



Problem C: Trading Strategies

说明

- 此作品为原创作品，一切的更新仅在：<https://mianbaoduo.com/o/bread/mbd-Ypebl55s>
- 代码语言python，版本python3.8
- 下面的代码是用来说明的，具体代码见代码py文件

注意：此作品仅在JackPot，其他的均为盗版

数据处理

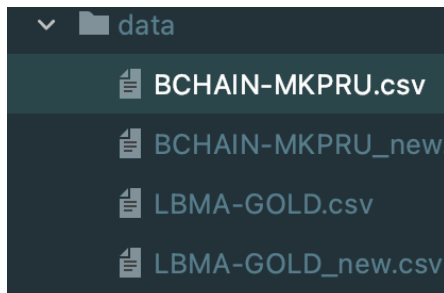
把2个csv原始数据放在data文件夹下：

- 首先我们知道，比特币可以每天交易，但黄金仅在开市日交易，所以黄金的csv文件里面肯定有些日期是空，所以先对空数据进行处理，
- 由于大概有10个空数据，所以不同的处理的方式对结果影响偏差不大，可以选择一下的处理方式之一即可
 - 用平均值填充
 - 删掉此行数据
 - 用此空数据行的上一行或者下一行填充
- 这边以用上一行的数据来填充为例，代码（第6行）如下：

```
1 def handle_gold(data_path):
2     data = pd.read_csv(data_path)
3     # 处理空缺值，设为平均
4     # data['USD (PM)'] = data['USD (PM)'].fillna(data['USD (PM)'].median())
5     # 用缺失值上面的值替换缺失值
6     data = data.fillna(axis=0, method='ffill')
7     data.to_csv('./data/LBMA-GOLD_new.csv')
```

- 如果用均值填充的，就是第4行，

对于比特币的也是如此，不过比特币每天都可以交易，所以没有空值，但是为了统一数据dataframe格式，这里一并处理了，具体见代码，处理后得到新的csv文件



问题一和问题二

建立模型

根据题意，我们可以把总的这个模型定义为：收益 $W = F(c, g, b)$ ，当然模型的定义不唯一，这里仅提供一种可实现思路

从文件结构分析看，这是比较典型的回归模型组合问题

- 这里以多项式回归模型为例子
- 由题意：初始状态是[1000, 0, 0]，也就是说我们需要预测得到[C, G, B]的下一个状态或者某一个状态
- 我们先分别建立黄金和比特币这两个子模型，并求解第一个问题

黄金回归多项式模型

- 看代码
- 71行是处理数据的，如果你第一遍已经处理好，就可以把他注释掉了
- 72行展示数据量的
- 关键是得到38, 39行，模型的系数和截距是我们要得到的模型参数，通过这些参数，我们就可以拟合预测出未来第n次交易的情况
- 你可以修改第31行，来调整模型，看哪个效果好几选哪个，注意degree不要选太大，太大的话容易过拟合，太小的话，就不准了

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 from sklearn.linear_model import LinearRegression
4 from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures # 生成多项式用的
5 import matplotlib.pyplot as plt
6
7
8 def handle_gold(data_path):
9     data = pd.read_csv(data_path)
10    # 处理空缺值，设为平均
11    # data['USD (PM)'] = data['USD (PM)'].fillna(data['USD (PM)'].median())
12    # 用缺失值上面的值替换缺失值
13    data = data.fillna(axis=0, method='ffill')
14    data.to_csv('./data/LBMA-GOLD_new.csv')
15
16
17 def show_gold(data_path):
18     data = pd.read_csv(data_path)
19     x_data = data.iloc[1:, 1]
20     y_data = data.iloc[1:, 2]
21     plt.scatter(x_data, y_data, s=1)
22     plt.show()
23
24 # 建立模型
25 def build_model(data_path):
26     data = pd.read_csv(data_path)
```

```

27 x_data = data.iloc[1:, 0]
28 y_data = data.iloc[1:, 2]
29 # 转换为二维数据
30 # degree = n, 相当于n次方拟合
31 poly = PolynomialFeatures(degree=6)
32 # 特征处理
33 x_data = np.array(x_data).reshape((len(x_data), 1))
34 x_poly = poly.fit_transform(x_data)
35 model = LinearRegression()
36
37 model.fit(x_poly, y_data)
38 print('系数: ', model.coef_)
39 print('截距: ', model.intercept_)
40
41 # 画图
42 plt.scatter(x_data, y_data, s=1)
43 plt.plot(x_data, model.predict(x_poly), 'r') # predict 传的是x_poly,是处理后的数
据
44 plt.title('Polynomial Regression LBMA-GOLD Model')
45 plt.xlabel('date/days')
46 plt.ylabel('dollars$ /troy ounce')
47 plt.show()
48
49 return len(y_data), model.coef_[1:], model.intercept_
50
51
52 # 计算最初的 1000 美元投资价值
53 def prediction(init_money, count, coef: list, intercept, a=0.01):
54     """
55     :param init_money: 最初的投资
56     :param days: 第几次交易
57     :param coef: 模型系数
58     :param intercept: 模型截距
59     :param a:  $\alpha_{gold} = 1\%$ 
60     :return: init_money在第days天的投资价值
61     """
62     res = intercept
63     print('第几次交易: ', count)
64     for i, c in enumerate(coef):
65         res += c * pow(count, i + 1)
66     print('每金衡盎司美元(dollars per troy ounce): ', res, '美元$')
67     return init_money / res * (1 - a)
68
69
70 if __name__ == '__main__':
71     # handle_gold('./data/LBMA-GOLD.csv')
72     # show_gold('./data/LBMA-GOLD_new.csv')
73     count, coef, intercept = build_model('./data/LBMA-GOLD_new.csv')

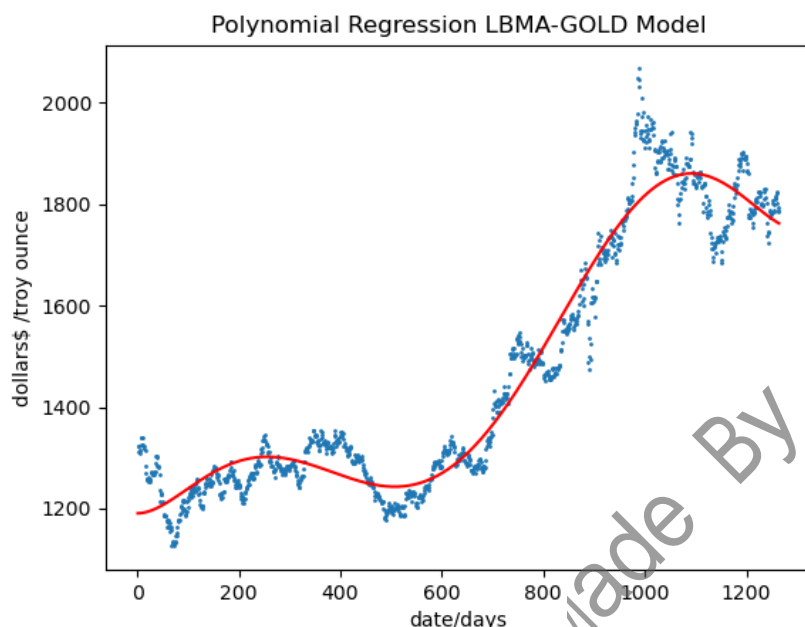
```

```

74     print('2021 年 9 月 10 日,最初的 1000 美元投资价值:', prediction(1000, count, coef,
75     intercept), '盎司')

```

- 结果



```

1  系数: [ 0.00000000e+00  5.30147327e-05  8.40271443e-03 -4.23485209e-05
2      7.68679724e-08 -5.74630762e-11  1.51678800e-14]
3  截距: 1190.3827674894403
4  第几次交易: 1264
5  每金衡盎司美元(dollars per troy ounce): 1762.235394677591 美元$
6  2021 年 9 月 10 日,最初的 1000 美元投资价值: 0.5617864690438391 盎司
7
8  Process finished with exit code 0

```

- 结果第5行, 也就是2021 年 9 月 10 日是第1264次交易, 我们由模型可以得到当天1盎司黄金 = 1762.235394677591 美元, 由此可以衡量出1000美金的投资价值
- 模型公式从系数和截距得到, 比如上面结果得到的如下

```

1  系数: a1,a2,a3
2  截距: b

```

那么模型就是 $y = a_1 \cdot x^0 + a_1 \cdot x^1 + a_2 \cdot x^2 + b$

上面黄金模型得到的是6次多项式模型, 所以最高项也就是6次

比特币的模型也是类似

比特币多项式回归模型

- 需要改动的地方和黄金模型类似，不过个别地方需要注意，abitcoin = 2%这些

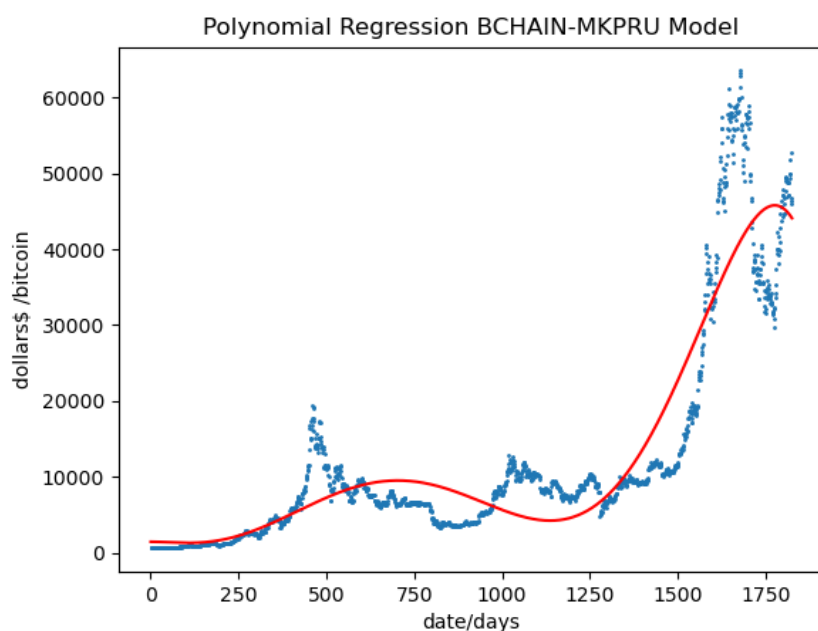
```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 from sklearn.linear_model import LinearRegression
4 from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures # 生成多项式用的
5 import matplotlib.pyplot as plt
6
7
8 def handle_bitcoin(data_path):
9     data = pd.read_csv(data_path)
10    # 用缺失值上面的值替换缺失值
11    data = data.fillna(axis=0, method='ffill')
12    data.to_csv('./data/BCHAIN-MKPRU_new.csv')
13
14
15 def show_bitcoin(data_path):
16     data = pd.read_csv(data_path)
17     x_data = data.iloc[1:, 1]
18     y_data = data.iloc[1:, 2]
19     plt.scatter(x_data, y_data, s=1)
20     plt.show()
21
22
23 def build_model(data_path):
24     data = pd.read_csv(data_path)
25     x_data = data.iloc[1:, 0]
26     y_data = data.iloc[1:, 2]
27     # 转换为二维数据
28     # degree = n, 相当于n次方拟合
29     poly = PolynomialFeatures(degree=6)
30     # 特征处理
31     x_data = np.array(x_data).reshape((len(x_data), 1))
32     x_poly = poly.fit_transform(x_data)
33     model = LinearRegression()
34
35     model.fit(x_poly, y_data)
36     print('系数: ', model.coef_)
37     print('截距: ', model.intercept_)
38
39     # 画图
40     plt.scatter(x_data, y_data, s=1)
41     plt.plot(x_data, model.predict(x_poly), 'r') # predict 传的是x_poly,是处理后的数据
42
43     plt.title('Polynomial Regression BCHAIN-MKPRU Model')
44     plt.xlabel('date/days')
45     plt.ylabel('dollars$ /bitcoin')
```

```

45     plt.show()
46
47     return len(y_data), model.coef_[1:], model.intercept_
48
49
50 # 计算最初的 1000 美元投资价值
51 def prediction(init_money, count, coef: list, intercept, a=0.02):
52     """
53     :param init_money: 最初的投资
54     :param count: 第几次交易
55     :param coef: 模型系数
56     :param intercept: 模型截距
57     :param a:  $\alpha$ bitcoin = 2%
58     :return: init_money在第days天的投资价值
59     """
60     res = intercept
61     print('第几次交易: ', count)
62     for i, c in enumerate(coef):
63         res += c * pow(count, 1 + i)
64     print('比特币每日价格(dollars per bitcoin): ', res, '美元$')
65     return init_money / res * (1 - a)
66
67
68 if __name__ == '__main__':
69     # handle_bitcoin('./data/BCHAIN-MKPRU.csv')
70     # show_bitcoin('./data/BCHAIN-MKPRU_new.csv')
71     count, coef, intercept = build_model('./data/BCHAIN-MKPRU_new.csv')
72     print('2021 年 9 月 10 日,最初的 1000 美元投资价值:', prediction(1000, count, coef,
73     intercept), '比特币')

```

- 结果



```
1 系数: [ 0.00000000e+00 -5.52957703e-04 -4.65922448e-02  3.80701831e-04
2      -6.85859284e-07  4.58595999e-10 -1.02636974e-13]
3 截距: 1433.8246533975998
4 第几次交易: 1825
5 比特币每日价格(dollars per bitcoin): 44117.196522225626 美元$
6 2021 年 9 月 10 日,最初的 1000 美元投资价值: 0.022213560181828185 比特币
7
8 Process finished with exit code 0
```

- 这里的分析类似黄金模型
- 最后得到, 2021 年 9 月 10 日比特币每日价格(dollars per bitcoin): 44117.196522225626 美元\$

求解

- 求解函数主要在prediction
- 所以我们得到: 初始的[C, G, B]从[1000, 0, 0] 到 [1000, 1762.24, 44117.20]的结果
- 模型我们可以设为: 收益 $W = F(c, g, b)$, 而g和b就是我们上面得到的2个子模型, c就是当前的投资, 限制c, g, b之间关系的就是策略条件, 也就是哪些时候交易, 交易价的最低点和最高点的时间点, 以及汇率都有影响

策略

- 很明显, 无论是比特币还是黄金, 我们要交易的思路, 肯定是在汇率最低的时候买入, 在汇率最高的时候卖出, 这样我们赚的才是最多的, 思想有点类似股票模型, 大家也可以去参考参考一下股票预测模型
- 接下来讨论 $W = F(c, g, b)$
- 下面继续更新中, 一切的更新仅在: <https://mianbaoduo.com/o/bread/mbd-Ypebl55s>

问题三

问题四

made By Jackpu