

プラズマ・核融合分野における データ駆動研究の現状

L2.1

2019.12.1

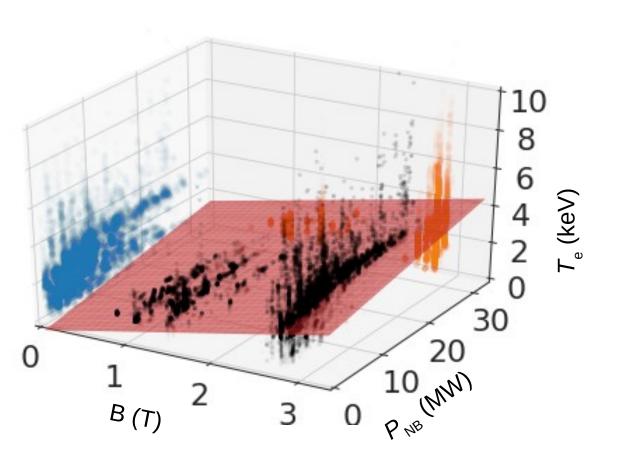
京都大学 工学研究科 藤井恵介

プラ核 - 計算科学研究部会



データ科学の基本: 最小二乗近似

$$L = \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{2} |y_i - (a_1 x_{1,i} + a_2 x_{2,i} + b)|^2$$



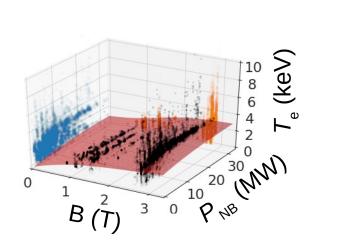
$$L = \frac{1}{2}|\mathbf{y} - \mathbf{X}\mathbf{a}|^2$$

$$\frac{dL}{d\mathbf{a}} = 0$$

$$\mathbf{a} \leftarrow \mathbf{a} - \eta \frac{dL}{d\mathbf{a}}$$



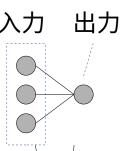
多次元最小二乗法(非線形) ニューラルネットワーク



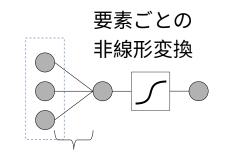
線形
$$L = \frac{1}{2} |\mathbf{y} - \mathbf{X}\mathbf{a}|^2$$
非線形
$$L = \frac{1}{2} |\mathbf{y} - \mathbf{f}(\mathbf{X}; \theta)|^2$$

$$L = \frac{1}{2} |\mathbf{y} - f(\mathbf{X}; \theta)|^2$$

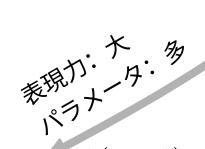
$$f(X; \theta) = h(Xa)$$



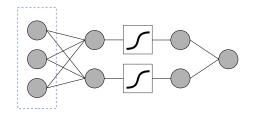
線形変換



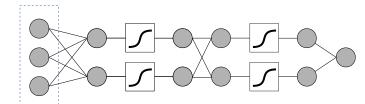
線形変換



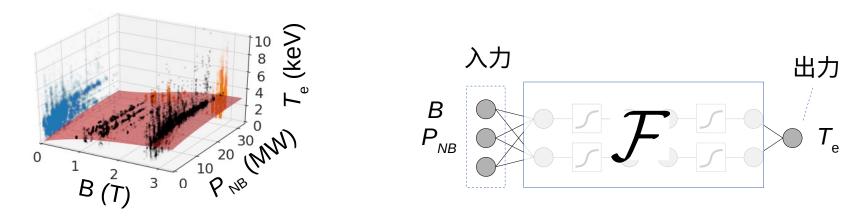
$$f(X;\theta) = h(XA_1)a$$



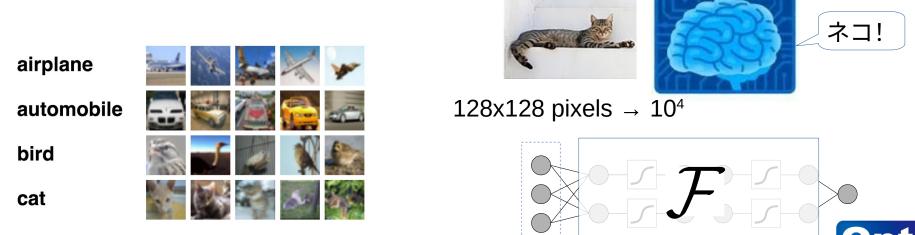
$$f(X; \theta) = h(h(XA_1)A_2)a$$



ニューラルネットワーク



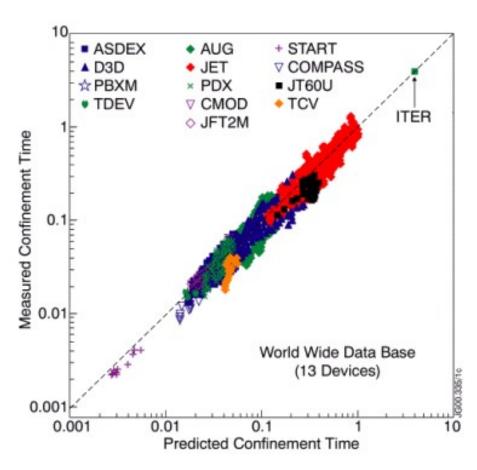
予測タスク: 入力と出力のペアから、その関係を近似する

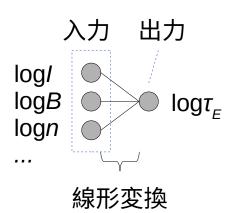


プラズマ・核融合分野での応用(1)

・目標達成のために必要なパラメータを決定する(補外)

$$\tau_E = CI^{\alpha_I}B^{\alpha_B}\overline{n}^{\alpha_n}P^{\alpha_P}R^{\alpha_R}\kappa^{\alpha_\kappa}\epsilon^{\alpha_\kappa}S^{\alpha_S}_{cr}M^{\alpha_M}$$







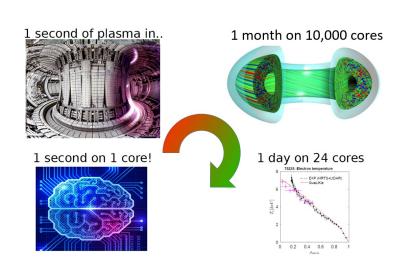
プラズマ・核融合分野での応用(2)

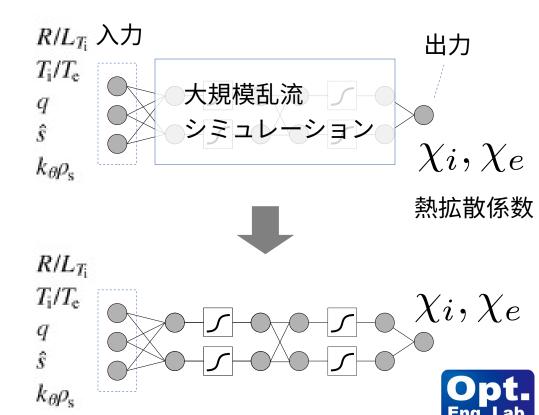
複雑なシミュレーションを高速化する

Citrin, J., et al (2015). Nuclear Fusion, 55(9), 092001.

Narita, E., Honda, M., et al. (2019). Nuclear Fusion, 59(10)

Parameter	Min value	Max value	No. of points
R/L_{T_i}	2	12	30
$T_{\rm i}/T_{\rm e}$	0.3	3	20
q	1	5	20
ŝ	0.1	3	20
$k_{\theta}\rho_{s}$	0.05	0.8	16
Total no. of points			3 840 000





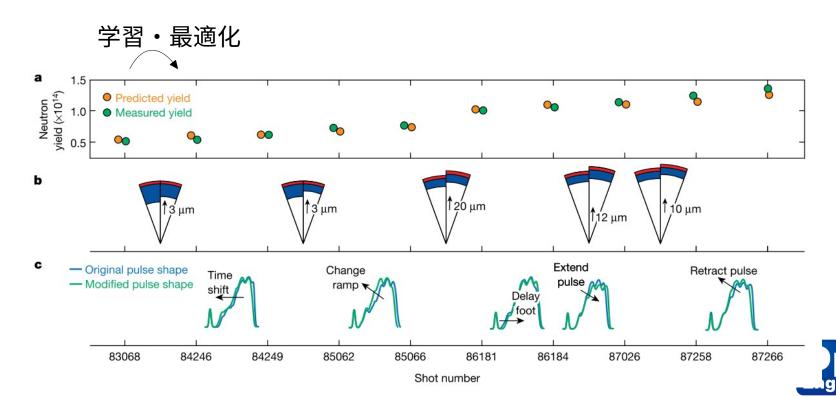
プラズマ・核融合分野での応用(3)

高性能プラズマを達成する

Gopalaswamy, V., et al. (2019). Nature, 565(7741), 581–586. https://doi.org/10.1038/s41586-019-0877-0

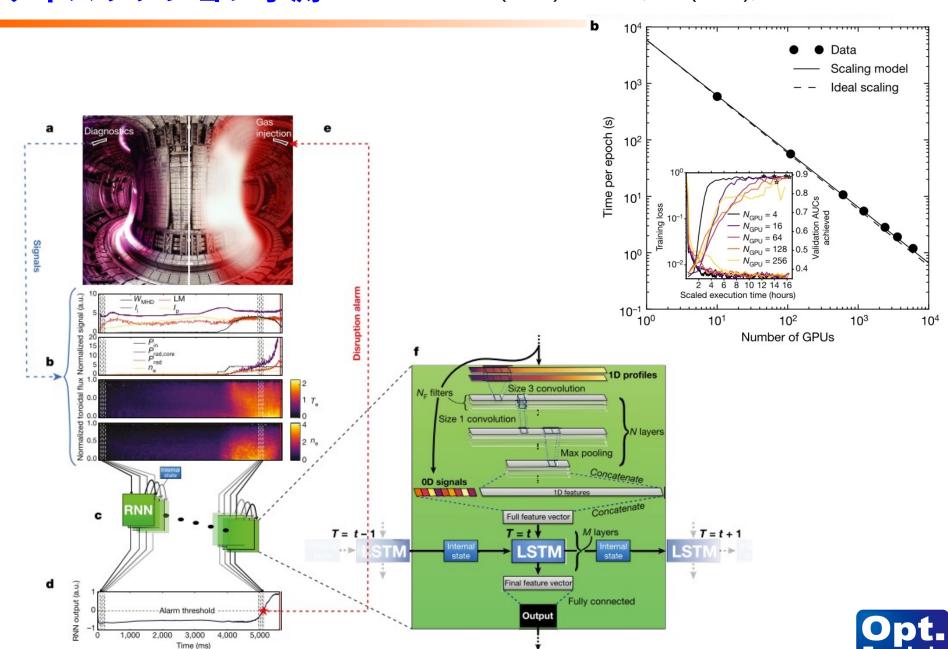
Baltz, E. A., et. al. (2017). Scientific Reports, 7(1), 6425. https://doi.org/10.1038/s41598-017-06645-7

モデルの学習・最適パラメータの予測・実験データ取得を繰り返して モデルの精度をあげながら最高性能を達成していく



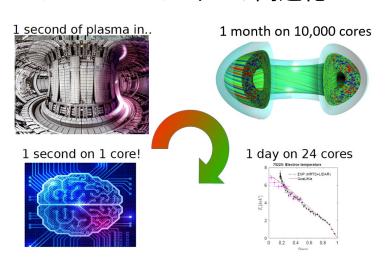
ディスラプション予測

Kates-Harbeck, J., Svyatkovskiy, A., & Tang, W. (2019). Nature, 568(7753), 526–531

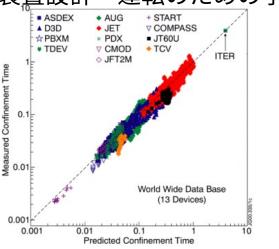


データ駆動科学でできるようになってきたこと

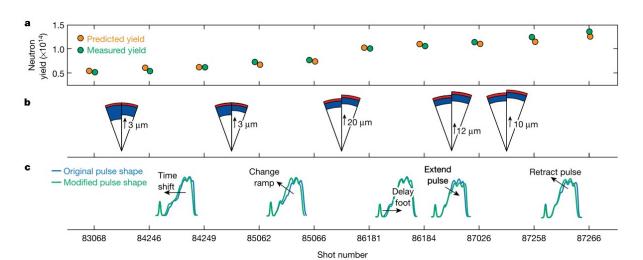
シミュレーションの高速化



装置設計・運転のための予測

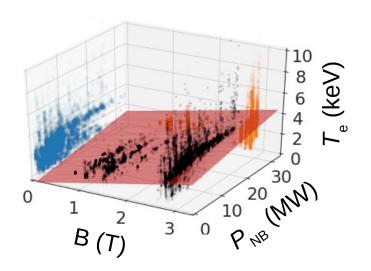


学習と実験の繰り返しによる最適パラメータの探索



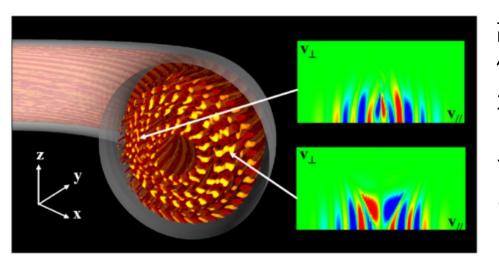


データ駆動科学でできるようになってほしいこと 大規模データからのパターンの発見



低次元データ:

相関・パターンはだいたいわかる



高次元データ

例: 乱流シミュレーション

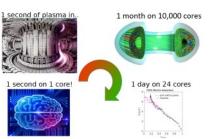
10¹³データポイント≒ 40TB

データがそもそもどんな様子なのかも よくわからない

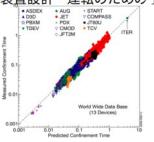


データ駆動科学でできるようになってきたこと

シミュレーションの高速化





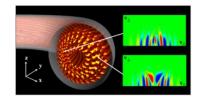


学習と実験の繰り返しによる最適パラメータの探索

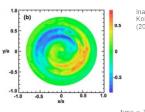
高次元データからの知見の抽出

Producted yield Massured yield Massured yield Massured yield Massured yield To jum To ju

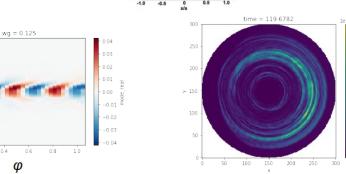
データ駆動科学でできるようになってほしいこと



ジャイロ運動論 5 次元シミュレーションから、 径方向に伝播する波を抽出できた…?



Inagaki, S., Tamura, N., Tokuzawa, T., Ida, K., Kobayashi, T., Shimozuma, T., ... Itoh, S. I. (2012). Nuclear Fusion, 52(2)



AI の発展がもたらした事実上のメリット

自動でマルチノード計算

```
import numpy as np

X = np.random.randn(1000, 3333)
y = np.random.randn(3333, 222)
X @ y
```

```
import dask.array as da
from dask.distributed import Client
from dask jobqueue import SLURMCluster
if name == ' main ':
    frame start = int(sys.argv[1])
    frame end = int(sys.argv[2])
    print("Prepareing workers.")
    nb workers = 6
    cluster = SLURMCluster(processes=1,
                           cores=10.
                           memory="48GB",
                           project='GT5DSTC',
                           name='worker',
                           queue='S-M',
                           walltime='24:00:00',
                           interface='ipogif0',
                           job extra={'-o dask%j.out', '-e das
                           dashboard address=':1234')
X = da.random.randn(1000, 3333)
y = da.random.randn(3333, 222)
X @ y
```

