

# AI挑選最佳基金

指導業師: 周尚民 經理指導老師: 戴天時 教授



## Our Team



Alex Chiang 江祐宏 東吳大學財務工程與 精算數學系



Emily Li 李瑀晨 台灣大學財務金融 研究所

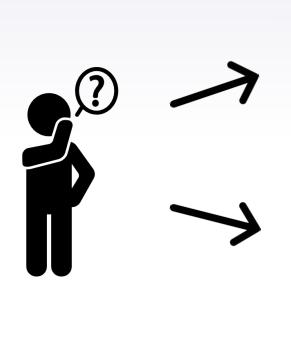


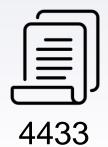
Terry Zhang 張軒羽 東吳大學巨量資料科 學系

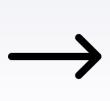


Cathy Yang 楊詠淇 台灣大學財務金融 學系

## 前言















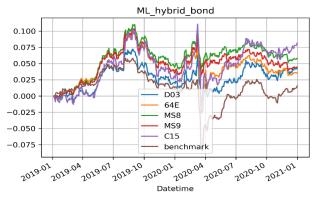
最理想的基金

### 歷史回測結果

機器學習基金累積報酬:5.24%

傳統法則 基金累積報酬:-1.75%

該類基金 平均累積報酬:1.55%



機器學習挑選基金

### 未來標的挑選(2021/3/31)

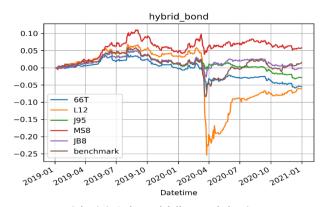
法盛盧米斯塞勒斯全球機會債券基金 (配息)

施羅德環球企業債券 A1 月配浮動 (美元)

聯博房貸收益基金 AX 股

聯博房貸收益基金 A2X 股

聯博房貸收益基金 B2X 股



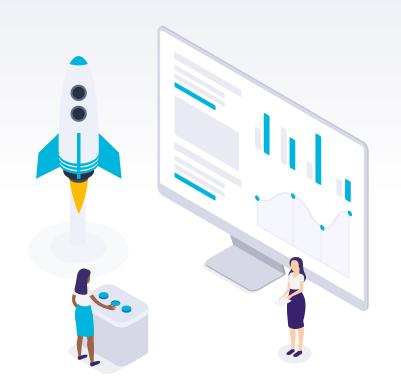
傳統法則挑選基金

## 目錄

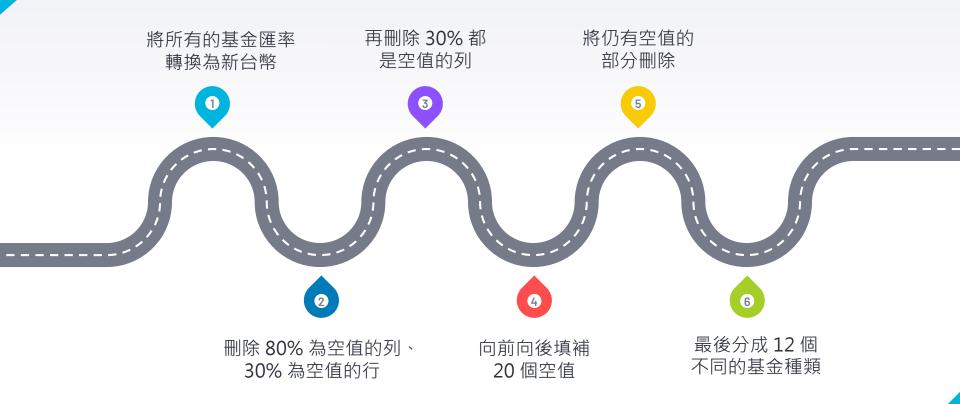
 Part1
 Part2
 Part3

 資料的前處理
 挑選基金的策略
 各類基金模型選擇

# 資料的前處理



# 資料處理的流程



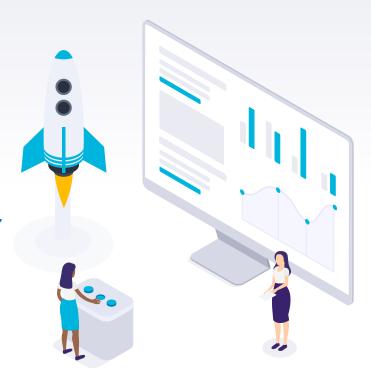
## 基金類別

- 亞洲債券型基金
- 亞洲股票型基金
- 中國股票型基金
- 新興市場型股票基金
- 全球高收債基金
- 全球投資級債券基金

- 混和型基金
- 日本股票型基金
- 高科技股票型基金
- 台灣股票型基金
- 美國股票型基金
- 美國高收債基金

# 挑選基金的策略

- 傳統法則 (Rule Base)
- 機器學習 (Machine Learning)



# ► Rule base — 4433 法則

4 4 3 Sharpe ratio

一年期基金績效 排名在同類型基 金前四分之一 二年、三年、五年,以及年初至今,基金績效在 同類型基金前四分之一

六個月基金績效 排名在同類型基 金前三分之一 三個月基金績效 排名在同類型基 金前三分之一 sharpe ratio前 五高的基金

# Rule base — 3163 法則

3 1 6 3 Sharpe ratio

挑選三年的績效 在同類型排名前 二分之一的基金 挑選一年的績效 在同類型排名前 二分之一的基金 挑選六個月的績 效在同類型排名 前二分之一的基 金 挑選三個月的績 效在同類型排名 前二分之一的基 金 sharpe ratio前 五高的基金

## 機器學習-處理流程

### 計算特徵值

利用處理後淨值資料計算報酬率,再計算出13個特徵值

#### 特徵工程

- ◆ PCA 主成份分析
- ◆ StandardScaler 標準化

### 模型訓練

訓練期間:

2015/01/01 - 2019/01/03

- ◆ 每個基金建立 模型
- ◆ 每個類別建立 模型

#### 預測結果

預測**2019/01/04**的未來報酬率,並選出五檔最佳基金

### 進行回測

使用**2019/01/07**後 資料,檢驗模型 選出的五檔基金 是否能贏過 benchmark

# 機器學習-特徵值X與預測項Y

• X1: 報酬率的平均數

• X2: 報酬率的標準差

• X3: 報酬率的偏態係數

• X4: 報酬率的峰度

• X5: 報酬率的差分

• X6: 報酬率的負標準差

• X7: 報酬率相對該類平均的比率

• X8: alpha (超額報酬)

• X9: beta (市場報酬)

• X10: Max Drawdown (最大回撤)

X11: Sharpe ratio

X12: Sortino ratio

X13: Calmar ratio

• Y: 一年後報酬率

## 機器學習-模型與作法

### 作法一

- ◆ 每個基金建立模型
- ◆ 模型:
- Linear Regression
- Ridge Regression
- Lasso Regression
- SVR

### 作法二

- ◆ 每個類別建立模型,相同類 裡的基金使用相同模型
- ◆ 模型:
- DNN 神經網路模型
- pyCaret 自動化機器學習
- Ridge Regression
- Lasso Regression
- SVR

## 各類型基金模型選擇

- 各類型基金 衡量指標
- 專案結果呈現 以混和型債券基金為例





## 基金過去績效衡量指標

### Accumulation Return 累積報酬率

投資基金一段時間的總報酬率,計算方式: (期末金額-期初成本)/期初成本 x 100%

### Annual Return 年化報酬率

投資基金平均每年的報酬率,計算方式: ((1+投資報酬率)^(1/年數))-1

### Annual Volatility 年化波動度

衡量基金淨值一年內波動程度的指標· 標準差愈大表示淨值波動愈劇烈

### Negative Annual Volatility 負年化波動度

衡量基金淨值一年內負向波動程度的指標, 愈大表示淨值負向波動愈劇烈

### Max Drawdown 最大回撤

一段期間內,全部的虧損中最大的數值,最大可 能會遭遇到的風險是虧損調帳戶多少百分比

### **Sharpe Ratio**

衡量每承受一單位總風險,會產生多少的超額報酬,(平均年化報酬率-無風險利率)/年化標準差

#### **Sortino Ratio**

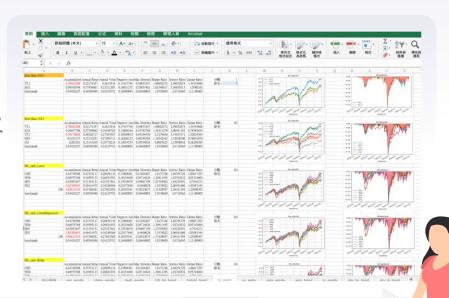
每承受一單位下行風險,會產生多少的超額報酬 (平均年化報酬率-無風險利率)/下行年化標準差

#### **Calmar Ratio**

收益和最大虧損之間的關係,計算方式為年化收益率與歷史最大虧損之間的比率

## 回測結果—整併與排名

12大類 → 多個模型/策略 找出最適用的方法



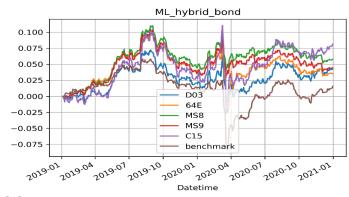
## 專案結果—股債混合型基金

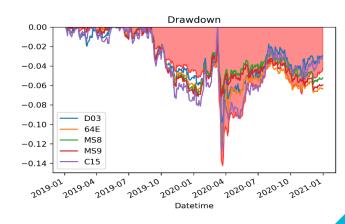
	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回撤	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
D03	4.27%	3.18%	7.14%	4.55%	9.87%	0.45	0.70	0.32
64E	3.51%	2.61%	6.90%	4.68%	11.87%	0.38	0.56	0.22
MS8	5.80%	4.32%	5.62%	3.50%	7.13%	0.77	1.23	0.61
MS9	4.46%	3.32%	5.65%	3.53%	7.53%	0.59	0.94	0.44
C15	8.15%	6.07%	8.68%	5.83%	12.77%	0.70	1.04	0.48
benchmark	1.55%	1.16%	5.38%	3.83%	14.24%	0.22	0.30	0.08

### 使用策略/模型

- ▶ 機器學習 挑選基金
- Ridge Regression

模型作法二





Test Data MSE: 0.0024

# 專案結果

(以股債混合型基金為例)

## 未來標的挑選(2021/3/31)

法盛盧米斯塞勒斯全球機會債券基金(配息)

施羅德環球企業債券 A1 月配浮動 (美元)

聯博房貸收益基金 AX 股

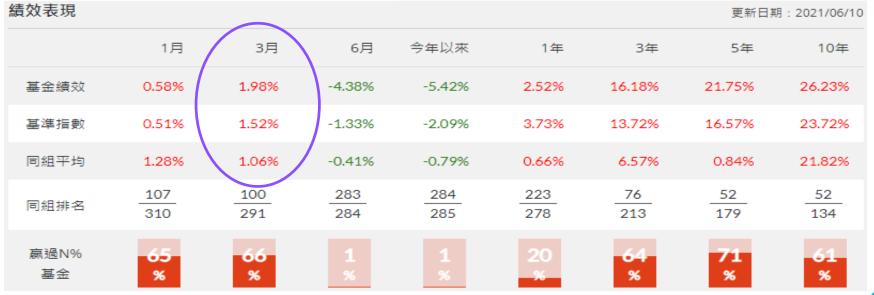
聯博房貸收益基金 A2X 股

聯博房貸收益基金 B2X 股

## 法盛盧米斯塞勒斯 全球機會債券基金

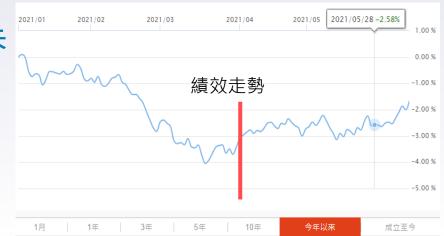
• 2021/4-2021/6基金績效上升





## 施羅德環球企業債券 A1 月配浮動 (美元)

• 2021/4-2021/6基金績效上升



績效表現							更新日期	: 2021/06/11
	1月	3月	6月	今年以來	1年	3年	5年	10年
基金績效	1.25%	1.69%	-1.17%	-1.48%	3.62%	18.37%	23.41%	44.45%
基準指數	1.13%	1.83%	-0.72%	-1.21%	3.92%	20.05%	26.83%	61.09%
同組平均	1.28%	1.06%	-0.41%	-0.79%	0.66%	6.57%	0.84%	21.82%
同組排名	143 310	136 291	227 284	212 285	200	55 213	40 179	31 134
嬴過N% 基金	54	53 %	20 %	26	28	74 %	78 %	77 %

## 聯博房貸收益基金 AX 股

• 2021/4-2021/6基金績效上升

1月

0.31%

1.04%

1.44%

370

429

績效表現

基金績效

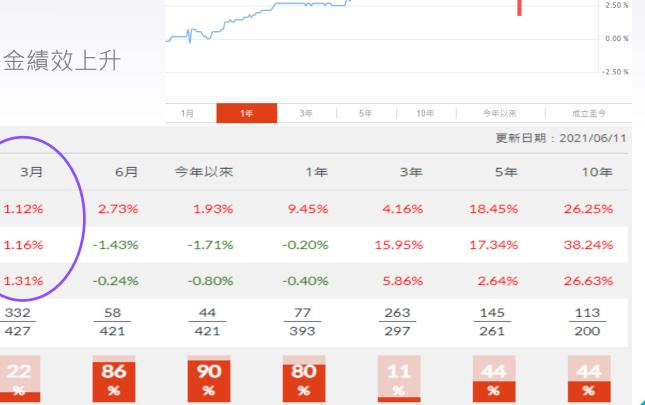
基準指數

同組平均

同組排名

赢過N%

基金



2020/10

2020/08

2020/12

績效走勢

2021/02

2021/06/11 7.32%

7.50 %

5.00 %

2021/04

## 聯博房貸收益基金 A2X 股

• 2021/4-2021/6基金績效上升





## 聯博房貸收益基金 B2X 股

• 2021/4-2021/6基金績效上升

1月

0.41%

1.04%

1.44%

357

3月

1.23%

1.16%

1.31%

321

6月

2.57%

-1.43%

-0.24%

59

421

86

績效表現

基金績效

基準指數

同組平均

同組排名

赢過N%

基金



2020/12

2021/02

2021/04 2021/05/28 8.93%

7.50 %

2020/08

2020/10

# 專案結果總覽

基金類別	股債混合型基金	亞洲債券型基金	亞州股票型基金
選擇模型	Ridge Regression (法二)	Rule Base 4433	DNN神經網路(法二)
平均報酬 / Benchmark 報酬	<b>5.24%</b> / 1.55%	8.37% / 1.98%	30.27% / 29.20%
基金類別	中國股票型基金	新興市場股票型基金	全球高收債型基金
選擇模型	Ridge Regression (法二)	Rule Base 3163	Rule Base 4433
平均報酬 / Benchmark 報酬	<mark>64.54%</mark> / 44.96%	33.84% /27.34%	8.21% / -0.39%
基金類別	全球投資級債券型基金	日本股票型基金	高科技股票型基金
選擇模型	Rule Base 3163	pyCaret自動化(法二)	Ridge Regression (法二)
平均報酬 / Benchmark 報酬	14.09% / 10.17%	34.89% / 24.18%	<b>77</b> .80% / 67.57%
基金類別	台灣股票型基金	美國股票型基金	美國高收債型基金
選擇模型	Rule Base 4433	Rule Base 4433	Rule Base 3163
平均報酬 / Benchmark 報酬	<b>70.04%</b> / 54.02%	44.52% / 30.90%	8.07% / 1.59%

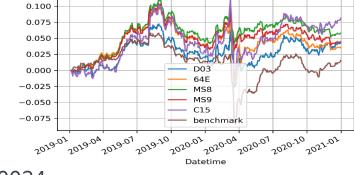
## 專案結果—股債混合型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回撤	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
D03	4.27%	3.18%	7.14%	4.55%	9.87%	0.45	0.70	0.32
64E	3.51%	2.61%	6.90%	4.68%	11.87%	0.38	0.56	0.22
MS8	5.80%	4.32%	5.62%	3.50%	7.13%	0.77	1.23	0.61
MS9	4.46%	3.32%	5.65%	3.53%	7.53%	0.59	0.94	0.44
C15	8.15%	6.07%	8.68%	5.83%	12.77%	0.70	1.04	0.48
benchmark	1.55%	1.16%	5.38%	3.83%	14.24%	0.22	0.30	0.08

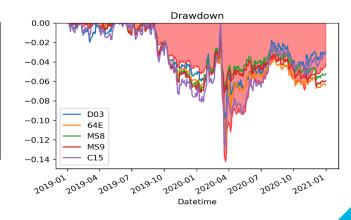
### 使用策略/模型

- 機器學習 挑選基金
- ► Ridge Regression

模型作法二



ML hybrid bond

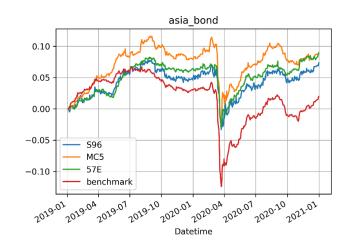


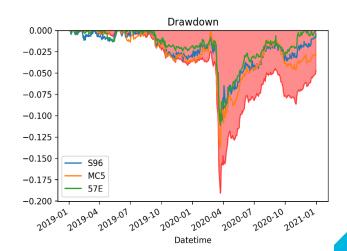
Test Data MSE: 0.0024

## 專案結果-亞洲債券型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
S96	7.34%	5.47%	8.21%	5.29%	11.08%	0.67	1.03	0.49
MC5	8.81%	6.57%	6.92%	4.64%	13.79%	0.95	1.41	0.48
57E	8.96%	6.68%	5.19%	3.59%	11.10%	1.29	1.86	0.60
benchmark	1.98%	1.47%	6.47%	5.02%	19.08%	0.23	0.29	0.08

- ▶ 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 4433





# 專案結果-亞州股票型基金

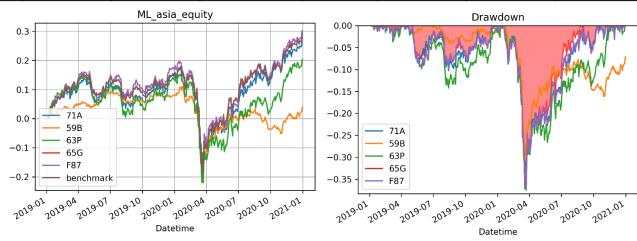
	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
71A	27.98%	20.84%	22.69%	15.57%	35.08%	0.92	1.34	0.59
59B	3.87%	2.88%	14.78%	10.32%	30.83%	0.20	0.28	0.09
63P	20.39%	15.19%	24.41%	16.73%	37.29%	0.62	0.91	0.41
65G	30.27%	22.55%	23.82%	16.15%	37.52%	0.95	1.40	0.60
F87	30.27%	22.55%	23.82%	16.15%	37.52%	0.95	1.40	0.60
benchmark	29.20%	21.75%	20.48%	14.21%	36.46%	1.06	1.53	0.60

### 使用策略/模型

- 機器學習 挑選基金
- DNN神經網路

模型作法二

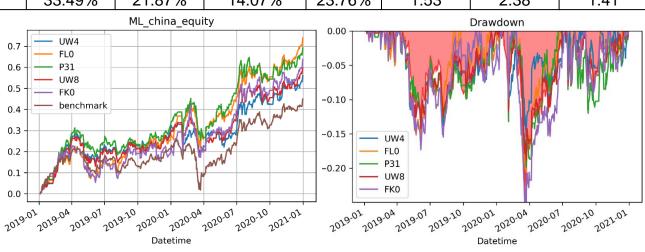
Test Data MSE: 0.0053



# 專案結果-中國股票型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
UW4	56.00%	41.71%	26.20%	17.10%	15.51%	1.59	2.44	2.69
FL0	74.99%	55.11%	27.43%	17.26%	20.65%	2.01	3.19	2.67
P31	69.17%	51.52%	30.64%	20.38%	19.86%	1.68	2.53	2.59
UW8	59.75%	44.51%	26.43%	17.34%	18.83%	1.68	2.57	2.36
FK0	63.78%	47.51%	28.96%	18.60%	25.23%	1.64	2.55	1.88
benchmark	44.96%	33.49%	21.87%	14.07%	23.76%	1.53	2.38	1.41

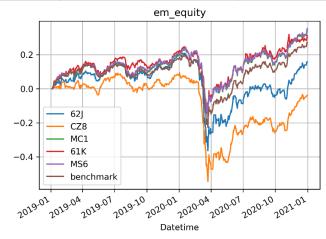
- ▶ 機器學習 挑選基金
- ► Ridge Regression 模型作法二
- Test Data MSE: 0.032

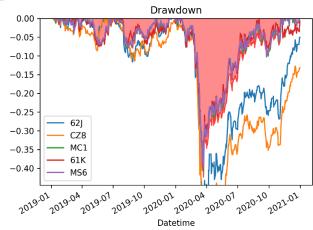


## 專案結果-新興市場股票型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
62J	15.82%	11.78%	30.91%	22.50%	57.26%	0.38	0.52	0.21
CZ8	-3.90%	-2.91%	30.53%	23.06%	63.75%	-0.10	-0.13	-0.05
MCI	35.02%	26.08%	25.95%	17.46%	40.87%	1.01	1.49	0.64
61K	31.22%	23.25%	26.22%	17.66%	37.13%	0.89	1.32	0.63
MS6	35.28%	26.28%	25.02%	17.00%	39.58%	1.05	1.55	0.66
benchmark	27.37%	20.38%	22.64%	16.15%	42.34%	0.90	1.26	0.48

- 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 3163

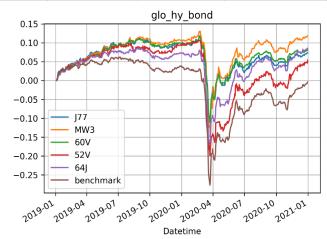


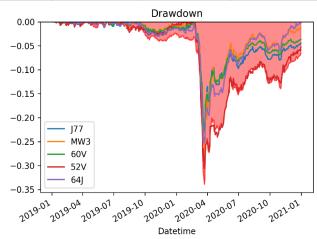


## 專案結果-全球高收債型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
J77	7.34%	5.47%	11.47%	7.88%	26.78%	0.48	0.96	0.20
MW3	11.82%	8.81%	12.44%	7.92%	27.31%	0.71	1.11	0.32
60V	8.04%	5.99%	8.61%	6.34%	22.78%	0.70	0.94	0.26
52V	5.43%	4.04%	13.38%	9.91%	30.60%	0.30	0.41	0.13
64J	8.45%	6.29%	9.72%	6.99%	25.28%	0.65	0.90	0.25
Benchmark	-0.38%	-0.29%	11.17%	8.19%	33.90%	-0.03	-0.04	-0.01

- ▶ 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 4433

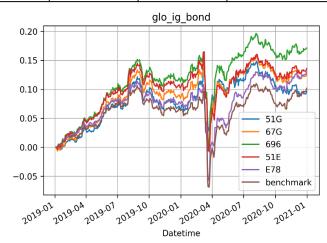


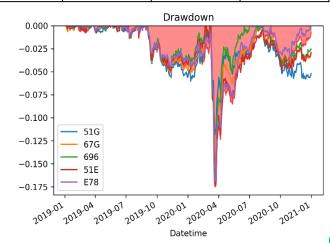


# 專案結果-全球投資級債券型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
51G	9.61%	7.16%	8.53%	5.36%	11.87%	0.84	1.34	0.60
67G	12.64%	9.42%	8.73%	5.62%	14.63%	1.08	1.68	0.64
696	17.13%	12.76%	9.71%	6.66%	16.84%	1.31	1.91	0.76
51E	13.58%	10.11%	9.52%	6.27%	17.28%	1.06	1.61	0.59
E78	13.02%	9.70%	8.21%	5.94%	17.09%	1.18	1.63	0.57
benchmark	10.17%	7.58%	8.17%	5.83%	17.49%	0.93	1.30	0.43

- ▶ 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 3163

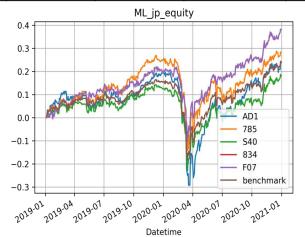


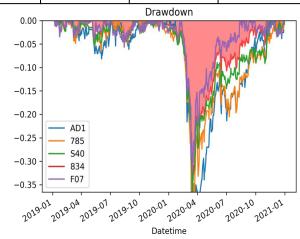


# 專案結果-日本股票型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
AD1	23.88%	17.79%	26.11%	16.93%	48.87%	0.68	1.05	0.36
785	28.36%	21.13%	26.40%	16.52%	41.07%	0.80	1.28	0.51
S40	17.98%	13.39%	22.22%	14.30%	37.33%	0.60	0.94	0.36
834	38.16%	28.42%	24.74%	16.51%	32.39%	1.15	1.72	0.88
F07	38.16%	28.42%	24.74%	16.51%	32.39%	1.15	1.72	0.88
benchmark	24.18%	18.01%	18.90%	11.98%	34.81%	0.95	1.50	0.52

- ▶ 機器學習 挑選基金
- ▶ pyCaret 自動化機器學習 模型作法二
- Test Data MSE: 0.0189





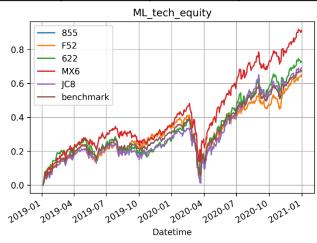
## 專案結果-高科技股票型基金

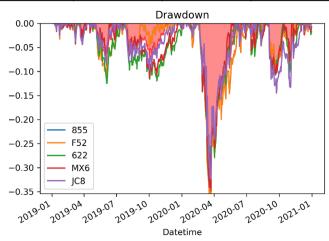
	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
855	65.12%	48.51%	28.04%	17.36%	36.41%	1.73	2.79	1.33
F52	65.12%	48.51%	28.04%	17.36%	36.41%	1.73	2.79	1.33
622	72.93%	54.32%	29.07%	18.19%	32.63%	1.87	2.99	1.66
MX6	91.26%	67.80%	30.29%	18.75%	34.86%	2.24	3.63	1.95
JC8	69.20%	51.55%	33.90%	22.29%	32.41%	1.52	2.31	1.59
benchmark	67.57%	50.33%	25.04%	16.68%	33.69%	2.01	3.02	1.49

## 使用策略/模型

- 機器學習 挑選基金
- Ridge Regression

模型作法二

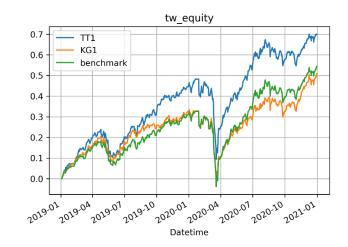


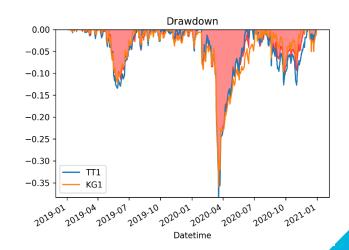


# 專案結果-台灣股票型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
TT1	70.04%	52.17%	26.14%	17.45%	38.83%	2.00	2.99	1.34
KG1	50.93%	37.94%	23.31%	16.03%	35.86%	1.63	2.37	1.06
benchmark	54.42%	40.54%	24.22%	16.40%	36.46%	1.67	2.47	1.11

- ▶ 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 4433

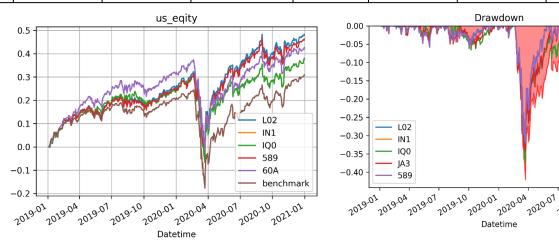




# 專案結果-美國股票型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
L02	48.26%	35.95%	30.05%	20.27%	31.92%	1.20	1.77	1.13
IN1	38.00%	28.31%	29.34%	20.06%	37.29%	0.96	1.41	0.76
IQ0	38.00%	28.31%	29.34%	20.06%	37.29%	0.96	1.41	0.76
589	46.28%	34.47%	30.05%	20.28%	32.01%	1.15	1.70	1.08
60A	42.70%	31.81%	30.63%	20.83%	38.75%	1.04	1.53	0.82
benchmark	30.90%	23.02%	23.58%	16.94%	42.07%	0.98	1.36	0.55

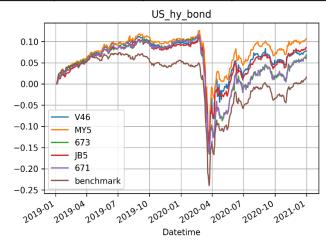
- 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 4433

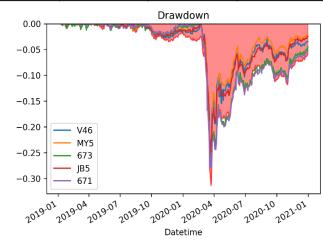


# 專案結果-美國高收債型基金

	累積報酬率	年化報酬率	年化波動度	負年化波動度	最大回測	Sharpe Ratio	Sortino Ratio	Calmar Ratio
V46	7.81%	5.82%	13.20%	9.12%	24.06%	0.44	0.64	0.24
MY5	10.62%	7.91%	12.34%	8.15%	27.85%	0.64	0.97	0.28
673	6.89%	5.13%	15.66%	12.00%	27.80%	0.33	0.43	0.18
JB5	8.58%	6.39%	10.17%	7.21%	24.96%	0.63	0.89	0.26
671	6.44%	4.80%	14.57%	11.78%	27.91%	0.33	0.41	0.17
benchmark	1.59%	1.19%	11.09%	7.93%	31.34%	0.11	0.15	0.04

- 傳統法則 挑選基金
- Rule Base 3163





# 專案結果



## **GitHub**

- ▶ 程式碼
- ▶ 專案說明
- ▶ 專案結果彙整表

https://github.com/AlexChiang0208/Fintech-Project

# 簡單投資, 快樂生活。



## 工作分配

#### 江祐宏

- 資料的前處理
- 機器學習作法二程式碼撰寫
- 回測程式碼撰寫
- GitHub
- 十五分鐘影片錄音

#### 張軒羽

- PPT統整
- 三分鐘動畫製作
- 十五分鐘影片字幕



- 基金分類
- Rule base策略程式碼撰寫
- 所有策略結果整理與排名
- 三分鐘動畫劇本原稿
- Markdown編排

#### 楊詠淇

- 機器學習作法一程式碼撰寫
- Markdown程式碼撰寫

