## به نام خدا

پارسا پالیزیان-400100865 پروژه هوش مصنوعی و محاسبات زیستی استاد : دکتر سییده حاجی یور

در بخش اول ما توابع مورد نیاز برای محاسبه ویژگی ها رو نوشتیم و با محاسبه معیار فیشر یک بعدی ویژگی های محاسبه شده را براساس میزان اهمیت شان مرتب کردیم.50 ویژگی برتر که در مرحله بعد برای طراحی شبکه mlp, rbf استفاده کردیم به شرح زیر بود:

```
theta channel 57
theta channel 59
theta channel 50
bin 3 channel 11
medfreq channel 43
gamma channel 43
bin 4 channel 20
bin 6 channel 11
meanfreq channel 23
bin 4 channel 49
maxfreq channel 24
bin 3 channel 9
bin 7 channel 20
maxfreq channel 43
bin 6 channel 20
theta channel 52
maxfreq channel 23
gamma channel 23
bin 7 channel 49
delta channel 43
delta channel 51
bin 2 channel 11
bin 3 channel 49
medfreq channel 23
theta channel 58
medfreq channel 56
bin 4 channel 9
gamma channel 54
medfreq channel 33
medfreq channel 59
medfreq channel 54
bin 7 channel 9
bin 4 channel 11
meanfreq channel 33
mid range beta channel 7
meanfreq channel 59
```

```
bin 6 channel 9
high range beta channel 43
maxfreq channel 54
maxfreq channel 51
bin 5 channel 25
medfreq channel 47
gamma channel 33
bin 6 channel 18
bin 8 channel 20
var channel 43
bin 7 channel 11
high range beta channel 47
meanfreq channel 56
gamma channel 36
```

برای طراحی و آموزش شبکه از کتابخانه tensorflow پایتون استفاده کردیم و پارامترهای ما به صورت زیر بود:

## MLP:

```
model_mlp_sigmoid = Sequential([
    layers.InputLayer(input_shape=(input_shape,)),
     layers.Dense(units = 32 , activation = "relu"),
     layers.Dense(units = 64 , activation = "relu"),
     layers.Dense(units = 128 , activation = "relu"),
    layers.Dense(units = 64 , activation = "relu"),
     layers.Dense(units = 32 , activation = "relu"),
    layers.Dense(units = 1 , activation = "sigmoid"),
model_mlp_softmax = Sequential([
     layers.InputLayer(input shape=(input shape,)),
     layers.Dense(units = 32 , activation = "relu"),
     layers.Dense(units = 64 , activation = "relu"),
    layers.Dense(units = 128 , activation = "relu"),
    layers.Dense(units = 64 , activation = "relu"),
    layers.Dense(units = 32 , activation = "relu")
    layers.Dense(units = 2 , activation = "softmax"),
model_mlp_sigmoid.compile(optimizer = "adam" , loss = "binary_crossentropy" , metrics = ["accuracy", "binary_accuracy"])
model_mlp_softmax.compile(optimizer = "adam" , loss = "categorical_crossentropy" , metrics = ["accuracy", "categorical_accuracy"])
```

## RBF:

```
model_rbf_sigmoid = keras.Sequential([
    layers.InputLayer(input_shape=(input_shape,)),
    layers.experimental.RandomFourierFeatures(output_dim=550,scale=10.,kernel_initializer='gaussian'),
    layers.Dense(units=1, activation='sigmoid'),
])
model_rbf_softmax = keras.Sequential([
    layers.InputLayer(input_shape=(input_shape,)),
    layers.experimental.RandomFourierFeatures(output_dim=550,scale=10.,kernel_initializer='gaussian'),
    layers.Dense(units=2, activation='softmax'),
])
model_rbf_sigmoid.compile(optimizer='adam',loss='binary_crossentropy',metrics = ["accuracy", "binary_accuracy"])
model_rbf_softmax.compile(optimizer='adam',loss='categorical_crossentropy',metrics = ["accuracy", "categorical_accuracy"])
```

```
-----SIGMOID MLP
0.9813636422157288
 ----SOFTMAX MLP
0.9877272725105286
 -----SIGMOID RBF (Builtin Class)
0.7081818222999573
 -----SOFTMAX RBF (Builtin Class)
0.7140909075737
 -----SIGMOID RBF (Custom Class)
0.7245454668998719
  در مرحله بعد با استفاده از الگوریتم تکاملی pso ویژگی ها را استخراج کرده و شبکه را بر اساس آن
                           طراحی کر دیم و بهترین فیچر ها موجب خروجی زیر شدند:
 -----SIGMOID MLP
 0.9436363697052002
                     براى الكوريتم تكاملي از كتابخانه ي pyswarm يايتون استفاده كرديم.
                                برای سادگی اجرا کد ها را در سه فایل جدا نوشته ایم:
Feature Exraction:
Hosh Project feature extract
MLP-RBF:
Hosh Project mlp rbf
PSO:
Hosh_Project pso
```