# In [13]:

```
# 1. Считайте из заданного набора данных репозитария UCI значения трех
from matplotlib import pyplot as plt
import urllib.request
import pandas as pd
import numpy as np
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
target_url = "https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/credit-screenin
g/crx.data"
data = urllib.request.urlopen (target_url) # object of type 'HTTPResponse'
xList = []
for line in data:
    row = line.strip().decode('latin-1').split(",")
    if len(row)>1:
        xList.append(row)
data = pd.DataFrame(xList)
data = data[[1,7,14,15]]
data = data[(data.T != '?').all()]
data.reset_index(drop=True, inplace=True)
data[[1,7,14]] = data[[1,7,14]].astype(float)
data[15] = data[15].astype(str)
target = [1 if i=='+' else 0 for i in data[15]]
```

# 2

# In [14]:

```
# 2. Если среди меток класса имеются пропущенные значения, то удалите записи с data.isna().sum()
X = data[[1,7,14]].values
```

# 3

### In [17]:

```
# 3. Масштабируйте признаки набора данных на интервал от до .

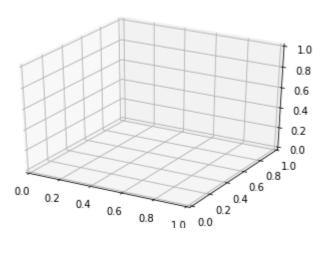
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler

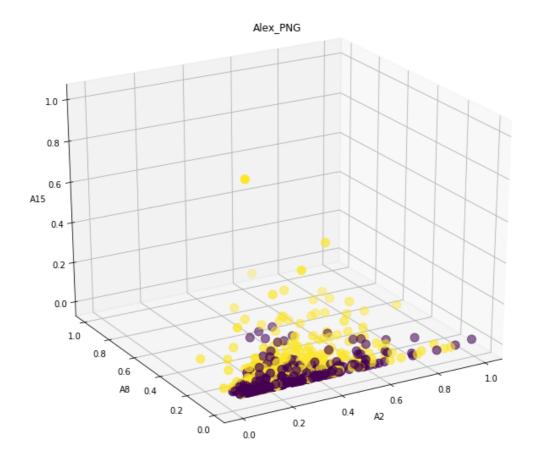
scaler = MinMaxScaler(feature_range=(0, 1))

rescaledX = scaler.fit_transform(X)
```

# In [19]:

```
# 4. Визуализируйте набор данных в виде точек пространства с координатами,
from mpl_toolkits import mplot3d
%matplotlib inline
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
fig = plt.figure()
ax = plt.axes(projection='3d')
fig = plt.figure(figsize=(12,10))
ax = plt.axes(projection='3d')
plt.title('Alex_PNG')
ax.scatter( rescaledX[:,0], rescaledX[:,1], rescaledX[:,2], c=target,s=100 )
ax.set_xlabel('A2')
ax.set_ylabel('A8')
ax.set_zlabel('A15')
ax.view_init( azim=-120, elev=25 )
plt.show()
```





# In [21]:

```
# 5. Используя разделение набора данных из трех признаков на обучающую и from sklearn.model_selection import train_test_split

test_size=0.25 # тестовая выборка 30%

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(rescaledX, target, test_size=test_size)
```

# In [22]:

```
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB

nbc = GaussianNB()
nbc.fit(X_train,y_train);
y_pred = nbc.predict(X_test)
```

## In [24]:

```
# 6. Постройте и выведите на экран отчет о классификации и матрицу ошибок.

from sklearn.metrics import classification_report

print("Отчет о классификации:\n")

print(classification_report(y_test,y_pred))

from sklearn.metrics import confusion_matrix

cm = (confusion_matrix(y_test,y_pred))

cmdf = pd.DataFrame(cm,index=['Kласс 1','Kласс 2'], columns=['Kласс 1','Kласс 2'])

print("Матрица ошибок:\n")

cmdf
```

#### Отчет о классификации:

	precision	recall	f1-score	support
0	0.56	0.94	0.70	85
1	0.81	0.25	0.38	85
accuracy			0.59	170
macro avg	0.68	0.59	0.54	170
weighted avg	0.68	0.59	0.54	170

Матрица ошибок:

## Out[24]:

	Класс 1	Класс 2
Класс 1	80	5
Класс 2	64	21

### In [44]:

```
# 7. Найдите точность классификации набора данных при помощи наивного from sklearn.model_selection import KFold from sklearn.model_selection import cross_val_score num_folds = 5

kfold = KFold(n_splits=num_folds) results = cross_val_score(nbc, rescaledX, target, cv=kfold) print("Точность: {:.3f} ({:.3f})".format(results.mean()*100.0, results.std()*100.0))
```

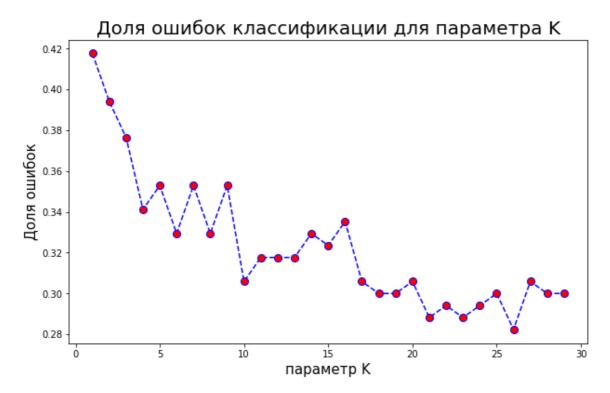
Точность: 65.215 (16.830)

# In [40]:

```
# 8. Используя разделение набора данных из трех признаков на обучающую и
from sklearn.model_selection import train_test_split
test_size=0.25 # тестовая выборка 30%
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(rescaledX, target, test_size=test_s
ize)
error_rate = []
for i in range(1,30):
    knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=i)
    knn.fit(X_train,y_train)
    pred_i = knn.predict(X_test)
    error_rate.append(np.mean(pred_i != y_test))
plt.figure(figsize=(10,6))
plt.plot(range(1,30),error_rate,color='blue', linestyle='dashed', marker='o',
         markerfacecolor='red', markersize=8)
plt.title('Доля ошибок классификации для параметра К', fontsize=20)
plt.xlabel('mapamerp K',fontsize=15)
plt.ylabel('Доля ошибок', fontsize=15)
```

# Out[40]:

Text(0, 0.5, 'Доля ошибок')



# In [43]:

```
# 9. Найдите точность классификации набора данных при помощи метода К knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=26)

from sklearn.model_selection import KFold from sklearn.model_selection import cross_val_score

num_folds = 5

kfold = KFold(n_splits=num_folds) results = cross_val_score(knn, rescaledX, target, cv=kfold) print("Точность: {:.3f} ({:.3f})".format(results.mean()*100.0, results.std()*100.0))
```

Точность: 62.702 (10.380)

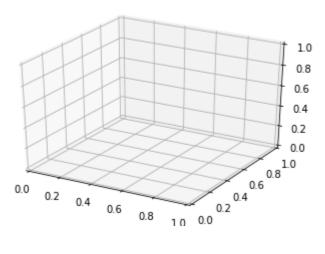
# In [45]:

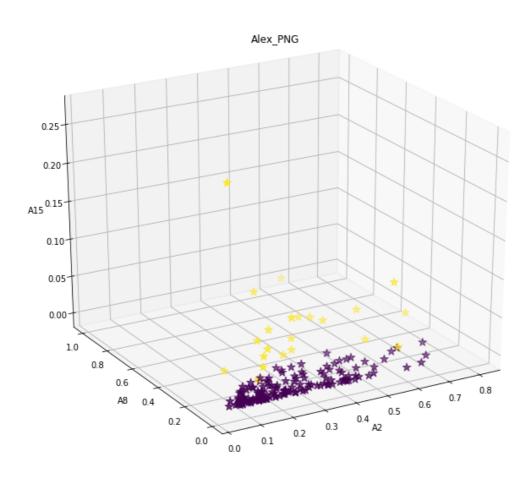
```
# 10. Определите, какой из методов классификации позволяет получить более print ('NaiveBaies - 65.215 > 62')
```

NaiveBaies - 65.215 > 62

# In [46]:

```
# 11. Проведите классификацию точек набора данных лучшим методом и
from mpl_toolkits import mplot3d
%matplotlib inline
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
fig = plt.figure()
ax = plt.axes(projection='3d')
fig = plt.figure(figsize=(12,10))
ax = plt.axes(projection='3d')
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
nbc = GaussianNB()
nbc.fit(X_train,y_train);
plt.title('Alex_PNG')
ax.scatter( X_test[:,0], X_test[:,1], X_test[:,2], c=nbc.predict(X_test),s=100, marker=
ax.set_xlabel('A2')
ax.set_ylabel('A8')
ax.set_zlabel('A15')
ax.view_init( azim=-120, elev=25 )
plt.show()
```





In [ ]: