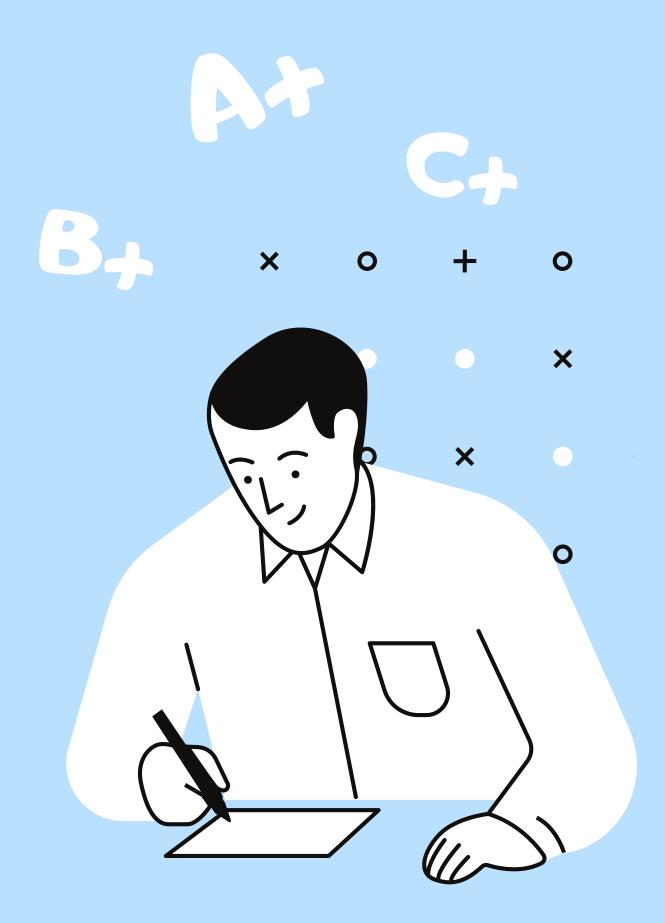
# Student Crade Prediction



#### **Dataset**

- 資料集名稱: Student Grades Prediction
- 資料數量:395筆
- 資料特徵:32個
- 特徵:

Sex · Address · famsize · guardian · studytime · G1 · G2...

• 透過學生的特徵→預測學生的G3考試成績

# Project Introduction

目的:希望分析出影響學生成績的最主要因素,而有助於教師針對重點因素幫助學生提升成績;也能對於可能有較差成績的學生產生預警,使教師能盡早發現問題並關心學生學習狀況。

#### • 實驗方法:

將其中30個特徵分成四類因素,分析每類與成績的相關性:

1. 個人資料(6個特徵)

2. 家庭因素(9個特徵)

3. 自我管理(11個特徵)

4. 額外教育(4個特徵)

### Project Introduction

• 因為G1、G2與預測結果高度相關,因此除了各自使用的各類特徵 外,我們也共用此兩特徵。

20.0

17.5

15.0

12.5

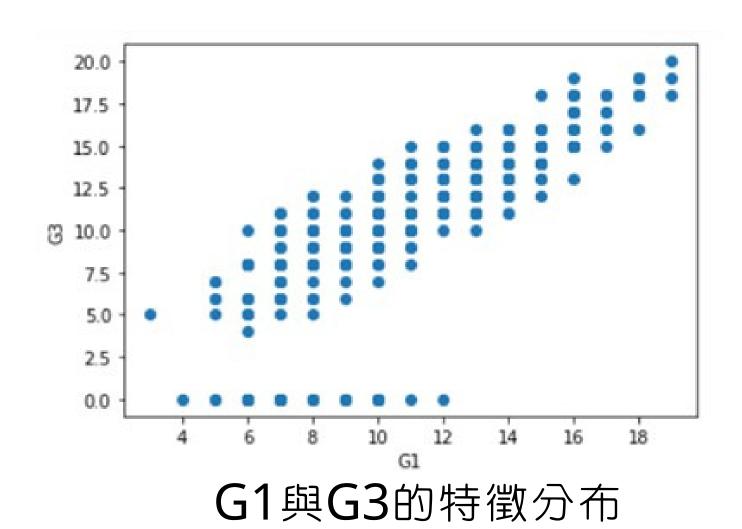
7.5

5.0

2.5

0.0

**B** 10.0



10.0 G2 G2與G3的特徵分布

12.5

15.0

# Project Introduction

• 我們根據葡萄牙學校的評分標準,將G3(0-20)的成績區分為及格 (>=10)以及不及格(<10)

• 新增一個特徵為"Pass"方便後續分析各類特徵

(及格: Pass = 1,不及格: Pass = 0)



Sex('F' - Female, 'M' - Male)

前處理:

將'F'轉為0,'M'轉為1

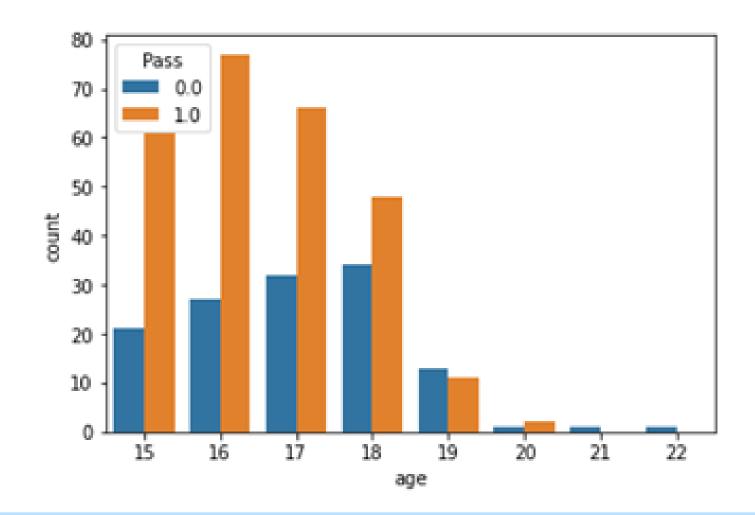
學生性別為男生→有較高的及格率

```
sex Pass
0 F 0.639
1 M 0.706
```

及格率

• Age(15 - 22 years old)

19、21及22的及格率較低,年齡在20歲的學生有最高的平均成績。



age Pass 0 15 0.744 1 16 0.740 2 17 0.673 3 18 0.585 4 19 0.458 5 20 0.667 6 21 0.000 7 22 0.000			
1 16 0.740 2 17 0.673 3 18 0.585 4 19 0.458 5 20 0.667 6 21 0.000		age	Pass
2 17 0.673 3 18 0.585 4 19 0.458 5 20 0.667 6 21 0.000	0	15	0.744
3 18 0.585 4 19 0.458 5 20 0.667 6 21 0.000	1	16	0.740
4 19 0.458 5 20 0.667 6 21 0.000	2	17	0.673
5 20 0.667 6 21 0.000	3	18	0.585
6 21 0.000	4	19	0.458
	5	20	0.667
7 22 0.000	6	21	0.000
	7	22	0.000

及格率

	age	G3
9	15	11.256
1	16	11.029
2	17	10.276
3	18	9.549
4	19	8.208
5	20	14.000
6	21	7.000
7	22	8.000
	平均	分數

traveltime(1-4 hrs)

#### 通勤時間越長

→成績有下降的趨勢

	traveltime	Pass
0	1	0.689
1	2	0.636
2	3	0.652
3	4	0.625

```
及格率
```

	traveltime	G3
0	1	10.782
1	2	9.907
2	3	9.261
3	4	8.750

平均分數

health(1- very bad ~ 5 - very good)

身體健康狀態最差的學生

→有最高的及格率和平均成績

	health	Pass
0	1	0.787
1	2	0.667
2	3	0.659
3	4	0.636
4	5	0.658

及格率

	health	G3
0	1	11.872
1	2	10.222
2	3	10.011
3	4	10.106
4	5	10.397

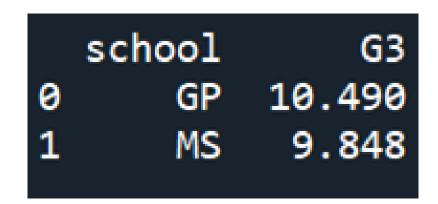
平均分數

• school('GP' - Gabriel Pereira, 'MS' - Mousinho da Silveira)

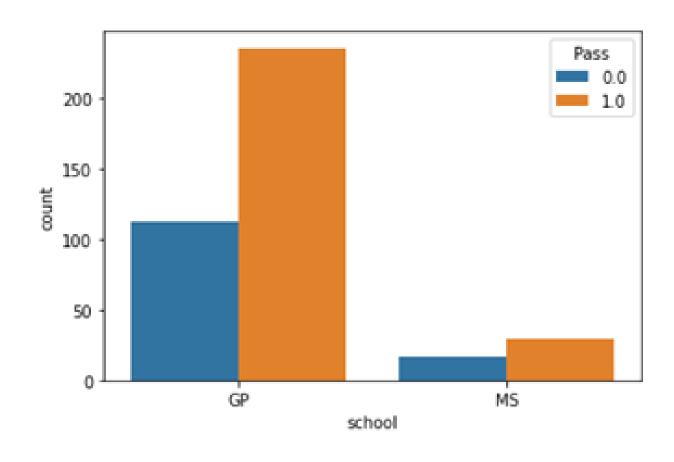
前處理:

GP轉為0,MS轉為1

學校為GP的學生→有較高的平均分數



平均分數



• 最後使用特徵:

Sex Age Traveltime Health G1 G2

LinearRegression test error is: 6.43

RandomForestRegressor test error is: 6.56

KNeighborRegressor test error is: 5.83



nursery(yes/no)

前處理:

yes轉為1,no轉為0

- →成績上影響差異不大
- paid(yes/no)

前處理:

yes轉為1,no轉為0

有參與付費課程的學生

→成績表現較好

```
nursery Pass
0 no 0.679
1 yes 0.669
```

及格率

```
nursery G3
0 no 9.951
1 yes 10.535
```

平均分數

```
paid Pass
0 no 0.631
1 yes 0.718
```

及格率

```
paid G3
0 no 9.986
1 yes 10.923
```

平均分數

• 新增特徵: extra\_course

前處理:

nursery + paid

extra\_course = 0 - 沒有參加過額外課程 extra\_course = 1 - 參加過一項額外課程 extra\_course = 2 - 兩項額外課程都參加 兩項皆參加  $\rightarrow$  成績表現較好

```
extra_course G3
0 0 9.404
1 10.288
2 10.921
```

平均分數

```
extra_course Pass
0 0.596
1 1 0.670
2 0.697
```

及格率

schoolsup(yes/no)

前處理:

yes轉為1,no轉為0

未參加學校額外課程→成績表現較好

```
schoolsup Pass
0 no 0.689
1 yes 0.549
```

及格率

• 新增特徵: difschool\_sup

前處理:

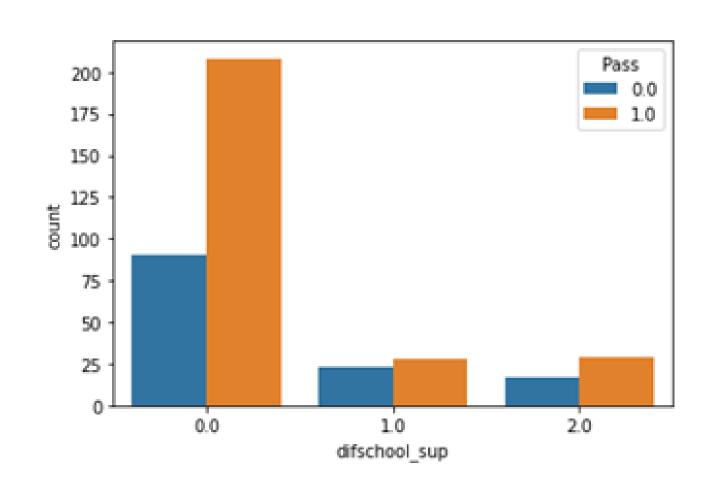
結合school及schoolsup

學校為GP者,若無參加schoolsup為0

學校為GP者,若有參加schoolsup為1

學校為MS者,若無參加schoolsup為2

學校為MS者,若有參加schoolsup為3

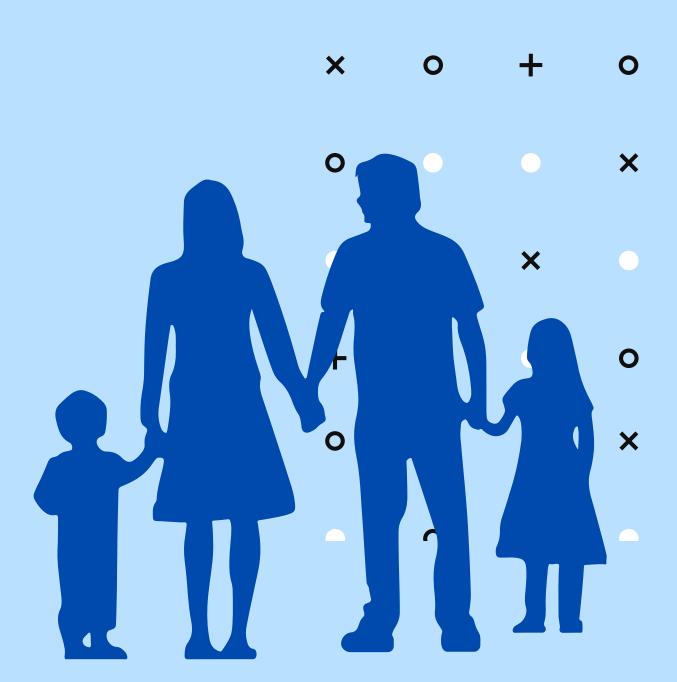


最後使用特徵:extra\_course \ difschool\_sup \ G1 \ G2

LinearRegression test error is: 6.39

RandomForestRegressor test error is: 7.42

KNeighborRegressor test error is: 6.96

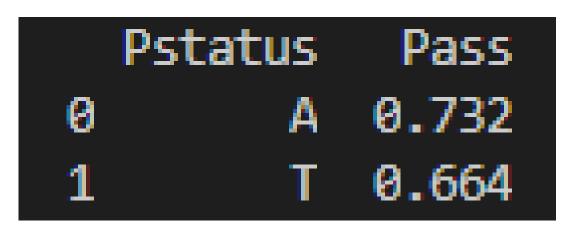


• Pstatus( 父母是否同居: 'T'同居 , 'A'沒有同居)

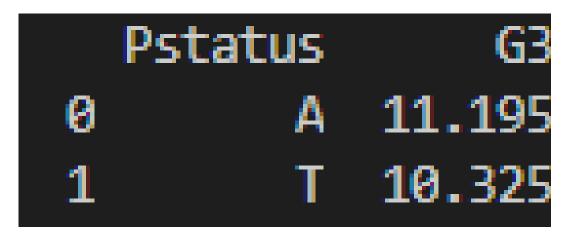
#### 父母沒有同居的學生

→平均分數和及格百分比都比較高

前處理:T轉為1,A轉為0



及格百分比



平均分數

• 新增特徵: g\_edu(監護人教育程度)

前處理:

guardian(監護人)結合Medu/Fedu

- 0~4:監護人的教育程度,5監護人為other:
- (1) 0的資料數很少→誤差大
- (2) 1~4 監護人教育程度越高
  - →平均分數越高

```
g_edu G3
0 0.0 15.000
1 1.0 9.020
2 2.0 9.522
3 3.0 10.489
4 4.0 11.873
5 5.0 9.062
```

平均分數

- famrel(家庭關係)
  - (1) famrel=0 資料很少筆→誤差大
  - (2) 家庭關係越好
    - →平均分數越高

	famrel	Pass
0	1	0.750
1	2	0.611
2	3	0.618
3	4	0.672
4	5	0.708

及格百分比

	famrel	G3
0	1	10.625
1	2	9.889
2	3	10.044
3	4	10.359
4	5	10.830

平均分數

• 最後使用特徵:

G1 · G2 · g\_edu · Pstatus · famrel

LinearRegression test error is: 6.46

RandomForestRegressor test error is: 7.00

KNeighborRegressor test error is: 7.05



• 時間運用方面(freetime、studytime、goout)

	freetime	pass		studytime	pass		goout	pass
0	1	0.632	0	1	0.648	0	1	0.739
1	2	0.766	1	2	0.646	1	2	0.767
2	3	0.643	2	3	0.754	2	3	0.715
3	4	0.643	3	4	0.741	3	4	0.558
4	5	0.725				4	5	0.528

• 時間運用方面(freetime、studytime、goout)

新建立特徵:spendout(freetime-goout)

學生花越多課後時間和朋友出去

→通過率越低

	spendout	pass
0	-4	0.000
1	-3	0.400
2	-2	0.581
3	-1	0.647
4	0	0.646
5	1	0.724
6	2	0.741
7	3	0.929
8	4	0.750

failures(0-3)

學生過去不及格越多次→通過率越低

	failures	pass
0	0	0.750
1	1	0.480
2	2	0.176
3	3	0.250

absences(0-93)

前處理:

KBinsDiscretizer (uniform, n\_bins=4)

出席率越低的學生→通過率越低

	kbd_absences	pass
0	0.0	0.677
1	1.0	0.600
2	2.0	0.500
3	3.0	0.000

higher(yes/no)

前處理:LabelEncoder

想接受高等教育的學生→通過率越高

romantic(yes/no)

前處理:LabelEncoder

具有戀愛關係的學生→通過率較低

	higher	pass	
0	no	0.350	
1	yes	0.688	

	romantic	pass	
0	no	0.703	
1	yes	0.606	

• 最後使用特徵:

G1 G2 failures absences spendout higher romantic

LinearRegression test error is: 6.17

RandomForestRegressor test error is: 4.96

KNeighborRegressor test error is: 4.97

# Result and Conclusion



### 同模型不同類別特徵比較

# 3>1>2>4

	3. 自我管理	1. 基本資料	2. 家庭因素	4. 額外教育
Linear	6.17	6.43	6.46	6.39
Random Forest	4.96	6.56	7.00	7.42
KNeighbor	4.97	5.83	7.05	6.96

#### 同類別特徵不同模型比較

Regressor

1. Linear:容易過擬合,將連續資料轉為區間可提高準確率。

2. RandomForest: 抗過擬合能力高,特徵幾乎不需要前處理。

3. KNeighbor:將特徵歸一化後有助於提高準確率。

# RandomForest參數變化(n\_estimators)

n\_estimators

Error

100(default)

4.96

• n\_estimators越大

→由越多決策樹組成

→越不容易過擬合

→error越低

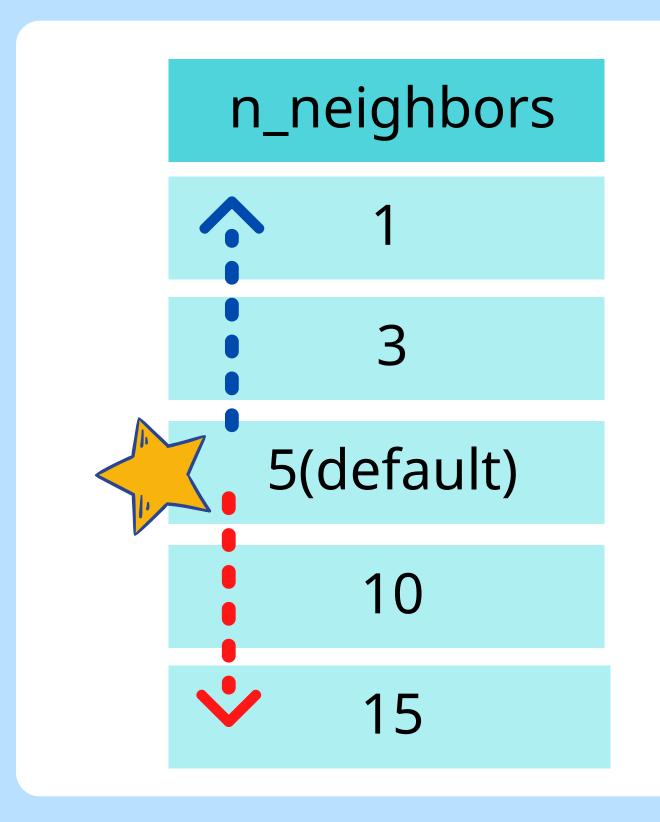
200

4.90

500

4.86

# KNeighbor參數變化(n\_neighbors)





- n\_neighbors 越小
  - →採用越少鄰資料
  - →使模型過擬合
  - →error越高
- n\_neighbors 越大
  - →採用越多鄰資料
  - →參考到不類似的資料
  - →error越高

#