```
In [24]:
```

```
#import os
import warnings
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.ticker import FormatStrFormatter
import matplotlib.ticker as ticker
import numpy as np
import pandas as pd
import seaborn as sns
from sklearn import preprocessing
from sklearn.ensemble import IsolationForest # Outlier Detection
from sklearn.metrics import (explained variance score, mean absolute error,
mean absolute percentage error,
                            mean squared error)
from sklearn.model selection import cross val score, train test split,
GridSearchCV, RandomizedSearchCV
from sklearn.preprocessing import (MinMaxScaler, # Standardization
                                    StandardScaler)
from tensorflow import keras
from keras.callbacks import EarlyStopping # Early Stopping Callback
from keras.layers import Dense, Dropout, Activation
from keras.models import Sequential
from keras.layers import LeakyReLU, PReLU
from keras.wrappers.scikit learn import KerasRegressor, KerasClassifier
%matplotlib inline
%config InlineBackend.figure format = 'retina'
```

# In [25]:

```
warnings.filterwarnings("ignore")
pd.options.display.max_columns = 60
pd.options.display.max_rows = 60
#plt.rcParams["figure.figsize"] = (7,4)

plt.rcParams["font.family"] = "Times New Roman"

my_path = rf"C:\Dmitry"
```

# Получаем данные для районов по отдельности

# In [26]:

```
gs = pd.read_csv(rf"{my_path}\grid_search2904_v2_1.csv", delimiter='$')
gs = gs.groupby(["district", "nodes", "function", "optimizer"])['MSE', 'RMSE', 'M
AE', 'MAPE', 'var_score'].mean().reset_index()
best_model=pd.DataFrame(gs.groupby(["district"]).MSE.nsmallest(1).reset_index())
gs=gs.loc[best_model['level_1'],]
gs=gs[gs['district']!='Центральный']
gs

gs_centr = pd.read_csv(rf"{my_path}\grid_search_Centr.csv", delimiter='$')
gs_centr = gs_centr.groupby(["district", "nodes", "function", "optimizer"])
['MSE', 'RMSE', 'MAE', 'MAPE', 'var_score'].mean().reset_index()
```

```
best_model=pd.DataFrame(gs_centr.groupby(["district"]).MSE.nsmallest(1).reset_inc
ex())
best_model
gs_centr=gs_centr.loc[best_model['level_1'],]
gs_centr

best_models=pd.concat([gs, gs_centr]).reset_index(drop=True)
best_models
best_models.to_csv('nn_results.csv', index=False)
```

# In [27]:

best\_models

# Out[27]:

هدانه داد		nodes function		antimizar MCE		DMOE M		AE MARE	
	district		tunction	optimizer	MSE	RMSE	MAE	MAPE	va
0	Адмиралтейский	(900, 600, 300, 200)	relu	rmsprop	5.735887e+12	2.394484e+06	1.529950e+06	0.095571	0.
1	Василеостровский	(700, 600, 300, 200)	relu	adam	1.418911e+12	1.191176e+06	6.972433e+05	0.044369	0.
2	Всеволожский	(500, 300, 200, 100)	elu	adam	7.474442e+10	2.731549e+05	1.937065e+05	0.032861	0.
3	Выборгский	(700, 600, 300, 200)	leaky_relu	adam	9.249094e+11	9.616759e+05	6.535724e+05	0.046423	0.
4	Калининский	(800, 600, 300, 200)	elu	amsgrad	7.371719e+11	8.585849e+05	5.890579e+05	0.045940	0.
5	Кировский	(800, 600, 300, 200)	relu	rmsprop	2.157907e+10	1.464360e+05	1.059646e+05	0.020736	0.
	Колпинский	(700, 600, 300, 200)	relu	rmsprop	2.086386e+11	4.552913e+05	3.062644e+05	0.038626	0.
7	Красногвардейский	(900, 600, 300, 200)	elu	adam	1.506467e+11	3.881187e+05	2.142705e+05	0.024757	0.
8	Красносельский	(400, 300, 200, 100)	relu	rmsprop	1.257268e+11	3.541551e+05	2.165371e+05	0.026597	0.
9	Курортный	(700, 600, 300, 200)	elu	adam	1.011010e+12	1.005450e+06	7.252853e+05	0.052479	0.
		(700,							

10	Ломонос <b>district</b>	500, nodes 300.	function	optimizer	1.200104 <b>MSE</b>	3.46140 <b>BMS5</b>	2.629920 <b>MA5</b>	0.0 <b>MARE</b>	VØ:
		200)							
11	Московский	(800, 600, 300, 200)	elu	adam	6.832705e+11	8.265959e+05	5.224075e+05	0.038525	0.
12	Невский	(900, 600, 300, 200)	relu	adam	3.170771e+11	5.630856e+05	3.827311e+05	0.038594	0.
13	Петроградский	(900, 600, 300, 200)	elu	rmsprop	2.239664e+13	4.732492e+06	3.235153e+06	0.096715	0.
14	Петродворцовый	(700, 500, 300, 200)	elu	rmsprop	3.651652e+11	6.042699e+05	3.525507e+05	0.039982	0.
15	Приморский	(900, 600, 300, 200)	relu	rmsprop	1.332080e+12	1.154062e+06	7.140434e+05	0.047433	0.
16	Пушкинский	(900, 600, 300, 200)	leaky_relu	amsgrad	5.109195e+10	2.260228e+05	1.642825e+05	0.031499	0.
17	Фрунзенский	(700, 500, 300, 200)	relu	rmsprop	4.389163e+11	6.621107e+05	4.423768e+05	0.039278	0.
18	Центральный	(700, 600, 300, 200)	leaky_relu	rmsprop	7.859511e+12	2.802338e+06	2.075296e+06	0.055466	0.
4									Þ

# In [28]:

```
df_final = pd.read_csv(rf"{my_path} \df_2704.csv")
```

#### In [31]:

```
node=list(best_models['nodes'][[i]].astype(str).str.replace("(", "").str.repl
ace(")", "").str.split(", "))[0]
    if best models['function'][i] == 'relu':
        func=keras.layers.ReLU()
    elif best models['function'][i] == 'leaky relu':
        func=keras.layers.LeakyReLU()
    elif best models['function'][i] == 'elu':
        func=keras.layers.ELU()
    if best models['optimizer'][i] == 'rmsprop':
        opt=keras.optimizers.legacy.RMSprop()
    elif best models['optimizer'][i] == 'adam':
        opt=keras.optimizers.legacy.Adam()
    elif best models['optimizer'][i] == 'amsgrad':
        opt=keras.optimizers.legacy.Adam(amsgrad=True)
    model = keras.models.Sequential(
                         Dense (
                             int(node[0]),
                             activation=func,
                             kernel initializer="he uniform",
                             input dim=X train.shape[1],
                         ),
                         Dense (
                             int(node[1]), activation=func, kernel initializer="he
uniform"
                         ),
                         Dropout (0.3, \text{ seed}=123),
                         Dense (
                              int(node[2]), activation=func, kernel initializer="he
uniform"
                         ),
                         Dropout (0.3, \text{ seed}=123),
                         Dense (
                             int(node[3]), activation=func, kernel initializer="he
uniform"
                         Dense(1, activation="linear"),
                     1
    model.compile(
                loss="mse",
                optimizer=opt,
            )
    early stop = EarlyStopping(
                monitor="val loss", mode="min", verbose=0, patience=5
    history=model.fit(
                X train,
                y train.values,
                epochs=500,
                batch size=128,
                validation data=(X test, y test.values),
                callbacks=[early_stop],
                verbose=0,
    losses = pd.DataFrame (model.history.history)
```

```
list_of_losses.append(losses)

predictions = model.predict(X_test, verbose=0)
    prediction=pd.DataFrame({'y_test':y_test.reset_index(drop=True),
'predictions':pd.DataFrame(predictions)[0]})
    list_of_predictions.append(prediction)

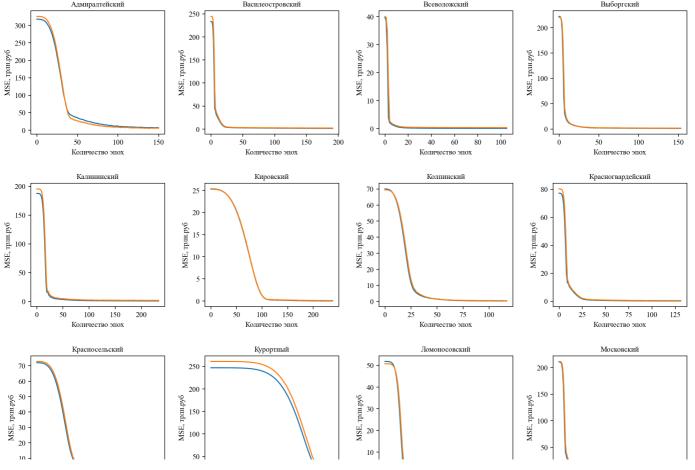
del model
```

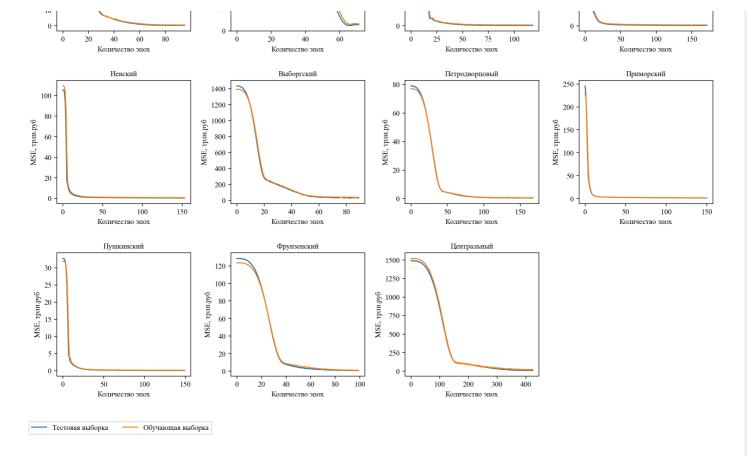
#### In [32]:

```
pltRowsNmb, pltColsNmb = 5, 4
fig = plt.figure(figsize=[16, 20]) #10, 25
plt.subplots adjust(wspace=0.3, hspace=0.4)
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 1)
p1,=plt.plot(list_of_losses[0].val loss/100000000000)
p2,=plt.plot(list of losses[0].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[0]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
#ax.legend()
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 2)
plt.plot(list of losses[1].val loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[1].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[1]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 3)
plt.plot(list of losses[2].val loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[2].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[2]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 4)
plt.plot(list_of_losses[3].val_loss/100000000000)
plt.plot(list_of_losses[3].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[3]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 5)
plt.plot(list of losses[4].val loss/100000000000)
plt.plot(list of losses[4].loss/1000000000000)
ax.set title(best models['district'][[4]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 6)
plt.plot(list of losses[5].val loss/1000000000000)
plt.plot(list_of_losses[5].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[5]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 7)
plt.plot(list of losses[6].val loss/100000000000)
```

```
plt.plot(list_of_losses[6].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[6]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 8)
plt.plot(list_of_losses[7].val_loss/100000000000)
plt.plot(list of losses[7].loss/1000000000000)
ax.set title(best models['district'][[7]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 9)
plt.plot(list of losses[8].val loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[8].loss/100000000000)
ax.set_title(best_models['district'][[8]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add_subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 10)
plt.plot(list_of_losses[9].val_loss/100000000000)
plt.plot(list of losses[9].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[9]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 11)
plt.plot(list of losses[10].val loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[10].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[10]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 12)
plt.plot(list of losses[11].val loss/100000000000)
plt.plot(list_of_losses[11].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[11]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 13)
plt.plot(list_of_losses[12].val_loss/100000000000)
plt.plot(list_of_losses[12].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[12]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 14)
plt.plot(list of losses[13].val loss/100000000000)
plt.plot(list of losses[13].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[3]].values[0], fontsize = 10)
ax.set_ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 15)
plt.plot(list of losses[14].val loss/100000000000)
plt.plot(list of losses[14].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[14]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 16)
plt.plot(list_of_losses[15].val_loss/1000000000000)
```

```
plt.plot(list of losses[15].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[15]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 17)
plt.plot(list of losses[16].val loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[16].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[16]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 18)
plt.plot(list of losses[17].val loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[17].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[17]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 19)
plt.plot(list_of_losses[18].val_loss/1000000000000)
plt.plot(list of losses[18].loss/100000000000)
ax.set title(best models['district'][[18]].values[0], fontsize = 10)
ax.set ylabel('MSE, трлн.руб')
ax.set xlabel('Количество эпох')
fig.legend([p1, p2],
    ['Тестовая выборка', 'Обучающая выборка'],
    loc = 'lower center',
    ncol=2,
    borderaxespad=0.,
    bbox to anchor=(0.2, 0.055))
plt.savefig('nn errors.pdf', format='pdf', bbox inches='tight') #, dpi=300
                                                                          Выборгский
         Адмиралтейский
                              Василеостровский
                                                    Всеволожский
                       250
  300
                                                                  200
                       200
  250
                                             30
  200
```





#### In [33]:

```
pltRowsNmb, pltColsNmb = 5, 4
fig = plt.figure(figsize=[16, 20]) #10, 25
plt.subplots adjust(wspace=0.3, hspace=0.4)
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 1)
plt.scatter(x=list of predictions[0].y test/1000000, y=list of predictions[0].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[0].y_test/1000000, list_of_predictions[0].y_test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[0]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 2)
plt.scatter(x=list_of_predictions[1].y_test/1000000, y=list_of_predictions[1].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[1].y_test/1000000, list_of_predictions[1].y_test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[1]].values[0], fontsize = 10)
ax.set_xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 3)
plt.scatter(x=list_of_predictions[2].y_test/1000000, y=list_of_predictions[2].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[2].y_test/1000000, list_of_predictions[2].y_test/100
0000, 'r')
```

```
ax.set_title(best_models['district'][[2]].values[0], fontsize = 10)
ax.set_xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax.xaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 4)
plt.scatter(x=list of predictions[3].y test/1000000, y=list of predictions[3].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[3].y test/1000000, list of predictions[3].y test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[3]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 5)
plt.scatter(x=list_of_predictions[4].y_test/1000000, y=list_of_predictions[4].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[4].y test/1000000, list of predictions[4].y test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[4]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 6)
df=list of predictions[5]
df.loc[len(df.index)] = [4100000, np.nan]
plt.scatter(x=df.y test/1000000, y=df.predictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(df.y test/1000000, df.y test/1000000, 'r')
plt.ylim(4, 6)
plt.xlim(4, 6)
ax.set title(best models['district'][[5]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.1f'))
ax.yaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(0.5))
ax.xaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(0.5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 7)
plt.scatter(x=list_of_predictions[6].y_test/1000000, y=list_of_predictions[6].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[6].y test/1000000, list of predictions[6].y test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[6]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(3))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(3))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 8)
plt.scatter(x=list_of_predictions[7].y_test/1000000, y=list_of_predictions[7].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[7].y test/1000000, list of predictions[7].y test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[7]].values[0], fontsize = 10)
```

```
ax.set_xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(4))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(4))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 9)
plt.scatter(x=list of predictions[8].y test/1000000, y=list of predictions[8].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[8].y_test/1000000, list_of_predictions[8].y_test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[8]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(3))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(3))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 10)
plt.scatter(x=list of predictions[9].y test/1000000, y=list of predictions[9].pre
dictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[9].y_test/1000000, list_of_predictions[9].y_test/100
0000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[9]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set_ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set_major_formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(4))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(4))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 11)
plt.scatter(x=list of predictions[10].y test/1000000, y=list of predictions[10].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[10].y test/1000000, list of predictions[10].y test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[10]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 12)
plt.scatter(x=list of predictions[11].y test/1000000, y=list of predictions[11].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[11].y test/1000000, list of predictions[11].y test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[11]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 13)
plt.scatter(x=list of predictions[12].y test/1000000, y=list of predictions[12].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[12].y test/1000000, list of predictions[12].y test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[12]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
```

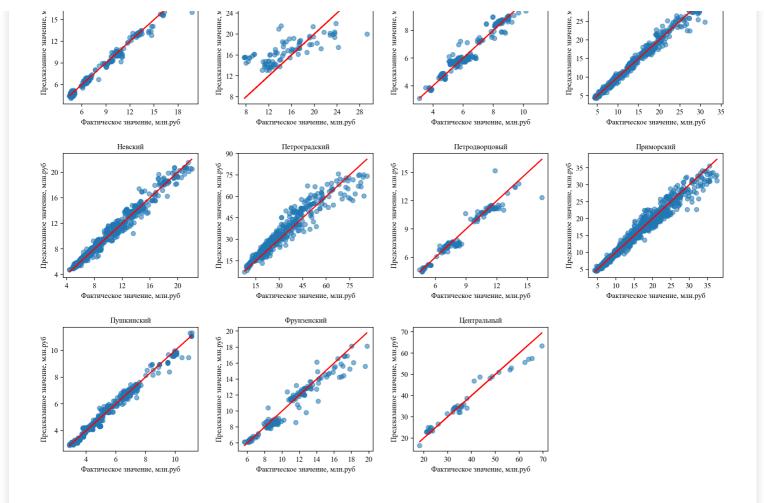
```
ax.yaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(4))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(4))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 14)
plt.scatter(x=list of predictions[13].y test/1000000, y=list of predictions[13].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[13].y test/1000000, list of predictions[13].y test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[13]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(15))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(15))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 15)
plt.scatter(x=list of predictions[14].y test/1000000, y=list of predictions[14].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[14].y test/1000000, list of predictions[14].y test/1
000000, 'r')
ax.set_title(best_models['district'][[14]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(3))
ax.xaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(3))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 16)
plt.scatter(x=list of predictions[15].y test/1000000, y=list of predictions[15].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[15].y test/1000000, list of predictions[15].y test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[15]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(5))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 17)
plt.scatter(x=list of predictions[16].y test/1000000, y=list of predictions[16].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[16].y_test/1000000, list_of_predictions[16].y_test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[16]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set_ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set_major_formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 18)
plt.scatter(x=list_of_predictions[17].y_test/1000000, y=list_of_predictions[17].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list of predictions[17].y test/1000000, list of predictions[17].y test/1
ax.set title(best models['district'][[17]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(2))
```

```
ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 19)
plt.scatter(x=list_of_predictions[18].y_test/1000000, y=list_of_predictions[18].p
redictions/1000000, alpha=0.55)
plt.plot(list_of_predictions[18].y_test/1000000, list_of_predictions[18].y test/1
000000, 'r')
ax.set title(best models['district'][[18]].values[0], fontsize = 10)
ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
ax.yaxis.set major formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
ax.yaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(10))
ax.xaxis.set major locator(ticker.MultipleLocator(10))
# ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 20)
# plt.scatter(x=list of predictions[19].y test/1000000,
y=list of predictions[19].predictions/1000000)
# plt.plot(list of predictions[19].y test/1000000,
list of predictions[19].y test/1000000, 'r')
# ax.set title(best models['district'][[19]].values[0], fontsize = 10)
# ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
# ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
# ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 22)
# plt.scatter(x=list of predictions[20].y test/1000000,
y=list of predictions[20].predictions/1000000)
# plt.plot(list of predictions[20].y test/1000000,
list_of_predictions[20].y_test/1000000, 'r')
# ax.set title(best models['district'][[20]].values[0], fontsize = 10)
# ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
# ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
# ax = fig.add subplot(pltRowsNmb, pltColsNmb, 23)
# plt.scatter(x=list of predictions[21].y test/1000000,
y=list_of_predictions[21].predictions/1000000)
# plt.plot(list of predictions[21].y test/1000000,
list of predictions[21].y test/1000000, 'r')
# ax.set title(best models['district'][[21]].values[0], fontsize = 10)
# ax.set xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
# ax.set ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
plt.savefig('nn results.pdf', format='pdf', bbox inches='tight') #, dpi=100
         Адмиралтейский
                                                                                  Выборгский
                                 Василеостровский
 3.
                        Предсказанное значение, млн.руб
  30
                                                                          25
                                                Предсказанное значение,
  25
                                                                          20
  20
                                                                          15
  15
                                                                          10
             25
                                   20
                                     25
                                                                                  15
                                                                                     20
                                                      Фактическое значение, млн.руб
                                                                              Фактическое значение, млн.руб
          Калининский
                                  Кировский
                                                          Колпинский
                                                                                 Красногвардейский
                         6.0
                                                млн.руб
Предсказанное значение, млн.руб
                                                                        Предсказанное значение, млн.руб
                        млн.руб
                         5.5
                                                                          16
  20
                                                Предсказанное значение,
                                                  12
                                                                          12
                         5.0
  15
                         4.5
  10
                         4.0
                                                                                     12
                              Фактическое значение, млн.руб
                                                      Фактическое значение, млн.руб
                                                                              Фактическое значение, млн.руб
      Фактическое значение, млн.руб
```

Красносельский

Курортный

9 28 28 Ломоносовский



# Получаем данные для всего города в целом

```
In [ ]:
```

```
gs_f = pd.read_csv(rf"{my_path}\grid_search1705.csv", delimiter='$')
gs_f = gs_f.groupby(["nodes", "function", "optimizer"])['MSE', 'RMSE', 'MAE', 'MA
PE', 'var_score'].mean().reset_index()
best_model_f=pd.DataFrame(gs_f.MSE.nsmallest(1).reset_index())
gs_f=gs_f.loc[best_model_f['index']].reset_index(drop=True)
gs_f
```

# Out[]:

	nodes	function	optimizer	MSE	RMSE	MAE	MAPE	var_score
0	(500, 300, 200, 100)	relu	rmsprop	1.611866e+12	1.269541e+06	537735.638394	0.040361	0.97817

#### In [ ]:

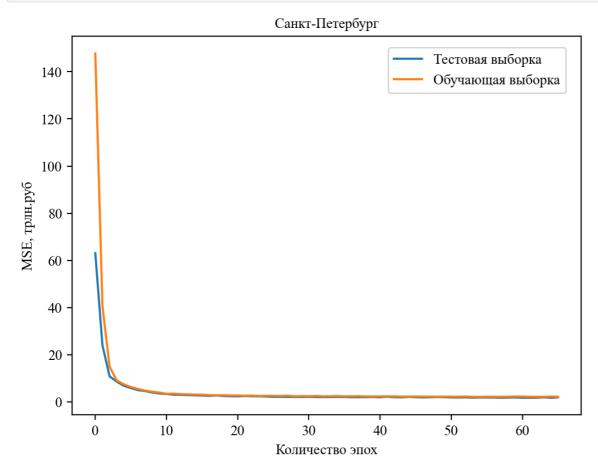
```
Dense (
                             int(500),
                             activation=keras.layers.ReLU(),
                              kernel initializer="he uniform",
                             input dim=X train.shape[1],
                         ),
                         Dense (
                              int(300), activation=keras.layers.ReLU(), kernel init
alizer="he uniform"
                         ),
                         Dropout (0.3, \text{ seed}=123),
                         Dense (
                              int(200), activation=keras.layers.ReLU(), kernel init
alizer="he uniform"
                         ),
                         Dropout (0.3, \text{ seed}=123),
                         Dense (
                             int(100), activation=keras.layers.ReLU(), kernel init
alizer="he uniform"
                         ),
                         Dense(1, activation="linear"),
                     ]
model.compile(
                loss="mse",
                optimizer=keras.optimizers.legacy.RMSprop(),
             )
early stop = EarlyStopping(
                monitor="val loss", mode="min", verbose=0, patience=5
history=model.fit(
                X train,
                y train.values,
                epochs=500,
                batch size=128,
                validation data=(X test, y test.values),
                callbacks=[early stop],
                verbose=0,
losses = pd.DataFrame (model.history.history)
predictions = model.predict(X_test, verbose=0)
prediction=pd.DataFrame({'y_test':y test.reset index(drop=True), 'predictions':p
d.DataFrame (predictions) [0] })
```

#### In [ ]:

```
p1,=plt.plot(losses.val_loss/1000000000000)
p2,=plt.plot(losses.loss/100000000000)
plt.title('Санкт-Петербург', fontsize = 10)
plt.ylabel('МSE, трлн.руб')
plt.xlabel('Количество эпох')

plt.legend([p1, p2],
   ['Тестовая выборка', 'Обучающая выборка'],
   loc = 'upper right',
   # ncol=2,
   borderaxespad=0.,
```

```
bbox_to_anchor=(0.97, 0.97)
)
plt.savefig('nn_errors_city.pdf', format='pdf', bbox_inches='tight') #, dpi=100
```



#### In [ ]:

```
plt.scatter(x=prediction.y_test/1000000, y=prediction.predictions/1000000, alpha= 0.55)
plt.plot(prediction.y_test/1000000, prediction.y_test/1000000, 'r')
plt.title('Санкт-Петербург', fontsize = 10)
plt.xlabel('Фактическое значение, млн.руб', fontsize = 10)
plt.ylabel('Предсказанное значение, млн.руб', fontsize = 10)
# plt.yaxis.set_major_formatter(FormatStrFormatter('%.0f'))
# plt.axis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(10))
# plt.xaxis.set_major_locator(ticker.MultipleLocator(10))
plt.savefig('nn_results_city.pdf', format='pdf', bbox_inches='tight') #, dpi=100
```

