bonus

January 10, 2019

1 Aufgabe 31: Data Mining Anwendung – Energie Rekonstruktion

/home/jannis/.local/anaconda3/lib/python3.7/site-packages/sklearn/ensemble/weight_boosting.py:
from numpy.core.umath_tests import inner1d

1.1 Teilaufgabe a)

```
In [2]: df = pd.read_hdf('image_parameters_smd_reduced.hdf5') # loading the data

df = df[df.corsika_run_header_particle_id == 1]
    df = df[df.corsika_event_header_total_energy > 500]
    df.corsika_event_header_total_energy = np.log10(df.corsika_event_header_total_energy)
    # Das ist sinnvoll, weil energy und charges unterschiedliche Gröenordnungen haben.
    # Dann wird energy nicht überbewertet.

size = np.asarray(df['size'])
    width = np.asarray(df.width)
    length = np.asarray(df.length)
    num_pixel_in_shower = np.asarray(df.num_pixel_in_shower)
    photoncharge_shower_mean = np.asarray(df.photoncharge_shower_mean)
    X = np.vstack((size, width, length, num_pixel_in_shower, photoncharge_shower_mean)).T
    y = np.asarray(df.corsika_event_header_total_energy)
```

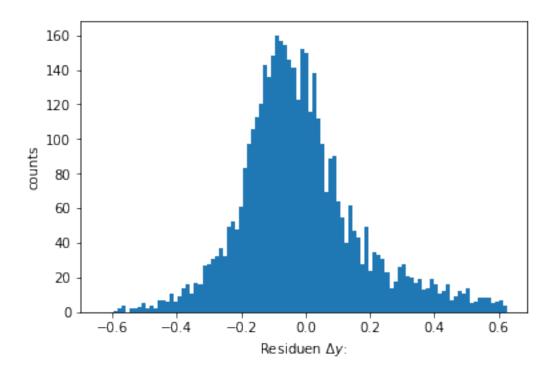
1.2 Teilaufgabe b)

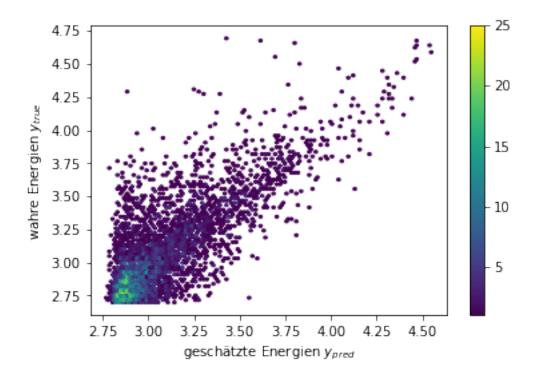
```
In [3]: # Ich habe nicht wirklich eine Ahnung wie man die Parameter am besten wählen sollte
    forest = RandomForestRegressor(n_estimators = 10, max_depth = 20, random_state = 0)
    forest.fit(X_train, y_train)
    y_pred = forest.predict(X_test)
```

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size = 0.2, random_state

1.3 Teilaufgabe c)

```
In [4]: def evaluate_performance(y_true, y_pred):
            # So wie in der Aufgabe angegeben erst mal paar Sachen berechnen
            delta_y = y_true - y_pred
           mean_delta_y = np.mean(delta_y)
            sigma_delta_y = np.std(delta_y, ddof = 1)
           mean_y_true = np.mean(y_true)
            sigma_y_true = np.std(y_true)
            print('Mittelwert von delta y: ', mean_delta_y)
           print('Standardabweichung von delta y: ', sigma_delta_y)
           print('Standardabweichung der wahren Energien: ', sigma_y_true)
           plt.hist(delta_y, bins = 100, range = (mean_delta_y - 3*sigma_delta_y, mean_delta_y
           plt.ylabel(r'counts')
           plt.xlabel(r'Residuen $\Delta y$:')
           plt.show()
           plt.clf()
           plt.hexbin(y_pred, y_true, mincnt=1)
            cb = plt.colorbar()
           plt.xlabel(r'geschätzte Energien $y_{pred}$')
           plt.ylabel(r'wahre Energien $y_{true}$')
           plt.show()
           plt.clf()
In [5]: forest = RandomForestRegressor(n_estimators = 1000, max_depth = 20, random_state = 0)
        forest.fit(X_train, y_train)
        y_pred = forest.predict(X_test)
        evaluate_performance(y_test, y_pred)
Mittelwert von delta y: -0.005195222720511943
Standardabweichung von delta y: 0.2102382387479246
Standardabweichung der wahren Energien: 0.32890903560801343
```





<Figure size 432x288 with 0 Axes>

Bei einem perfekter Schätzer wäre jede geschätzte Energie die wahre Energie. Alle Residuen wären gleich 0, das Histogramm würde also nur noch aus einem bin bei bestehen. Die Standardabweichung der Residuen wäre auch 0. Im Korrelationsplot würden alle Punkte auf der Winkelhalbierenden liegen und nicht mehr streuen.

1.4 Teilaufgabe d)

[nan]

```
In [6]: with h5py.File("smd_deeplearning_gammas_reduced.hdf5", "r") as f:
            energy = f['energy'][:]
            charges = f['charges'][:]
        #print(charges) # Warum sind das nans? So kann ich leider nicht arbeiten ...
        energy = np.log10(energy)
        print(energy)
        print(charges)
        X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size = 0.2, random_state
[[3.4806309]
 [3.247861]
 [2.8291261]
 . . .
 [3.0449438]
 [2.875997]
 [3.270904]]
[[[nan]
   [nan]
   [nan]
   . . .
   [nan]
   [nan]
   [nan]]
  [[nan]
   [nan]
   [nan]
   [nan]
   [nan]
   [nan]]
  [[nan]
```