МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

АДЫГЕЙСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ

Инженерно-физический факультет Кафедра автоматизированных систем обработки информации и управления

Отчет по практике

Программный модуль анализа метеоданных с использованием методов искусственного интеллекта

2 курс, группа 2УТС

Выполнил:	
	_ К. А. Кузьмин
«»	_ 2022 г.
Руководитель:	
	_ С.В. Теплоухов
« »	2022 г

Майкоп, 2022 г.

1. Введение

В настоящее время особенно актуальными являются вопросы качественного анализа данных в процессе принятия решений в различных областях. Одними из особенно важных показателей являются метеоданные, то есть данные о погодных условиях в конкретной местности в определенное время. В связи с этим, актуальным является разработка программного решения, которое позволит получать метеоданные, а также осуществлять их дальнейший анализ с применением методов искусственного интеллекта.

- 1) Текстовая формулировка задачи:
 - Написать программу для анализа метеоданных с использованием методов искусственного интеллекта
- 2) Пример кода, решающего данную задачу приведен в пункте 2.1 на стр. 2
- 3) Результат работы программы представлен в пункте 3.1 на стр. 4

2. Ход работы

2.1. Код программы

```
# Подготовка данных
df = pd.read_csv('weather.csv')
df = df.drop(['P', 'Pa', 'ff10', 'ff3', 'N', 'WW', 'W1', 'W2', 'Tn', 'Tx',
'Cl','Nh','H','Cm','Ch','VV','Td','tR','E','Tg','E\'','sss'],axis=1)
le = LabelEncoder()
le.fit(df['DD'])
df['DD'] = le.transform(df['DD'])
df.loc[(df.RRR == 'Осадков нет'), 'RRR'] = 0.0
df.loc[(df.RRR == 'Следы осадков'), 'RRR'] = 0.0
df['RRR'] = df['RRR'].fillna(df['RRR'].median())
df["RRR"] = pd.to_numeric(df["RRR"], downcast="float")
df['Po'] = le.fit_transform(df['Po'])
df['U'] = le.fit_transform(df['U'])
# Разделение выборки
df.to_csv('weather.csv',index=False)
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(df[['T', 'Po',
'U', 'DD', 'RRR']], df['Ff'], test_size=0.3, random_state=1)
# Нормализация
std = StandardScaler()
df['DD'] = pd.DataFrame(std.fit_transform(df[['DD']]))
```

```
# Линейная многофакторная регрессия
reg = LinearRegression().fit(x_train, y_train)
print(reg.score(x_test, y_test))
print(reg.coef_)
print(reg.intercept_)
reg.predict(x_test)
fig, ax = plt.subplots()
plt.rcParams['figure.figsize'] = [5, 3]
ax.plot(range(1,len(y_test)+1), y_test, 'r-',
range(1,len(y_test)+1), reg.predict(x_test), 'g-')
plt.show()
# Дерево решений
params = {'max_depth' : np.arange(1,15,1), 'min_samples_leaf' :
range(1,15,1)}
clf = tree.DecisionTreeRegressor(random_state=1)
grid_clf = GridSearchCV(clf, params, cv=5, n_jobs=-1)
grid_clf.fit(x_train, y_train)
print(grid_clf.best_params_)
best_cls = grid_clf.best_estimator_
y_pred = best_cls.predict(x_test)
print(mean_absolute_percentage_error(y_test, y_pred))
print(grid_clf.best_score_)
fig, ax = plt.subplots()
plt.rcParams['figure.figsize'] = [5, 3]
ax.plot(range(1,len(y_test)+1), y_test, 'r-',
range(1,len(y_test)+1), best_cls.predict(x_test), 'g-')
plt.show()
# Многослойный полносвязный персептрон
regr = MLPRegressor(random_state=1, max_iter=500,
solver='lbfgs').fit(x_train, y_train)
fig, ax = plt.subplots()
plt.rcParams['figure.figsize'] = [5, 3]
ax.plot(range(1,len(y_test)+1), y_test, 'r-',
range(1,len(y_test)+1), regr.predict(x_test), 'g-')
plt.show()
```

3. Результат работы программы

3.1. Графики

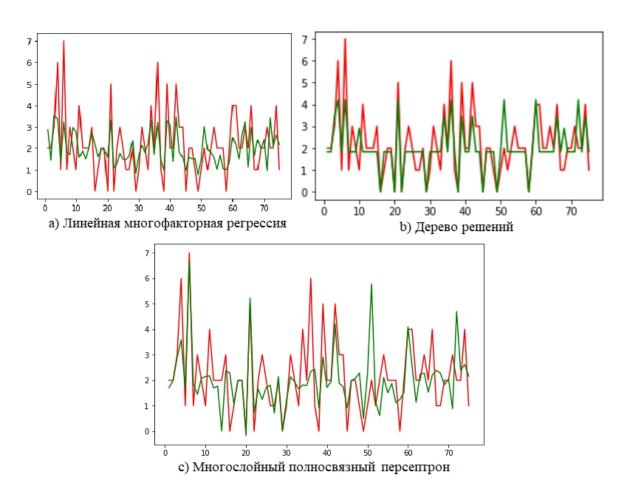


Рис. 1. Графики

Список литературы

- [1] Кнут Д.Э. Всё про Т
EX. Москва: Изд. Вильямс, 2003 г. 550 с.
- [2] Львовский С.М. Набор и верстка в системе \LaTeX Те \Chi . 3-е издание, исправленное и дополненное, 2003 г.
- [3] Воронцов К.В. IАТБХ в примерах. 2005 г.
- [4] Мюллер Д.П. Python для чайников. Москва, Санкт-Петербург: Изд. Диалектика, 2019 г.

- [5] Крис Элбон. Машинное обучение с использованием Python. Сборник рецептов. Санкт-Петербург: Изд. БХВ-Петербург, 2019 г.
- [6] Себастьян Рашка. Python и машинное обучение. Москва: Изд. ДМК Пресс, 2017 г.