```
In [1]: # -*- coding: utf-8 -*-
        import numpy as np
        import matplotlib.pyplot as plt
        import matplotlib.image as img
        from scipy import misc
        from datetime import datetime
        from tqdm import tqdm
        import pandas as pd
        import matplotlib.pyplot as plt
        from tqdm import tqdm
        from scipy.io import loadmat
        from mpl toolkits.mplot3d import axes3d
        import matplotlib.pyplot as plt
        import numpy as np
        import copy
        from matplotlib import cm
        from matplotlib.animation import FuncAnimation
        import scipy.optimize
        import networkx as nx
        import os
        from sklearn import svm
        import sklearn.metrics
        from scipy.spatial.distance import cdist
        from scipy.cluster.hierarchy import fcluster
        from scipy.cluster import hierarchy
        from scipy.spatial.distance import pdist
        from scipy import stats
        from sklearn.linear_model import LogisticRegression, LinearRegression
        from sklearn.isotonic import IsotonicRegression
        from sklearn.tree import *
        from sklearn.ensemble import *
        import math
        from sklearn.model selection import train test split
        np.random.seed(42)
```

C:\Users\keipa\Anaconda2\lib\site-packages\sklearn\ensemble\weight_boosting.py:
29: DeprecationWarning: numpy.core.umath_tests is an internal NumPy module and should not be imported. It will be removed in a future NumPy release.
 from numpy.core.umath_tests import inner1d

task 1 Изучите классическую работу У. Рурмаира о криптографических атаках с помощью машинного обучения на ФНФ.

task 2 Сформулируйте задачу в терминах машинного обучения.

Задача - научить модель предсказывать ответы по набору запросов имитируя неклонируемую функцию.

Каждый объект это набор сигналов 01010111

Каждый ответ это число 0 или 1

```
In [6]: def boston():
             from sklearn.datasets import load boston
             boston = load boston()
             x = boston["data"]
             y = boston["target"]
             return x,y
         def puf(max attrsize = 128, max files = 1, max lines = 1000, path = "C:\\Users\\k
             import os
             files = [path+file for file in os.listdir(path)][:max files]
             x = []
             y = []
             print("loading files...")
             for file in files:
                 with open(file) as f:
                     contents = f.readlines()[:max lines]
                     for content in tqdm(contents):
                         sub_x, sub_y = content.split()
                         x elem = [0 for in range(max attrsize - len(sub x))]+[int(ch) f
                         x.append(x elem)
                         y.append(int(sub_y))
             x = np.array(x)
             y = np.array(y)
             return x,y
         \# x,y = boston()
         x,y = puf(max lines = 10000)
         x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y,train_size=.75, test_siz
         # task 3
        # Обучите модель, которая могла бы предсказывать ответы по запросам, которых нет
         def pred_example():
             regressor = DecisionTreeRegressor()
             regressor.fit(x_train, y_train)
             a1 pred = regressor.predict(x test)
             print("Prediction example x = \{\}, y = \{\}".format(x test[0], a1 pred[0]))
         pred_example()
        loading files...
         | 10000/10000 [00:01<00:00, 7936.51it/s]
```

```
In [7]: | def learn(x_train, y_train, x_test, alg=DecisionTreeRegressor):
            regressor = alg()
            regressor.fit(x_train, y_train)
            return regressor.predict(x test)
        def regressors():
            learn_algs = [DecisionTreeRegressor, LinearRegression, GradientBoostingRegres
            preds = [learn(x_train, y_train, x_test, alg=alg) for alg in learn_algs]
            # task 5
            # Какая метрика наиболее подходит для оценки качества алгоритма?
            accuracy_algs = [sklearn.metrics.mean_squared_error,
                              sklearn.metrics.mean_absolute_error,
                              sklearn.metrics.median_absolute_error]
            accs = [alg(y_test, preds[0]) for alg in accuracy_algs]
            print("metrics")
            print(accs)
        regressors()
```

metrics [0.4876, 0.4876, 0.0]

Доля правильных ответов(accuracy) или f-mera - это лучшие метрики для классификации

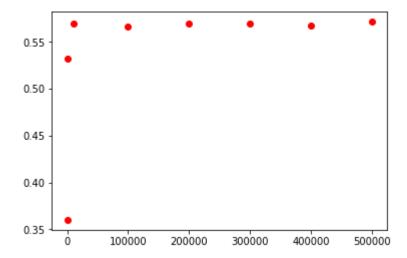
Лучшая метрика для Regression metrics - rmse

```
In [8]: # task 4
         # Применить как минимум 3 различных алгоритма (например, метод опорных векторов,
         # task 6
          # Какой наибольшей доли правильных ответов (Accuracy) удалось достичь?
          from sklearn.svm import LinearSVC
          def best classifier():
              learn_algs = [DecisionTreeClassifier, LinearSVC, GradientBoostingClassifier]
              print("learning")
              preds = [learn(x_train, y_train, x_test, alg=alg) for alg in learn_algs]
              accs = [sklearn.metrics.accuracy_score(y_test, pred) for pred in preds]
              print("classifiers")
              print(accs)
              print("Best accuracy: {}".format(max(accs)))
          best classifier()
         learning
         classifiers
          [0.5108, 0.5556, 0.57]
         Best accuracy: 0.57
         boosting - 0.572472
In [14]: task 7
         Какой размер обучающей выборки необходим, чтобы достигнуть доли правильных ответо
         \ln x = \text{np.array}([i \text{ for } i \text{ in } [100., 1000., 10000., 100000., 200000., 300000., 40000])
         n_y = np.array([[i] for i in [0.36, 0.532, 0.57, 0.5668, 0.56922, 0.5695066666666
         n = LinearRegression()
         n.fit(gen_y, gen_x)
         int(lin.predict(.95)[0])
```

704844.7884718626

In [15]: # task 8
 # Как зависит доля правильных ответов от N?

plt.plot(gen_x, gen_y, "ro")
 plt.show()



```
In [11]: def get_accuracy(x_train, x_test, y_train, y_test):
             pred = learn(x_train, y_train, x_test, alg=GradientBoostingClassifier)
             return sklearn.metrics.accuracy_score(y_test, pred)
         gen_x = []
         gen_y = []
         for ml in [10000, 20000, 30000, 40000, 50000, 60000, 70000, 80000, 90000, 100000]
             gen_x.append(ml)
             x,y = puf(max_lines = ml, max_files=1)
             x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y,train_size=.85, test
             gen_y.append(get_accuracy(x_train, x_test, y_train, y_test))
         print(gen x)
         print(gen_y)
         plt.plot(gen_x, gen_y, "ro")
         plt.show()
         # task 9
         # Ответы на вопросы представьте в виде графиков.
         loading files...
         100%|
         | 10000/10000 [00:01<00:00, 8474.58it/s]
         loading files...
         20000/20000 [00:02<00:00, 9583.13it/s]
         loading files...
         100%
         | 30000/30000 [00:03<00:00, 9416.20it/s]
         loading files...
         100%
         40000/40000 [00:04<00:00, 9084.71it/s]
         loading files...
         | 50000/50000 [00:05<00:00, 9954.21it/s]
         loading files...
         100%
         60000/60000 [00:06<00:00, 9726.05it/s]
         loading files...
         | 70000/70000 [00:07<00:00, 9087.37it/s]
         loading files...
         100%
```

| 80000/80000 [00:08<00:00, 9090.91it/s]

loading files...

100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%| 100%|

loading files...

100%| 100000 [00:10<00:00, 9146.62it/s]

[10000, 20000, 30000, 40000, 50000, 60000, 70000, 80000, 90000, 100000] [0.57933333333334, 0.571, 0.567111111111111, 0.5531666666666667, 0.559333333 3333333, 0.569, 0.576, 0.562583333333333, 0.57355555555556, 0.5668]

