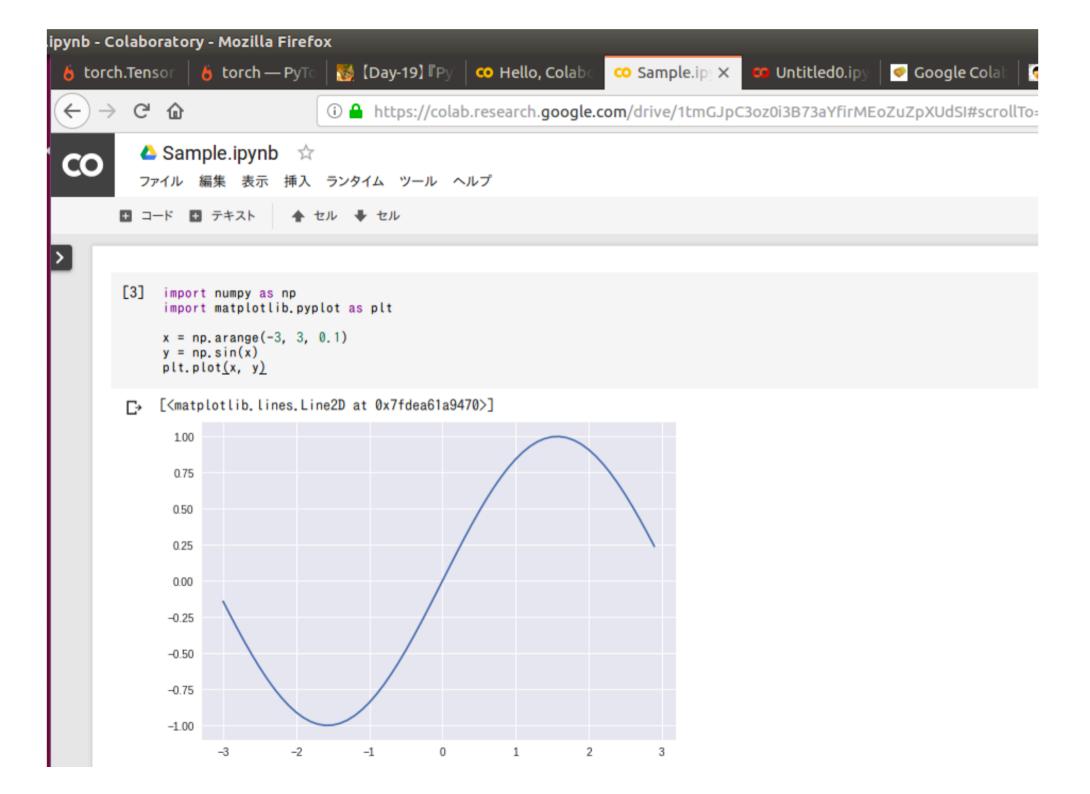
最適化理論 Google Colaboratoryを 使ってみよう

Google Colaboratoryとは

- 機械学習の教育と研究を促進するために Google が開発したツール
- 無償でクラウド上のマシンを利用可能
- ブラウザベース
- 環境構築不要でフレームワークが使える
- GPUが利用できる



利用できる環境

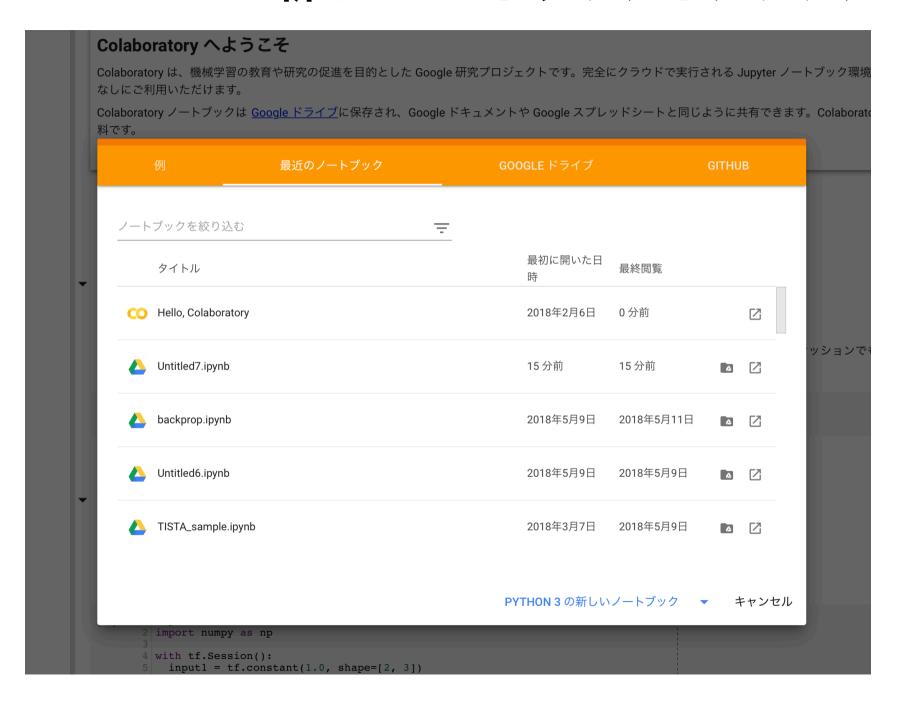
- 必要なものはブラウザとgoogleアカウントのみ
- Python 2.6/3.6 が利用可能
- 機械学習に必要なライブラリはだいたい プリインストール済み
- pipなどを利用して自由にライブラリを導入、 更新可能

使ってみよう

ブラウザで下記のURLにアクセスする

https://colab.research.google.com/

PYTHON 3の新しいノートブックをクリック

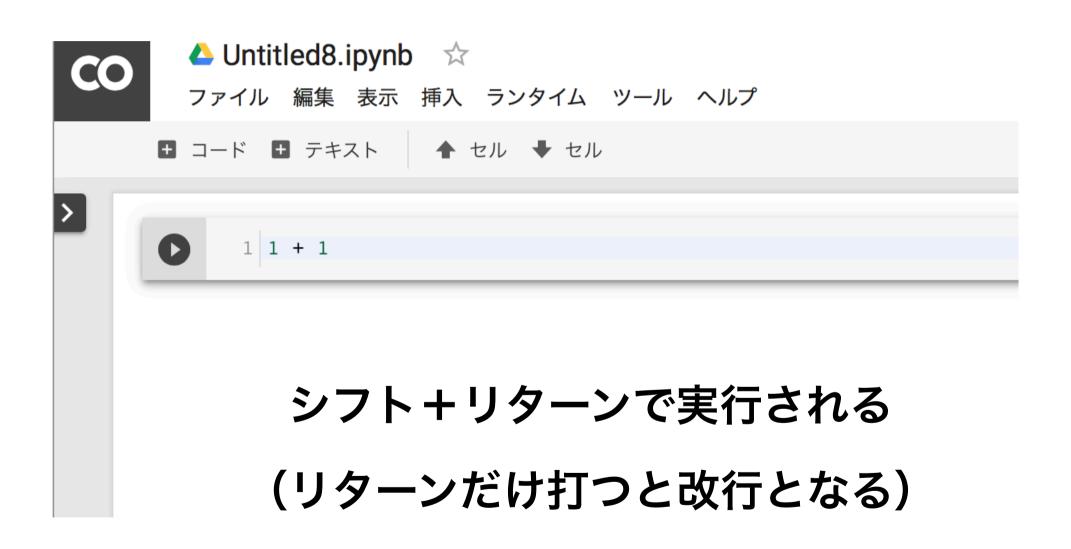


新しいノートブックが開かれる

プルダウンメニュー
CO Untitled8.ipynb ☆
ファイル 編集 表示 挿入 ランタイム ツール ヘルプ

セル

セルに入力してみる



♣ Untitled8.ipynb ☆

ファイル 編集 表示 挿入 ランタイム ツール ヘルプ

for 文を使ってみる



♣ Untitled8.ipynb ☆

ファイル 編集 表示 挿入 ランタイム ツール ヘルプ

C→ 0 1 2 3 4

演習問題



1から100までの数の総和を計算するプログラムを作成し、実行せよ

演習問題の解答

```
[5]
        1 \mid sum = 0
        2 for i in range(101):
        3 \quad sum = sum + i
        4 print(sum)
     5050
```

Гэ

ファイル名の変更



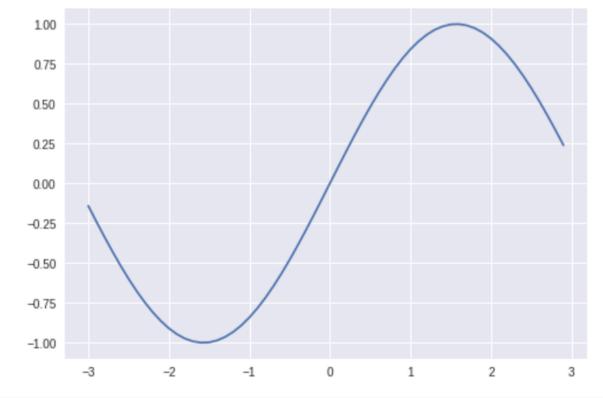
図をプロットしてみる

-numpy をimport
- matplotlibを
import

```
[8]    import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

x = np.arange(-3, 3, 0.1)
y = np.sin(x)
plt.plot(x,y)
```

[<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fa8c42af3c8>]



演習問題



下記のページをみてpythonの基本文法に関して 例を試してみよ。

Python3基礎文法

https://qiita.com/Fendo181/items/a934e4f94021115efb2e

if, while, 関数の定義あたりまでで十分

最小化の手法: 勾配法 (gradient descent method)

制約無し最適化問題

$$minimize _{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} f(\mathbf{x}) \tag{11}$$

勾配法のステップ

Step 1 (初期点設定) $\mathbf{x} := \mathbf{x}_0$

Step 2 (勾配の計算) $\mathbf{g} := \nabla f(\mathbf{x})$

Step 3 (探索点更新) $\mathbf{x} := \mathbf{x} - \alpha \mathbf{g}$ (α は学習係数)

Step 4 (反復) Step 2 に戻る

(注)

▶ $\nabla f(\mathbf{x})$ は勾配ベクトル (gradient vector) である。例えば、 $f(x_0, x_1)$ の場合、

$$\nabla f(x_0, x_1) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_0}, \frac{\partial f}{\partial x_1}\right)^T$$

である。勾配ベクトルは f の等高線に直交する。

勾配法のコード

 $x^2 + y^2$ の最小化

```
def grad_x(x):
    return 2.0 * x
def grad_y(y):
    return 2.0 * y

    xt = 5
    yt = 5
    alpha = 0.1
    for i in range(50):
        xt = xt - alpha * grad_x(xt)
        yt = yt - alpha * grad_y(yt)
        print (i,xt, yt)
```

演習問題



ページのコードを実行してみよ。



一 学習率の値を変えて、探索点の振る舞いを観察せ

PyTorchを使う



♣ Untitled7.ipynb ☆

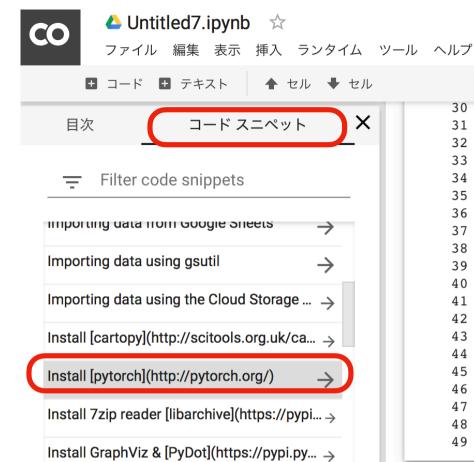
ファイル 編集 表示 挿入 ランタイム ツール ヘルプ

■ コード
■ テキスト
◆ セル
◆ セル

30 0.004951760157141522 0.004951760157141522 31 0.003961408125713218 0.003961408125713218 32 0.0031691265005705745 0.0031691265005705745 33 0.00253530120045646 0.00253530120045646 34 0.0020282409603651678 0.0020282409603651678 35 0.0016225927682921343 0.0016225927682921343 36 0.0012980742146337075 0.0012980742146337075 37 0.001038459371706966 0.001038459371706966 38 0.0008307674973655728 0.0008307674973655728 39 0.0006646139978924582 0.0006646139978924582 40 0.0005316911983139665 0.0005316911983139665 41 0.00042535295865117324 0.00042535295865117324 42 0.0003402823669209386 0.0003402823669209386 43 0.00027222589353675085 0.00027222589353675085 44 0.0002177807148294007 0.0002177807148294007 45 0.00017422457186352054 0.00017422457186352054 46 0.00013937965749081642 0.00013937965749081642

47 0.00011150372599265314 0.00011150372599265314 48 8.920298079412252e-05 8.920298079412252e-05 49 7.136238463529802e-05 7.136238463529802e-05

]



Install [pytorch](http://pytorch.org/)

挿入

```
# http://pytorch.org/
from os import path
from wheel.pep425tags import get_abl
platform = '{}{}-{}'.format(get_abb)
accelerator = 'cu80' if path.exists
!pip install -q http://download.pyto
import torch
```

30 0.004951760157141522 0.00495176015714 31 0.003961408125713218 0.00396140812571 32 0.0031691265005705745 0.0031691265005 33 0.00253530120045646 0.002535301200456 34 0.0020282409603651678 0.0020282409603 35 0.0016225927682921343 0.0016225927682 36 0.0012980742146337075 0.0012980742146 37 0.001038459371706966 0.00103845937170 38 0.0008307674973655728 0.0008307674973 39 0.0006646139978924582 0.0006646139978 40 0.0005316911983139665 0.0005316911983 41 0.00042535295865117324 0.000425352958 42 0.0003402823669209386 0.0003402823669 43 0.00027222589353675085 0.000272225893 44 0.0002177807148294007 0.0002177807148 45 0.00017422457186352054 0.000174224571 46 0.00013937965749081642 0.000139379657 47 0.00011150372599265314 0.000111503725 48 8.920298079412252e-05 8.9202980794122 49 7.136238463529802e-05 7.1362384635298 1 []

PyTorchをインストール

演習問題



インストールしたバージョンを確認せよ

```
[17] 1 \times = \text{torch.zeros}(5, 3)
     1 print(x)
[18]
₽
     0 0 0
     0 0 0
     0 0 0
     0 0 0
     0 0 0
    [torch.FloatTensor of size 5x3]
[19] 1 y = torch.rand(5, 3)
     1 print(y)
[20]
 ₽
     0.5924 0.1891 0.3995
     0.5054 0.4481 0.6360
     0.5679 0.2776 0.2153
     0.9880 0.2935 0.1306
     0.1766 0.8389 0.3627
    [torch.FloatTensor of size 5x3]
[21] 1 z = 2 * y
[22]
     1 print(z)
 ₽
     1.1847 0.3782 0.7989
     1.0109 0.8962 1.2720
     1.1358 0.5552 0.4305
     1.9760 0.5871 0.2613
     0.3533 1.6777 0.7255
    [torch.FloatTensor of size 5x3]
```

PyTorchの概要

ライトニングpytorch入門

https://qiita.com/sh-tatsuno/items/42fccff90c98103dffc9

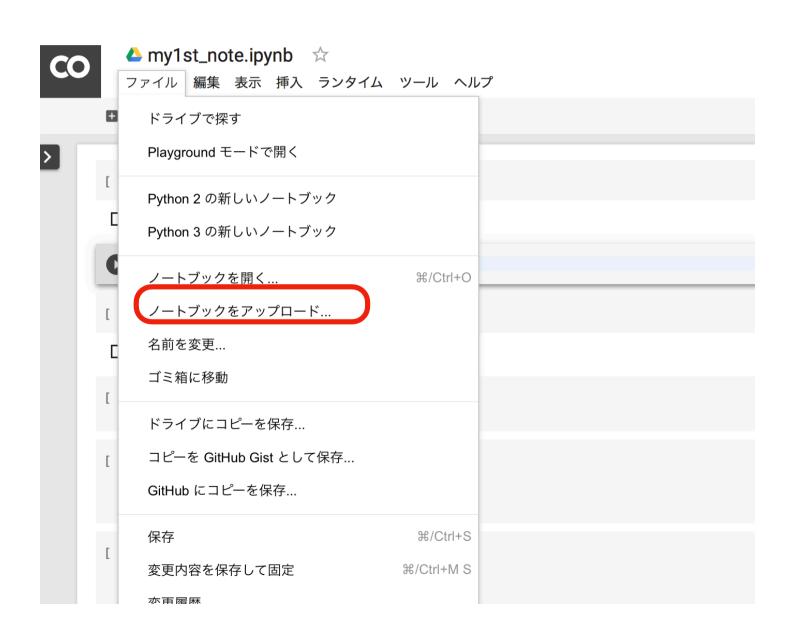
(この部分の説明は完全に理解する必要はありません。だいたいの雰囲気を感じ取ってください。)

ニューラルネットワーク 学習プログラム

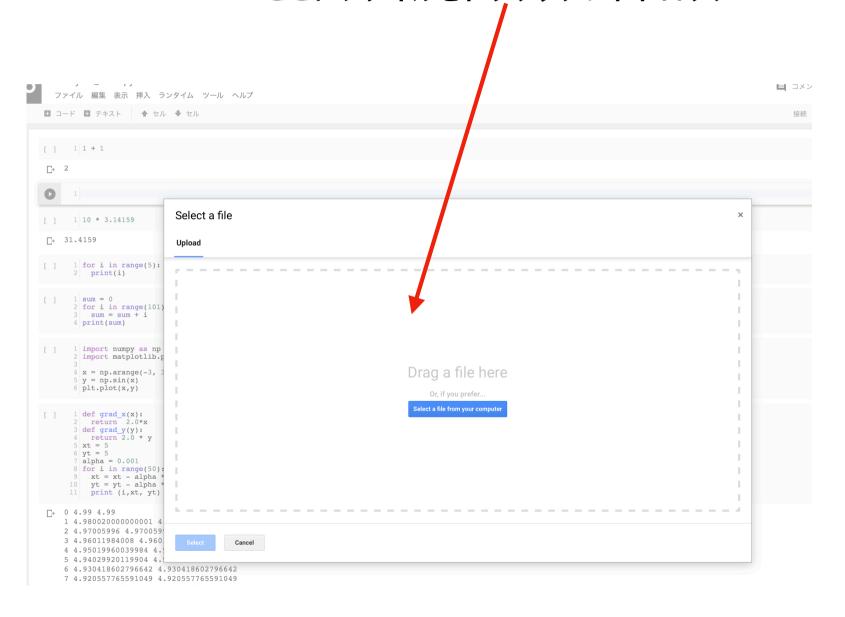


準備:/hogehoge/…からコードを手元のパソコンにダウンロードしておく

ファイルをアップロード



ここにファイルをドラッグアンドドロップ



PyTorchのインストール

```
# http://pytorch.org/
from os import path
from wheel.pep425tags import get_abbr_impl, get_impl_ver, get_abi_tag
platform = '{}{}-{}'.format(get_abbr_impl(), get_impl_ver(), get_abi_tag())

accelerator = 'cu80' if path.exists('/opt/bin/nvidia-smi') else 'cpu'

!pip install -q http://download.pytorch.org/whl/{accelerator}/torch-0.3.0.post
import torch
```

▼ 必要なパッケージのインポート

```
[ ] import torch
2 from torch.autograd import Variable
3 import torch.nn as nn # ネットワーク構築用
4 import torch.optim as optim # 最適化関数
5 import torch.nn.functional as F # ネットワーク用の様々な関数
```

▼ グローバル変数の定義

```
[ ] 1 mb_size = 10
```

▼ ニューラルネットワークの定義

```
[ ] 1 2 class Net(nn.Module):
    def __init__(self):
        super(Net, self).__init__()
        self.fc1 = nn.Linear(2, 2) # 名前はlinear だが Ax + b のアフィン変換の形
        self.fc2 = nn.Linear(2, 2)

        def forward(self, x):
        x = F.sigmoid(self.fc1(x))
        x = F.sigmoid(self.fc2(x))
        return x
```

マ インスタンス作成

```
model = Net() # モデルインスタンス作成

# Loss関数の指定
loss_func = nn.MSELoss()

# Optimizerの指定
optimizer = optim.Adam(model.parameters(), lr=0.1)

# データ全てのトータルロス
running_loss = 0.0
```

▼ 訓練ループ

```
1 # 訓練ループ
2 for i in range(1000):
      # フィードするデータの作成
      inputs = torch.bernoulli(0.5 * torch.ones(mb size, 2)) # 確率0.5で1となるベルターイ分布
      labels = torch.Tensor(mb size, 2)
      for j in range(mb size):
          if (inputs[j, 0] == 1.0) and (inputs[j, 1] == 1.0):
              labels[i, 01 = 1.0
              labels[j, 1] = 0.0
10
          else:
11
              labels[i, 0] = 0.0
              labels[i, 1] = 1.0
12
13
      # Variableに変形(モデルに入力するときはVariableにする)
14
15
      inputs, labels = Variable(inputs), Variable(labels)
16
      optimizer.zero grad() # optimizerの初期化
17
18
      outputs = model(inputs) # 推論計算
19
      loss = loss func(outputs, labels) # 損失関数の定義
20
21
      loss.backward() # バックプロパゲーション
22
      optimizer.step() # パラメータ更新
23
2.4
25
      # ロスの表示
      # print statistics
26
      running loss += loss.data[0]
27
      if i % 10 == 9: # print every 10 mini-batches
28
          print('[%5d] loss: %.3f' %
29
                (i + 1, running loss / 10))
30
          running loss = 0.0
31
```

演習問題

ノコードを実行してみよう

損失関数値がどんどん小さくなっていく!

```
101 loss: 0.203
\Box
        201 loss: 0.192
        301 loss: 0.134
        401 loss: 0.147
        501 loss: 0.103
        601 loss: 0.078
        701 loss: 0.041
        801 loss: 0.030
        901 loss: 0.026
      1001 loss: 0.017
      1101 loss: 0.014
      1201 loss: 0.010
      1301 loss: 0.010
      140] loss: 0.008
      150] loss: 0.006
      1601 loss: 0.006
      1701 loss: 0.005
      180] loss: 0.005
      1901 loss: 0.004
      2001 loss: 0.004
      2101 loss: 0.003
      2201 loss: 0.003
      2301 loss: 0.003
      2401 loss: 0.003
      250] loss: 0.002
      260] loss: 0.002
      270] loss: 0.002
      2801 loss: 0.002
      290] loss: 0.002
      300] loss: 0.002
       3101 loss: 0.002
```

▼ 学習結果の評価

```
1 # 性能の評価
[7]
       2 inputs = Variable(torch.Tensor(1, 2))
       3 inputs.data[0, 0] = 0.0
       4 inputs.data[0, 1] = 0.0
      6 outputs = model(inputs)
      7 print('0 & 0 = %.4f' % (outputs.data[0, 0]))
        inputs.data[0, 0] = 0.0
     10 inputs.data[0, 1] = 1.0
      11 outputs = model(inputs)
      12 print('0 & 1 = %.4f' % (outputs.data[0, 0]))
     13
     14 inputs.data[0, 0] = 1.0
     15 inputs.data[0, 1] = 0.0
     16 outputs = model(inputs)
     17 print('1 & 0 = %.4f' % (outputs.data[0, 0]))
      18
     19 inputs.data[0, 0] = 1.0
      20 inputs.data[0, 1] = 1.0
      21 outputs = model(inputs)
      22 print('1 & 1 = %.4f' % (outputs.data[0, 0]))
      23
```

演習問題



学習回数が50回の場合はどうなるだろうか (注:「インスタンス作成」のセルから再実行す る必要がある)



OR関数を学習するように改造してみよ

MNIST文字認識

https://www.madopro.net/entry/pytorch_mnist

notebooks-master に mnist.ipynbが置いてある

興味を持った人は 自分でやってみよう

フルスクラッチで書くのは結構大変だが、人の書いたソースコード(PyTorch)がいっぱいネットにはあるので、最初はそれを有り難く使わせていただく

く 人のコードを読んだり、改造したりしているうち に使えるようになる