行為預測實作成果報告



2

3



5

6

(7

8

9

應用背景

痛點

在大學校園中,學生面對數百門課程,常因課程數量繁多、學程規劃 不清晰、先修條件繁瑣而感到困惑。特別是在跨領域學習風氣日盛的 今天,如何根據個人興趣、能力背景與未來職涯發展,挑選最合適的 課程組合,已成為學生在學習歷程中關鍵的挑戰之一。

系統簡介

本專案「推薦課程系統」透過人工智慧與資料分析技術,建立一套智能化的課程推薦平台,協助學生根據自身選課紀錄、學習偏好與能力向度,自動化推薦最合適的課程。不僅提升選課效率,也促進學習資源的最適分配與個人化學習路徑的規劃。



課表、預選資料、考程表、缺考、補考等個人資訊,請至【逢甲人資訊服務入口】查詢。

2

Z

4

5

6

7

8

9

資料取得

逢甲大學課程檢索系統

為取得完整且即時的課程資訊,我透過自動化工具 SeleniumBase,爬取逢甲大學「課程檢索系統」上的課程 開設資料,並整理為結構化資料表。內容包含課程代碼、名 稱、開課班級、授課教師、上課時間與授課方式等欄位,作 為推薦演算法的重要基礎。

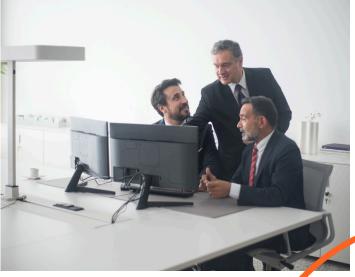
學生選課紀錄

由於真實的學生選課資料涉及個資保護,無法取得實際資料來源,因此本專案利用大型語言模型(LLM) 生成具有代表性的模擬選課紀錄資料集。模擬資料涵蓋不同年級、選課傾向與跨領域興趣,便於測試系統在推薦準確度與個人化程度上的實際表現。

查詢結果:39筆							
選課 代碼	課程編碼	課程名稱	學分	必選修	上課方式授詞	課語言EMI 開課班級 課程	
0854	IINE1805	人工智慧導論	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(五
0855	IINE2811	人工智慧實務案例分析	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(-
0856	IINE1806	大數據分析入門	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(=
0857	IINE2805	世界經濟—地緣政治與區域經濟	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(四
0858	IINE2001	量子計算與應用	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(四
0859	IINE5991	跨領域畢業專題(二)	3	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(-
0860	IINE2002	資訊安全與生活	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(-
0861	IINE1802	iOS APP程式設計	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(五
0862	IINE1802	iOS APP程式設計	2	選修	課堂教學	創能學院綜合班	(五







資料表-課程資訊

 $\left(\ 7 \right)$

課程編碼	課程名稱	學分	必選修	上課方式	課程描述(節錄)	ð
IINE1805	人工智慧導論	2	選修	課堂教學	本課程從歷史、未來發展 勢	趨
IINE2811	人工智慧實務案例分析	2	選修	課堂教學	探討AI技術於智慧城市、 製造	智慧
IINE1806	大數據分析入門	2	選修	課堂教學	大數據程式語言與演算法 用	應
IINE2805	世界經濟—地緣政治與區 域經濟	2	選修	課堂教學	從社會學角度剖析政治、 與社會議題	經濟
IINE2001	量子計算與應用	2	選修	課堂教學	涵蓋量子現象、數學理論 用等跨領域知識	與應

資料表-學生資訊

生成規則

項目	規則與細節說明
學號產生	格式為 52025XXXX ,編號從 0001 起
年級分布	隨機分配為 1 至 4 年級
修課數量	每位學生隨機選修 4~8 門課
成績產生	每門課程成績為隨機整數 50~100 分
及格標準	成績 ≥ 60 分視為及格
GPA 計算	對每門課採加權平均成績後除以 25(滿分為 4.0)
學期分配	隨機指派學期為 2022-1 ~ 2024-2

資料表-學生資訊

選課記錄表

score

passed

semester

3

6

9

欄位名稱	說明			
student_id	學號(模擬,如 S20250001)			
grade_level	年級(1~4)			
course_id	課程編碼			
course_name	課程名稱			
credit	學分			

成績(隨機分數50~100)

模擬修課學期(如 2023-2)

是否及格(60分以上)

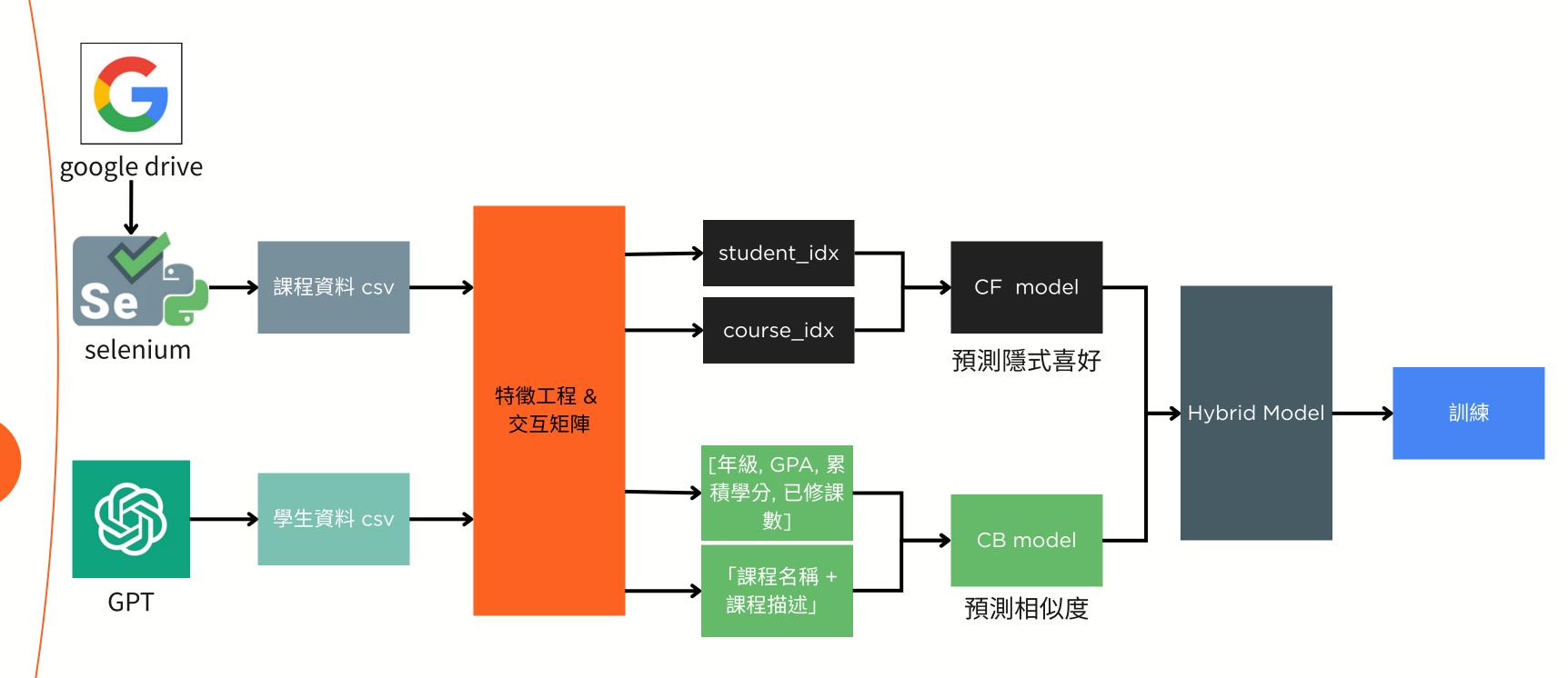
學生總覽資料

烟价夕瑶

1981年179	RJC H/J
student_id	學號
grade_level	年級
gpa	簡化 GPA(加權平均成績 / 25)
total_credits	已通過的總學分
passed_courses	已通過的課程編碼列表(字串列表)

台田

系統架構



特徵工程&交互矩陣

(1)

2

3

4

5

6

7

8

9



展開學生的已修課程

將 passed_courses 串列 拆成 [學生 × 課程] 長表,一筆代表 [此學生曾修過該課]。

此步驟把隱藏在 JSON/list 裏的行為拉到平面資料結構,為後續編碼與矩陣建構打底。



LabelEncoder 編碼

把原本的字串 ID(學號、課程編碼)轉成連續整數索引。

如此即可在深度學習模型中用 Embedding 表示,節省記憶體 並加速計算。



稀疏交互矩陣

以 O 初始化 (學生數 × 課程數) 的大型矩陣,若該學生修過該課 則將格子設為 1。

實務中非零比例通常<3%,因此稱「稀疏矩陣」,適合搭配隱式反饋與負樣本抽樣策略。

* O 代表「未知」,並非「不喜歡」,後續需進行負樣本抽樣

CF model

學生 Embedding: nn.Embedding(n_students, 64)

Student_idx

MLP ReLU Dropout Linear Sigmoid [0,1]

course_idx

協同過濾階段 只依賴「學生 × 課程」行為矩陣,透過嵌入層將離散 ID 壓縮成 64 維隱含向量,再以雙層 MLP 預測學生對未修課程的偏好機率。模型利用負樣本抽樣處理稀疏 O,能在無內容特徵的情況下,捕捉相似學生與熱門選課趨勢。

訓練損失

Binary Cross-Entropy (BCE)

Negative Sampling:對每個正樣本隨機抽 k 個 O 作為負樣本,降低稀疏造成的不平衡。

1

2

3

4

5

6

7

8

CB model

2

3

4

5

6

8

9

CB model

[年級, GPA, 累積學 Dropout → Student Linear 分,已修課數] [4→32] (0.2)[32-D] [4-D] Concat MLP MLP [64-D] [64→128] 「課程名稱 + 課程描 [64→128] **SBERT** Course Dropout → Linear Concat 述」 $[771 \rightarrow 32]$ [32-D] [768-D] (0.2) $[768 \rightarrow 771]$ 加入學分、必/選修、 上課方式 (one-hot→float) Linear → Sigmoid

> 透過 SBERT 將「課程名稱+描述」編碼成 768 維語意向量,再拼接學分數、修課型態等數值 特徵,共 771 維。學生端則擷取年級、GPA、總學分與已修課數。兩側特徵分別壓縮為 32 維 後合併,經雙層 MLP 輸出 O-1 匹配分數,可解決新課程/新學生的冷啟動問題。



使用者介面

DEMO影片放在ilearn











5

6

7

8

9

END

Contact Details

Github https://github.com/seannnnn1017/

fcu-hybrid-course-recommendation

Email: op23756778@gmail.com