データ取りだし時の文献読み込み

要検討課題

- •文字情報の活用
- •各種アルゴリズムを用いたモデルの構築
- 分子構造の表記方法
 - 共重合をどう表現するかは未決
 - •規則性(結晶化度)、分子量などの物性に影響がある特性
- •複合材料の解析方法
 - 材料特性
 - •界面制御

参加者の意見概要

●機械学習の有用性・データ蓄積は重要!

- 今回の企画はタイムリーで今後の研究活動には必要
- 今後も手法の獲得、情報の交換を行っていく必要性がある
- 当初目的はWG参加者全体の半数以上が達成
 - ○無機Gの満足度が高い(筑波でのXenonpy講習を実施)
 - OMIを始められた、活用できた、課題・進め方を共有できた
 - 〇ネットワークができたこと、意見交換ができたこと
 - ○&× "ボタンポチ" ではなく、実際には困難であることが分かった
 - 〇&× "勘"を定量的に表現できる。理論解析も重要
 - ×データアクセスや持ち出し不可が課題となった
 - ×人材不足、MI活用Lv不足を感じた
 - ×転移学習が十分できずDPF活用不十分
- DPFへの要望
 - データの持つ出し不可、求めるデータの不足が課題
 - DB充実、使いやすさ改善を要望(特性値不足、データ点数不足)
 - 解析結果を自社で活用したいので制約は少なくしてほしい
 - 継続利用希望 有機80%、無機60% データを持出したい
- •機械学習を活用するための取っ掛かりとなる義務と責任と成果 を問わない情報交換ネットワークを継続し、パートナーシップ等産学連携に

謝辞

- 大学共同利用機関法人情報・システム研究機構 統計数理研究所
 - 吉田亮先生、研究室の皆様
- ●物質・材料研究機構の皆様
- •科学技術振興機構の皆様

ご指導、ご鞭撻いただきありがとうございました。 DPFを活用した研究開発の道筋がつかめました。 今後の研究開発の新たな方法を修得いたしました。 お礼申し上げます。

Workflow Working Group 一同

有機Gと無機Gの検討結果



2020年2月19日 Mi²i最終報告会@東京都千代田区

コンソーシアム活動報告

WWG(ワークフロー・ワーキンググループ) 無機グループの活動報告

株式会社村田製作所 渡邊唯人



無機グループの活動目的



無機材料データベース **AtomWork-adv**

機械学習 転移学習

新材料発見













Step 1

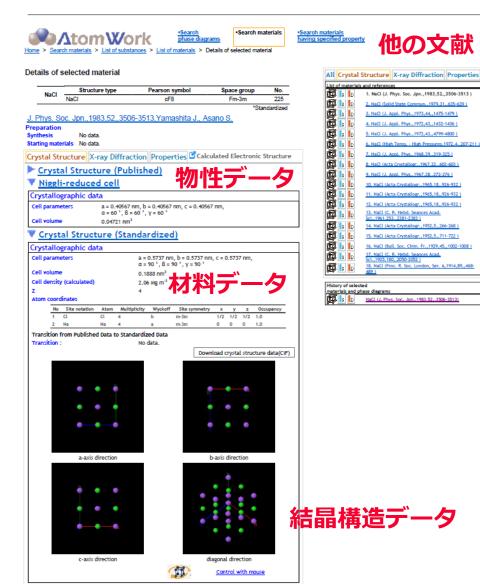
Step 2

WWG活動に期待すること

- 技術の獲得
- ノウハウの蓄積
- ➤ DPF(データプラットフォーム)やNIMS保有DBの利用価値判断

AtomWork-advの中身



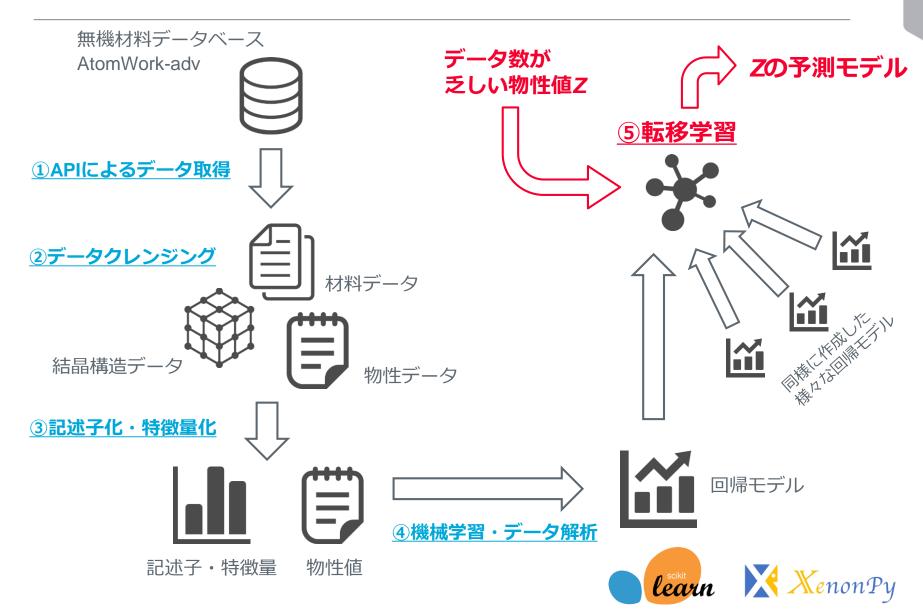


APIで取得できる情報

Back

要素技術・開発項目





①APIによるデータ取得



表形式に変換

	chemical_formula	condition_description	material_id	remark	source_reference	chemical_system	
0	SmS	NaN	8590534593	approximate value	Spychiger H., Kaldis E., Jilek E. (1982). Anomalous valence change in the Sm ₃ S ₄ -Sm ₂ S ₃ and Ce ₃ S ₄ -Ce ₂ S ₃ 5 ₃ S ₃ -Ce ₂ -Ce ₃ -Ce ₃ -S _{3<s< td=""><td>S-Sm</td><td>'http api/v1/substar</td></s<>}}}	S-Sm	'http api/v1/substar
1	Sm3S4	NaN	8590534594	NaN	Spychiger H., Kaldis E., Jilek E. (1982). Anomalous valence change in the Sm ₃ S ₄ -Sm ₂ S ₃ and Ce ₃ S ₄ -Ce ₂ S ₃ systems. Valence Instab., Proc. Int. Conf., , 583-586.	S-Sm	'httq api/v1/substai
2	Sm2.67S4	NaN	8590534595	NaN	Spychiger H., Kaldis E., Jilek E. (1982). Anomalous valence change in the Sm ₃ S ₄ -Sm ₂ S ₃ Ce ₃ S ₄ -Ce ₂ S ₃ S ₄ S <s< td=""><td>S-Sm</td><td>'http api/v1/substar</td></s<>	S-Sm	'http api/v1/substar
3	AgI	NaN	8590534611	NaN	Wuensch B.J. (1992). Silver and Copper Fast-Ion Conductors with Simple Anion Packings: Cation Distributions, Bonding, and Transport Behavior. Solid State Ionics, Proc. Symp. A2 Int. Conf. Adv. Mater., , 291-313.	Ag-I	'httı api/v1/substaı

_symbol	space_group	space_group_number	structure_type	substance_id	substance_name	symbol	unit	value	cif_info
cF8	Fm-3m	225.0	NaCl	3343500333537739042	NaN	T _{fus}	к	2573	not-rep and not-cif
cl28	I-43d	220.0	Th3P4	6741949494427555462	NaN	T _{fus}	к	2223	./50105_oif/1_rep_4295516405.oif
cl28	I-43d	220.0	Th3P4	8170809860023017852	NaN	T _{fus}	к	2043	./50105_cif/2_rep_4295498789.cif
cl38	lm-3m	229.0	AgI	1853726031512691741	NaN	T _{fus}	к	828	./50105_cif/3_rep_4295509224.cif

②データクレンジング



結晶構造データ

元素にない表記を削除 サイト占有率が100%でないものは削除

物性データ

数値でないデータを検出して数値化するスクリプトの作成

8.7 10² html形式 1050 (50) 誤差表記

ヒストグラムで異常なデータがないか確認

異常なデータに対しては、単位やRemarkで素性を確認して削除

課題

- 異常データに関して、無機グループ内やNIMSとの共有が不十分であった
- 異常データがないか、DB内の調査の実施を計画していたが、実施できなかった

③記述子化・特徴量化



XenonPyの利用



結晶構造(150次元)と組成(290次元)の440次元の特徴量を作成

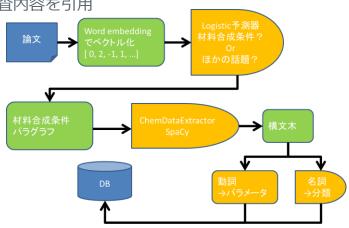
Remarkの文字情報を数値データへエンコード
東芝西田靖孝様の実施結果を引用

```
Counter({'from': 19, 'nan': 11, 'measur': 10, 'magnet': 8, 'inform': 7,
'taken': 7, 'fig': 7, 'squid': 2, 'nmr': 2, 'under': 2, 'the': 2, '10': 2,
'low': 2, 'temperatur': 2})
```

文字情報の特徴量化検討 富士フィルム 井野雄介様の調査内容を引用

テキストマイニングの文献調査

E. Kim et al., Chem. Mater. 2017, 29, 21, 9436-9444



課題

- ・Remark、実験条件の検討はできたが、特徴量に落とし込めなかった
- ・テンソル量の取り扱いの検討ができなかった
 - ⇒ようやく機械学習やデータ解析を行うための数値データが得られた

④機械学習・データ解析



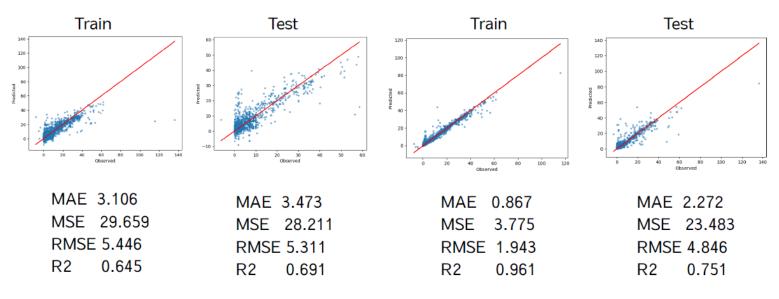




全データ数5906からデータクレンジング→データ数3351で学習 学習(train)と予測(test)を7:3で分離して実施

【線形回帰】

【ランダムフォレスト回帰】



5-fold CV score: 0.61 5-fold CV score: 0.80

④機械学習・データ解析

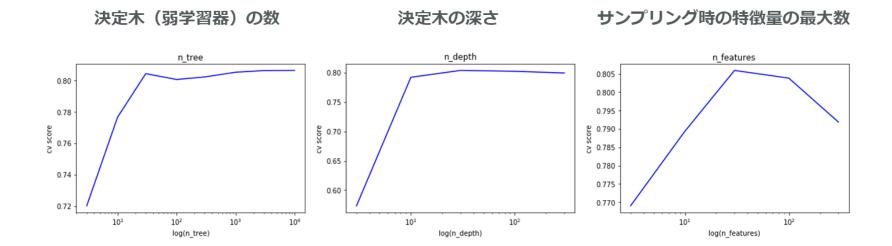


く融点>



ランダムフォレスト回帰

データ数: 1827 特徴量の次元: 440



決定木の数は約100、決定木の深さは約20、サンプリング時の特徴量の最大数は次元数の平方根程度 に最適なハイパーパラメータがありそう

村田製作所 渡邊唯人の実施結果を引用

⑤転移学習



ショットガン転移学習

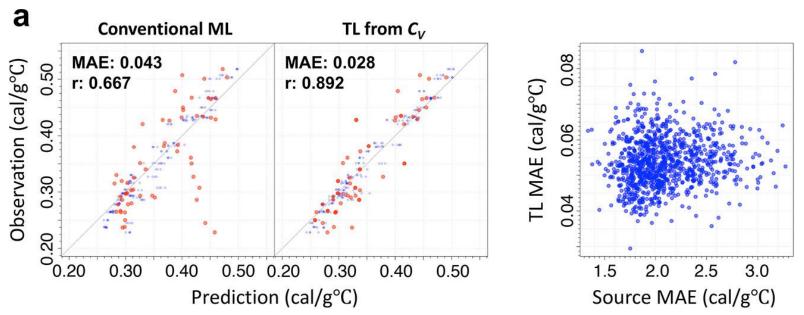




有機低分子の定積比熱



ポリマーの定圧比熱



吉田亮先生の論文のFigure 2a

H. Yamada et al., ACS Cent. Sci. 2019, 5, 10, 1717-1730

⑤転移学習

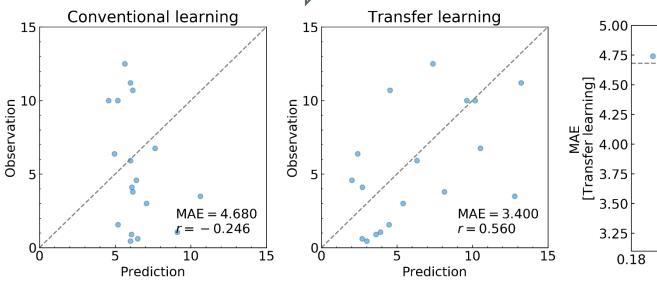


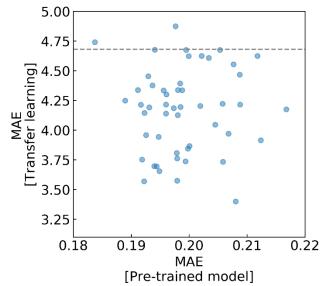






熱伝導率(1,200件のうち20件をサンプリング)





課題

村田製作所 本多淳史の実施結果を引用

- 前頁の論文のように1000個のソースモデルからの転移学習を試みたかったが、 DPFのマシンスペックの制限から、50個のソースモデルしか作成できなかった
- 様々な物性からの転移学習を試みたかったが、APIの回数制限のため物性データ の収集にも限界があった

ここまで活動してきて



要望・思い

- 転移学習について、通常のランダムフォレスト回帰よりも精度向上する可能性 を確認できたが、もっと様々な物性やモデルで検証したいという思いが残った
- AtomWork-Advのデータ抽出からデータ解析・転移学習までのワークフローが 完成し、新材料発見に役立つか検証できる下地が整ったところで、MI2Iが終了 してしまうのは残念である
- WWG活動で作成したスクリプトはグループ内で共有して社内に持ち帰りたい
- 作成した予測モデルは持ち出せないという規約変更があったが、NIMSと企業 の双方にとって有益な取り扱い方を模索していきたい

Mi²ⁱへの感謝

- 新技術であるデータ科学やPythonの教育をしていただいた
- API環境、Jupyter環境、データ解析・機械学習環境を整備いただいた
- VPN接続に関する要望に応えていただいた
- スムーズに活動が進められるように会議の準備などに手厚く支援いただいた

MI²I WWG 有機Gr 活動報告

MI²I WWG 有機Grメンバー

有機Gr. PoLyInfoをMIに活用検討



PoLyInfoのデータをもとに以下の検討を実施

- 構造/物性の可視化
- 記述子検討
- 転移学習の検討

2020年2月19日 MI²I最終報告会

データベースのデータ構造化

NIMS提供のAPIを用いて、データを抽出、機械学習が使い やすいCSV形式に加工した。

AbbreviatedName	CUformula	CUformulaWeight	CopolymerType	PolymerType	Property	SourceBasedName	
NaN	C57H36N2O9	892.91	NaN	Homopolymer	Glass transition temp.	poly((4,4'- sulfonyldiphenol) -alt-{4,4'-bis(4-f	p -1
NaN	C54H30N2O9	850.83	NaN	Homopolymer	Glass transition temp.	poly((biphenyl-4,4'- diol)-alt-{4,4'-bis (4-fluo	p -1
							ļ
NaN	C26H29NO7	467.51	NaN	Homopolymer	Contact angle	poly({4,4'-[2-aza- 3-(ethoxycarbonyl) -4-oxohexa	p {c
NaN	C31H31NO7	529.58	NaN	Homopolymer	Glass transition temp.	poly({benzyl 3-(4-hydroxyphenyl) -2-[3-(4-hydro	p [2

102132 rows × **851 columns**:プロセス条件が多岐に渡る

PoLyInfoデータを用いた可視化例

実施例:分子量分布とTgの関係をプロット

○分子量

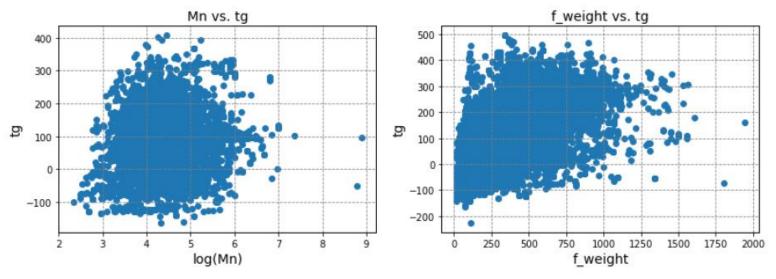
Molecular Weight 1: Mn 優先(12684)、Mw(6686)も多い

Molecular Weight 2:1 が Mn だった場合に、Mw がくる

Mn でデータを作成、Molecular Weight1 が Mw の場合は、Mw/Mn があれば、

Mn=Mw*1/(Mw/Mn)

でデータを作成



2020年2月19日 MI²I最終報告会

PoLyInfoデータを用いた機械学習例

実施例:分子量を説明変数として弾性率の予測

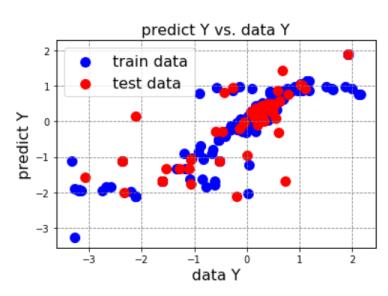
分子量を説明変数に追加して解析する 181120_regresstion_test_v2.ipynb 分子量 (Mn、Mw と Mw/Mm から Mn に変換) と、縦弾性率の積集合が 293 しかない

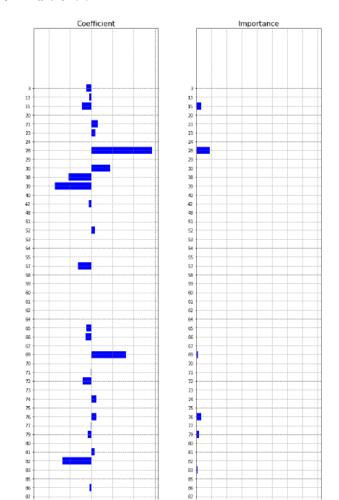
⇒まずはこれで計算

(Lasso)

r^2(train_data):0.796

r^2(test_data):0.596





2020年2月19日 MI²I最終報告会

化学構造の特徴量の活用

✓ Deepchem: グラフコンボリューション。化学構造をグラフィックに解釈し、畳み込みニューラルネットワークを行う

✓ Mordred: 記述子計算

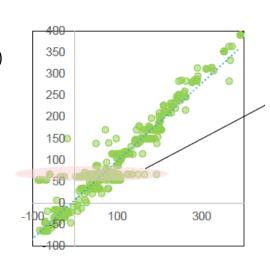
✓ **XGBoost:**機械学習フレームワーク。勾配ブースティングと Random forestを組み合わせたアンサンブル学習を行う。

上記を含むモジュールをDPFの計算端末にインストール頂く

Tg, Tmの予測

予測と記載値の相関係数 (テストデータ)

	DeepChem	Mordred + XGBoost
Tg	0.99	0.89
Tm	0.99	0.75



モ骨じ実異デ⇒てノ格だ験なー平使マはが値るタ均用ー同、が

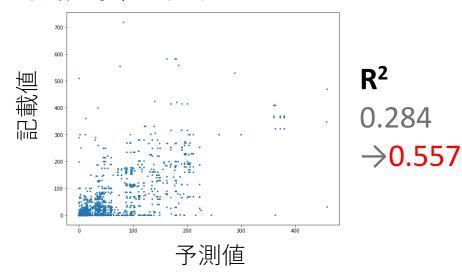
重要な変数は数値に変換

特に重要な変数は数値に変換して活用

試験片の形状など、テキスト情報を数値に変換すること で予測精度の向上を確認した。

変換前	変換後
cellulose triacetate coated on a braid	nan
t = 38 micro meter	-4.42021
t=40-60micron,com. film	-4.39794
t=80micron	-4.09691
t=ca.45micron	-4.34678
thickness 0.028mm	-4.55284

電気伝導率の予測

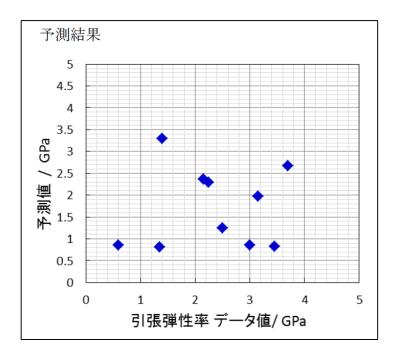


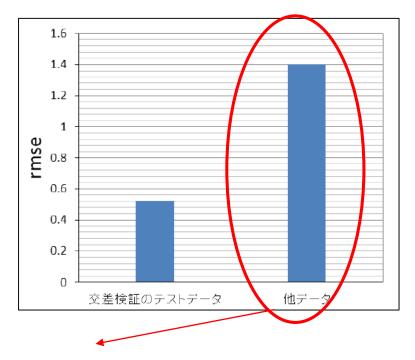
変数名	変数重要度
thickness	0.684
MACCS keys bit 150	0.0576
MACCS keys bit 154	0.0519

PoLyInfo→Webで得られた物性データ

PoLyInfo の データ 引張 弾性率) で モデル を 作成 し、 Web か ら 取得 の 引張 弾性率 を 予測 で き る か テスト を実施

- Homopolymer に限定、添加剤なしに限定
- 引張 弾性率 を 5GPa 以下 に 限定
- 説明変数: ECFP(radius=3, nbits=2048
- ランダムフォレストでモデル化



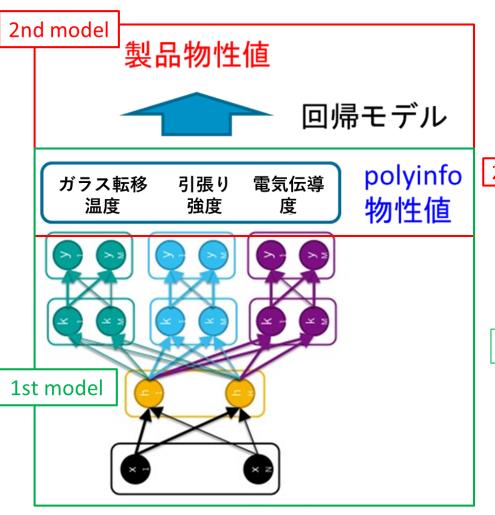


Webから得られたポリマーへの予測誤 差はPoLyInfo内のものと比べて多い

2020年2月19日 MI²I最終報告会

転移学習風2段階学習

PoLyInfoデータ⇒社内データ、特許データなど



2段階の機械学習モデル構築

社内データ(小規模



データ) モデルの転用

PoLyInfo(巨大なモデル)

2nd model

入力	前半のモデルを用いて得られた、 特許データの実験条件に対する 物性値の予測値
出力	特許データに記載された物性値

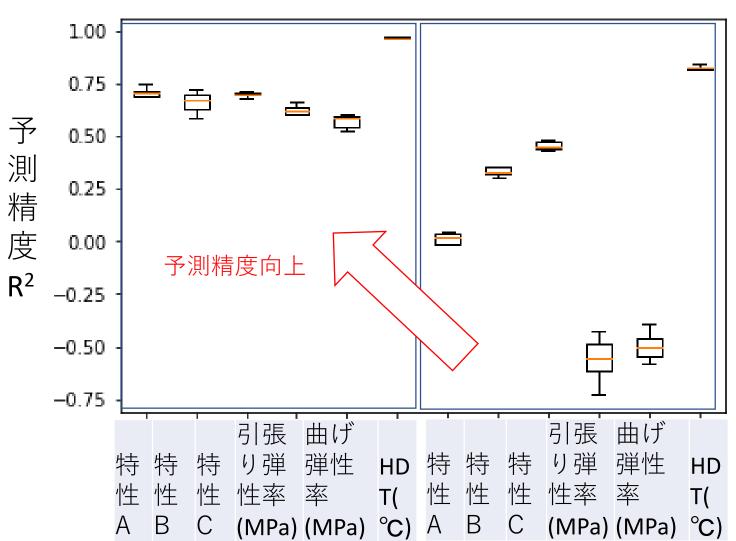
1st model

入力 変数	PoLyInfoに含まれるポリマー構造、 フィラーの情報、プロセス条件、 成型、加工条件など
出力 変数	PoLyInfoに含まれる各種物性値。 ガラス転移温度、引張り温度、熱 特性など

予測/実測の散布図例(転移なし/あり)



PoLyInfo活用なし



実い加場つマに実れ報じて、外別合い一は験るをでする物も一参一でいいないのでが、デの用いが、と考タ、でいいが、れ測リーな含の測が、な添たに、スるま情可な添たに、スるま情可

2020年2月19日 MI²I最終報告会

Xenonpyの試用 (転移学習)

What is XenonPy project

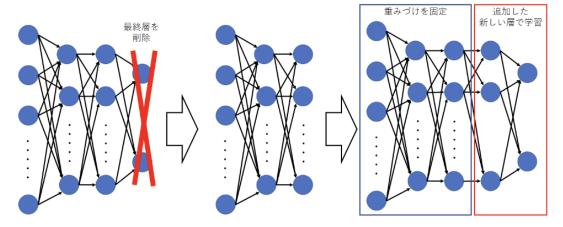


Overview

XenonPy is a Python library that implements a comprehensive set of machine learning tools for materials informatics. Its functionalities partially depend on Python (PyTorch) and R (MXNet). This package still under hard working. The current release provides some limited features:

統計数理研究所 吉田先生のチームによるMI用プラットフォーム

転移学習



Xenonpyに含まれる polymer genomeデータを用いて転移学習のトライアル

https://udemy.benesse.co.jp/ai/transfer-learning.html

Xenonpyの試用 (転移学習)

Target properties

	Bandgap	Dielectric.Con stant	Refractive.Inde x	Atomization.En ergy	Density	Ionization.Ener gy	Electron.Affinit y	Glass.Transitio n.Temperature	Hildebrand.Solu bility.Parameter
Bandgap	0.277	0.078	0.235	0.104	-0.159	-0.159	0.003	-0.045	-0.073
Dielectric.Con stant	0.072	0.192	0.227	0.102	0.010	-0.385	0.047	-0.150	-0.193
Refractive.Inde x	0.199	0.006	0.281	0.229	-0.228	-0.034	-0.103	-0.091	-0.073
Atomization.En ergy	0.058	-0.044	0.083	0.447	-0.105	-0.342	-0.153	0.043	-0.180
Density	-0.170	-0.139	-0.172	0.002	0.343	-0.300	0.052	-0.150	-0.265
Ionization.Ener gy	-0.025	-0.246	-0.110	0.071	-0.201	0.348	-0.167	-0.080	-0.378
Electron.Affinit y	-0.030	-0.053	-0.143	0.027	0.042	-0.239	0.215	-0.122	-0.172
Glass.Transitio n.Temperature	0.046	-0.239	-0.064	0.169	-0.246	-0.178	-0.335	0.135	-0.232
Hildebrand.Solu bility.Parameter	0.142	-0.101	0.071	0.056	-0.327	0.038	-0.181	-0.022	0.396

取り組みのまとめ

有機グループの実施事項

- 定期的な会合を複数回
- Xenonpy 勉強会
- 講師を招いての質問会 (統計数理研究所 吉田先生)

技術検討

- データ可視化
- MI、機械学習
- 転移学習(Xenonpy)