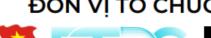
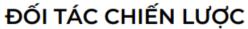
ĐƠN VỊ TỔ CHỨC

















# **CUỘC THI** DATA SCIENCE TALENT COMPETITION 2024 **VÒNG 3**

Đội thi: Vô Gia Cư Ngày thực hiện: 14 - 17/10/2024

# Giới thiệu thành viên

Nguyễn Đức Dũng (leader) - 106042

Nguyễn Văn Hoàng - 106127

Nguyễn Bảo Phong - 106001

# Mục lục

- 1. Giới thiệu
- 2. Xây dựng giải pháp
- 3. Đánh giá hiệu suất giải pháp
- 4. Kết luận về giải pháp
- 5. Tính ứng dụng thực tế

### 1. Giới thiệu

#### Tổng quan

- Trong lĩnh vực tài chính và ngân hàng, dữ liệu lịch sử tín dụng đóng vai trò quan trọng trong việc đánh giá khả năng tín dụng của khách hàng.
- O Phân tích và xử lí dữ liệu lịch sử tín dụng của khách hàng

#### Bộ dữ liệu

- ID cá nhân của khách hàng.
- Các biến lịch sử tín dụng.
- Label: Label: 1 khách hàng bị quá hạn (default), 0 khách hàng trả nợ đúng hạn.

#### Nền tảng mô hình

- Ngôn ngữ sử dụng: Python.
- Nền tảng sử dụng: Google Colab.







# 2. Xây dựng giải pháp

SHORT\_TERM\_COUNT -0.06 0.2 0.02 0.02 MID TERM COUNT --0.06 0.25 0.03 0.06 0.05 NUMBER OF LOANS -0.34 0.43 0.74 0.05 -0.35 0.05 0.06 NUMBER OF CREDIT CARDS -0.25 0.34 0.14 0.2 0.09 0.07 0.09 0.06 DEIT\_OI\_MEEATIONSHIP 13 đặc trưng NUM NEW LOAN TAKEN 3M - 0.45 0.12 0.43 0.1 0.31 0.53 0.01 0.02 0.01 -0.15 được đội thi NUM\_NEW\_LOAN\_TAKEN\_6M -0.2 0.14 0.43 0.02 0.01 -0.23 NUM\_NEW\_LOAN\_TAKEN\_9M -0.28 0.2 0.52 0.03 0.02 0.02 NUM NEW LOAN TAKEN 12M -0.35 0.25 0.02 0.04 0.02 -0.03 OUTSTANDING BAL ALL 3M 6M -0.02 0.24 0.03 0.05 0.07 0.07 0.01 0.02 0.03 0.04 **OUTSTANDING** OUTSTANDING\_BAL\_ALL\_6M\_9M -BAL ALL 3M 0.02 0.02 0.04 0.02 0.05 0.04 -0.03 OUTSTANDING BAL ALL 9M 12M -0.02 0.1 0.01 0.22 -0.02 0.02 label - -0.31 -0.15 -0.35 -0.2 -0.33 -0.15 -0.23 -0.27 -0.29 -0.03 -0.03 -0.02

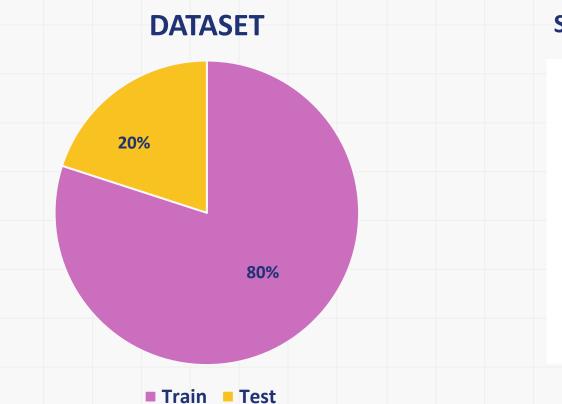
lựa chọn

12M

Các đặc trưng có tương quan cao

Các đặc trưng tuy tương quan không cao nhưng quan trọng khi xét trên thực tế

# 2. Xây dựng giải pháp



# STANDARD SCALER

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

$$\mu = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i)$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \mu)^2}$$

# 3. Đánh giá hiệu suất giải pháp

#### Đánh giá hiệu suất các mô hình

	Model	Accuracy	Recall (macro avg)	Precision (macro avg)	F1-Score (macro avg)
0	Logistic Regression	0.882666	0.683003	0.929449	0.733912
1	Decision Tree	0.812938	0.688137	0.688137	0.688137
2 3 4	Random Forest	0.847942	0.706034	0.748730	0.723436
	XGBoost	0.870624	0.705161	0.817664	0.740854
	Naive Bayes	0.660599	0.688743	0.615812	0.599270



Đề cao chỉ số đánh giá Accuracy và Recall



# 3. Đánh giá hiệu suất giải pháp

#### Lựa chọn 3 mô hình hiệu quả

	Model	Accuracy	Recall (macro avg)	Precision (macro avg)	F1-Score (macro avg)
0	Logistic Regression	0.882666	0.683003	0.929449	0.733912
1	Decision Tree	0.812938	0.688137	0.688137	0.688137
2	Random Forest	0.847942	0.706034	0.748730	0.723436
3	XGBoost	0.870624	0.705161	0.817664	0.740854
4	Naive Bayes	0.660599	0.688743	0.615812	0.599270

#### Decision Tree, Random Forest, XGBoost

# 3. Đánh giá hiệu suất giải pháp

# Đánh giá chi tiết hiệu suất mô hình Random Forest

Random Forest Accuracy: 0.8479417530103612						
			precision	recall	f1-score	support
		0	0.89	0.93	0.91	2915
		1	0.61	0.48	0.54	656
	accur	acy			0.85	3571
	macro	avg	0.75	0.71	0.72	3571
	weighted	avg	0.84	0.85	0.84	3571
	macro	avg			0.72	3571





## ƯU ĐIỂM

- Độ chính xác tổng thể của mô hìnhkhá cao.
- Dự đoán được triệt để khách hàng trả nợ đúng hạn.
- Đưa ra cảnh báo về khách hàng trả nợ đúng hạn với độ tin cậy cao.

## NHƯỢC ĐIỂM

Khả năng dự đoán khách hàng trả nợ không đúng hạn còn khiêm tốn, cần thu thập thêm dữ liệu khách hàng, từ đó huấn luyện và kiểm thử.





## 5. Cách triển khai mô hình trong doanh nghiệp



Luôn cập nhật dữ liệu thường xuyên và đánh giá hiệu suất định kì

Thay đổi biến nếu có thể cải thiện hiệu suất mô hình

# mank you!