IMPORTANDO BIBLIOTECAS

```
import pandas as pd
import sgs
import numpy as np
import yfinance as yf

/matplotlib inline

import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import seaborn as sns
from tqdm import tqdm
import random
plt.style.use('dark_background')
import warnings
warnings.filterwarnings("ignore")
```

BAIXANDO BASE DE DADOS NECESSÁRIAS

```
In [ ]: tickers = ['MSFT34.SA', 'RADL3.SA', 'EGIE3.SA', 'BBAS3.SA']
        df = yf.download(
            tickers=tickers,
            interval='1d',
             start='2015-01-01',
            end='2024-06-11')['Adj Close']
         df bova = yf.download(
             tickers=('BOVA11.SA'),
            interval='1d',
             start='2015-01-01',
            end='2024-06-11')['Adj Close']
         SELIC CODE = 11
        df_selic = sgs.time_serie(SELIC_CODE, start='02/01/2015', end='10/06/2024')
         df retorno = pd.DataFrame()
         for i in df.columns:
             df_retorno[f'ln_{i}'] = np.log(df[i].shift(-1) / df[i])
```

Risco / Retorno dos ativos

```
risco_ativos = df_retorno.std()
In [ ]:
        risco_ativos
        ln BBAS3.SA
                        0.026209
Out[ ]:
        ln EGIE3.SA
                        0.014697
        ln MSFT34.SA
                        0.018971
        ln RADL3.SA
                        0.019195
        dtype: float64
        retorno ativos = df retorno.mean()
        retorno ativos
        ln BBAS3.SA
                        0.000606
Out[]:
        ln_EGIE3.SA
                        0.000457
        ln MSFT34.SA
                        0.001299
        ln RADL3.SA
                        0.000745
        dtype: float64
```

DEFININDO O PESO DA CARTEIRA SEGUINDO MARKOWITZ/SHARPE

```
In [ ]: pesos = [0.05,0.40,0.30,0.25]
```

Covariância entre os ativos

```
In [ ]: cov_retornos = df_retorno.cov()
    cov_retornos
```

Out[]:		In_BBAS3.SA	In_EGIE3.SA	In_MSFT34.SA	In_RADL3.SA
	In_BBAS3.SA	0.000687	0.000192	-0.000022	0.000157
	In_EGIE3.SA	0.000192	0.000216	0.000009	0.000097
	In_MSFT34.SA	-0.000022	0.000009	0.000360	0.000023
	In_RADL3.SA	0.000157	0.000097	0.000023	0.000368

Estimando o Retorno do Portfólio

```
In []: retorno_portfolio = (retorno_ativos*pesos).sum()
    retorno_portfolio

Out[]: 0.0007889918612724181
```

Estimando o Risco do Portfólio

```
In [ ]: df_retorno
```

Out[]: In_BBAS3.SA In_EGIE3.SA In_MSFT34.SA In_RADL3.SA

Date				
2015-01-02	-0.020969	0.001226	0.005143	-0.006826
2015-01-05	0.013880	0.020012	0.099820	0.028596
2015-01-06	0.043078	0.024905	-0.111650	0.017081
2015-01-07	0.003401	0.010197	0.015847	0.002691
2015-01-08	-0.044259	-0.079922	-0.014809	-0.015474
2024-06-03	0.002942	0.001589	0.019476	0.000000
2024-06-04	0.002201	-0.006372	0.018997	-0.009176
2024-06-05	0.013105	0.004783	-0.006005	0.007188
2024-06-06	-0.017144	-0.012116	0.011869	0.007532
2024-06-07	0.001103	0.000000	0.014667	-0.008727

2345 rows × 4 columns

```
In []: df_risco_retorno = pd.concat([risco_ativos,retorno_ativos], axis=1)
    df_risco_retorno.rename(columns={0:'Risco', 1:'Retorno'}, inplace=True)
    df_risco_retorno['W'] = pesos
    df_risco_retorno['W2'] = np.square(pesos)
    df_risco_retorno['sigma2'] = np.square(df_risco_retorno['Retorno'])
    df_risco_retorno['W2 x sigma2'] = df_risco_retorno['W2'] * df_risco_retorno['sigma2']
    df_risco_retorno
```

```
        Out[]]:
        Risco
        Retorno
        W
        W²
        sigma²
        W² x sigma²

        In_BBAS3.SA
        0.026209
        0.000606
        0.05
        0.0025
        3.666729e-07
        9.166823e-10

        In_EGIE3.SA
        0.014697
        0.000457
        0.40
        0.1600
        2.088951e-07
        3.342321e-08

        In_MSFT34.SA
        0.018971
        0.001299
        0.30
        0.0900
        1.687826e-06
        1.519043e-07

        In_RADL3.SA
        0.019195
        0.000745
        0.25
        0.0625
        5.544046e-07
        3.465029e-08
```

```
In [ ]: cov_retornos
```

```
Out[ ]:
                         In BBAS3.SA In EGIE3.SA In MSFT34.SA In RADL3.SA
           In BBAS3.SA
                             0.000687
                                         0.000192
                                                        -0.000022
                                                                      0.000157
            In EGIE3.SA
                             0.000192
                                         0.000216
                                                        0.000009
                                                                      0.000097
          In MSFT34.SA
                            -0.000022
                                         0.000009
                                                        0.000360
                                                                      0.000023
           In RADL3.SA
                             0.000157
                                         0.000097
                                                        0.000023
                                                                      0.000368
```

```
In [ ]: # somatorio de (W² x sigma²)
         # 2 x W[BBAS3.SA] x W[EGIE3.SA] x covariancia [BBAS3.SA - EGIE3.SA]
         # 2 x W[BBAS3.SA] x W[MSFT34.SA] x covariancia [BBAS3.SA - MSFT34.SA]
         # 2 x W[BBAS3.SA] x W[RADL3.SA] x covariancia [BBAS3.SA - RADL3.SA]
         # 2 x W[EGIE3.SA] x W[MSFT34.SA] x covariancia [EGIE3.SA - MSFT34.SA]
         # 2 x W[EGIE3.SA] x W[RADL3.SA] x covariancia [EGIE3.SA - RADL3.SA]
         # 2 x W[MSFT34.SA] x W[RADL3.SA] x covariancia [MSFT34.SA - RADL3.SA]
         risco portfolio = np.sqrt(
             df risco retorno['W<sup>2</sup> x sigma<sup>2</sup>'].sum()
             + (2 * df_risco_retorno['W'][0] * df_risco_retorno['W'][1] * cov_retornos[f'ln_{tickers[0]}'][1])
             + (2 * df_risco_retorno['W'][0] * df_risco_retorno['W'][2] * cov_retornos[f'ln_{tickers[0]}'][2])
             + (2 * df risco retorno['W'][0] * df_risco_retorno['W'][3] * cov_retornos[f'ln_{tickers[0]}'][3])
             + (2 * df risco retorno['W'][1] * df risco retorno['W'][2] * cov retornos[f'ln {tickers[1]}'][2])
             + (2 * df risco retorno['W'][1] * df risco retorno['W'][3] * cov retornos[f'ln {tickers[1]}'][3])
             + (2 * df risco retorno['W'][2] * df risco retorno['W'][3] * cov retornos[f'ln {tickers[2]}'][3])
         risco portfolio
```

Retorno do Portfólio

0.01028428717665578

Out[]:

Risco do Portfólio

```
In [ ]: print(f'O risco do portfólio foi de {round(risco_portfolio*100,2)}% a.d.')
O risco do portfólio foi de 1.03% a.d.
```

Calculando o alfa e o beta da sua carteira por meio do CAPM

Retorno da carteira (Rp):

```
rp = retorno_portfolio
In [ ]:
         Retorno do mercado (Rm)
         retorno bova = np.log(df bova.shift(-1) / df bova)
         rm = retorno bova.mean()
         rm
         0.0003923626717217679
Out[ ]:
        Taxa livre de risco (Rf)
In [ ]: retorno selic = np.log(df selic.shift(-1) / df selic)
         rf = retorno selic.mean()
         rf
         -4.5591913717772645e-05
Out[]:
         Covariância entre os retornos da carteira e do mercado
        carteira = df retorno*pesos
In [ ]:
         carteira['carteira'] = carteira[f'ln {tickers[0]}']+carteira[f'ln {tickers[1]}']+carteira[f'ln {tickers[2]}']+carteira[f'ln {tickers[3]}']
         df_cov_portfolio_mercado = pd.concat([carteira['carteira'],retorno_bova], axis=1)
         df cov portfolio mercado.rename(columns={'Adj Close':'mercado'}, inplace=True)
         df cov portfolio mercado = df cov portfolio mercado.cov()
         cov portfolio mercado = df cov portfolio mercado['mercado'][1]
         cov portfolio mercado
         0.00024889933404975754
Out[]:
         Variância dos retornos do mercado
         var retornos mercado = retorno bova.var()
In [ ]:
         var retornos mercado
         0.0002488993340497582
Out[]:
```

Beta (b)

Alpha (a)