

Phân tích dữ liệu video trên YouTube

- Giảng viên hướng dẫn: ThS. Nguyễn Thị Hoài Linh
- Sinh viên thực hiện:
 1. Nguyễn Tú Như
 2. Nguyễn Thúy Vy
 3. Nguyễn Thị Chúc Ngọc



Khái quát

❖ Mục tiêu:

- Tìm ra đặc trưng ảnh hưởng sự thịnh hành.
- So sánh hiệu quả áp dụng các mô hình máy học đối với video YouTube.

❖ Phạm vi: 1000 video từ US, CA, MX, BR, AR x 500 bình luận/ video.

❖ Phương pháp luận:

- Nghiên cứu định lượng.
- Nghiên cứu định tính.

Xử lý dữ liệu

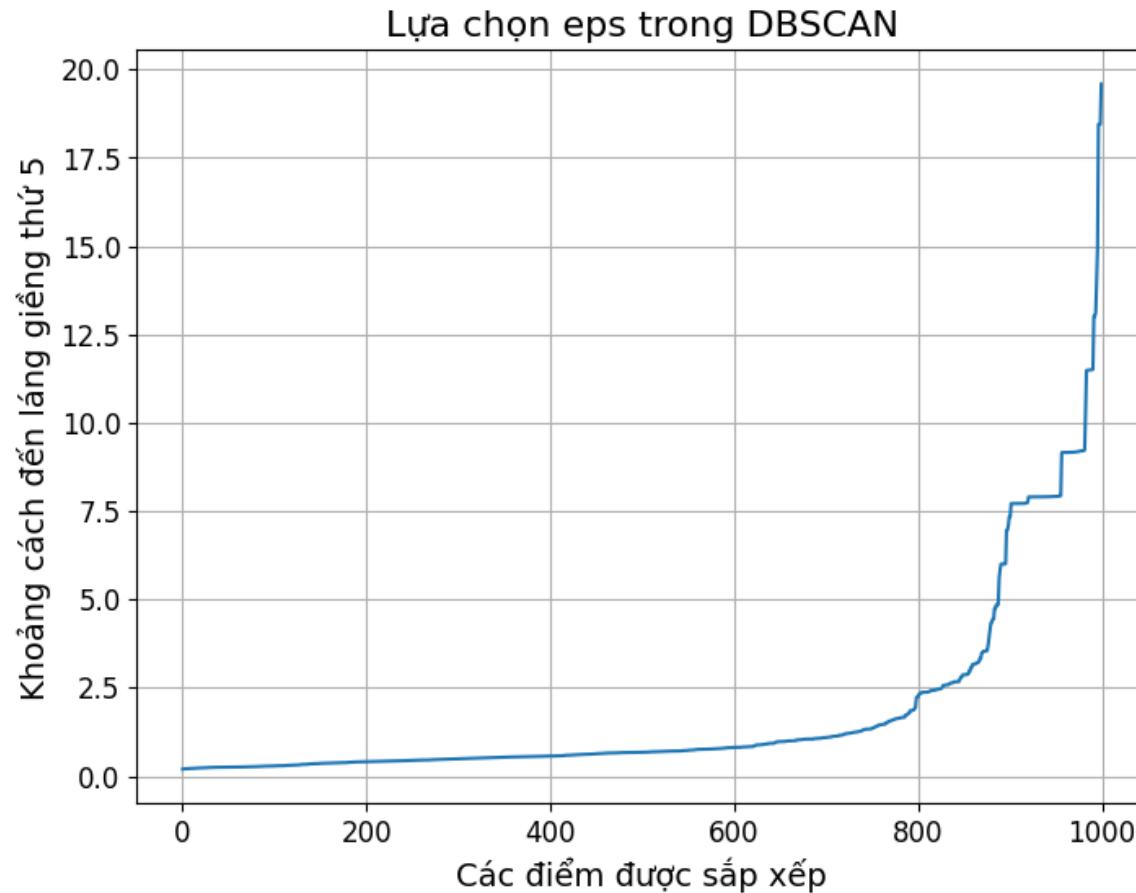
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	O
1	video_id	title	description	published_at	channel_id	channel_title	category_id	tags	duration	definition	caption	view_count	like_count	comment_count	
2	w6vCF0Dt	OUR FIRST	It's the...	2025-04-14T09:00:00Z	UCooVYzDxdBrawl Stars		20	['brawl', 'sta', 'PT1M46S', 'hd']		TRUE	7615076	262668	17614		
3	sR7rMP4GKIOSK	Why does		2025-04-14T23:30:00Z	UC7_YxT-KIDMarkiplier		20	['markiplier', 'PT50M32S', 'hd']		FALSE	717425	57123	3014		
4	J75GuCvh1,000,000	GROX		2025-04-13T18:00:00Z	UCK5vUVoJsGroX		20	['grox', 'gro', 'PT30M11S', 'hd']		FALSE	6746646	312363	48126		
5	FOixb26tjv6	GAYS VS	Follow if you	2025-04-15T00:01:00Z	UCt_DaLB_NLARRAY		22	['LARRAY']	PT31M11S, hd	FALSE	320794	29934	2148		
6	llpxO4KRV	Eddington	SUBSCRIBE:	2025-04-14T13:01:00Z	UCuPiVJnfNA24		1	['a24', 'a24PT1M4S', 'hd']		TRUE	487490	15338	1192		
7	0hm108LC	LIVE: Blue	Watch live as	2025-04-14T14:34:00Z	UC52X5wxOIAssociatedP		25	['associate', 'PT2H14M4', 'hd']		FALSE	410204	3750	1447		
8	MBQBY9btI	Tested Evl	tested tech	2025-04-14T11:18:00Z	UCMiJRAwDMMrwhosethet		28	['youtuber']	PT33M30S, hd	FALSE	2212611	91826	5219		
9	hx-OotBsv	Rory McIlroy	2025 Masters	2025-04-14T01:05:00Z	UCJa8sZ2T4yCBS Sports		17	['CBS', 'CB', 'PT26M34S', 'sd']		FALSE	783900	8076	1426		
10	JwtDtF3Df	Trapped in Can Salish &		2025-04-12T14:00:00Z	UCKaCalz5NJordan Matte		24	['salish', 'ma', 'PT32M30S', 'hd']		FALSE	11216715	158796	19583		
11	hqGjzCatL	Rory McIlroy	Every single	2025-04-14T02:28:00Z	UCSZxaHG01The Masters		17	['Masters', 'PT16M27S', 'hd']		FALSE	1042174	10617	689		
12	T40UKBA	Here, Tom!	Around every	2025-04-14T14:55:00Z	UC2t5bjwHdLeague of Leg		20	['league', 'L', 'PT3M18S', 'hd']		TRUE	1838234	71193	3690		
13	IGB9uuetr:	Rory McIlroy		2025-04-14T00:04:00Z	UCSZxaHG01The Masters		17	['Masters', 'PT6M45S', 'hd']		FALSE	1003301	11095	1213		
14	E9tUp0OB	Stadium G	Forge your	2025-04-14T16:00:00Z	UCIOf1XXinvPlayOverwat		20	['Overwatch', 'PT2M58S', 'hd']		FALSE	406884	24852	2590		
15	l1o0UHvhC	Gayle King	Watch Lauren	2025-04-14T14:36:00Z	UC-SJ6nODCCBS Morning		25	['Blue Orig', 'PT4M52S', 'hd']		TRUE	188966	1640	1405		

- **Nguồn:** API Youtube V3
- ID video • Tiêu đề • Mô tả • ID kênh • Tên kênh
- Thời gian phát hành Thẻ • ID thẻ loại • Thời lượng
- Độ phân giải • Phụ đề
- Lượt xem • Lượt thích • Lượt bình luận

Xử lý dữ liệu

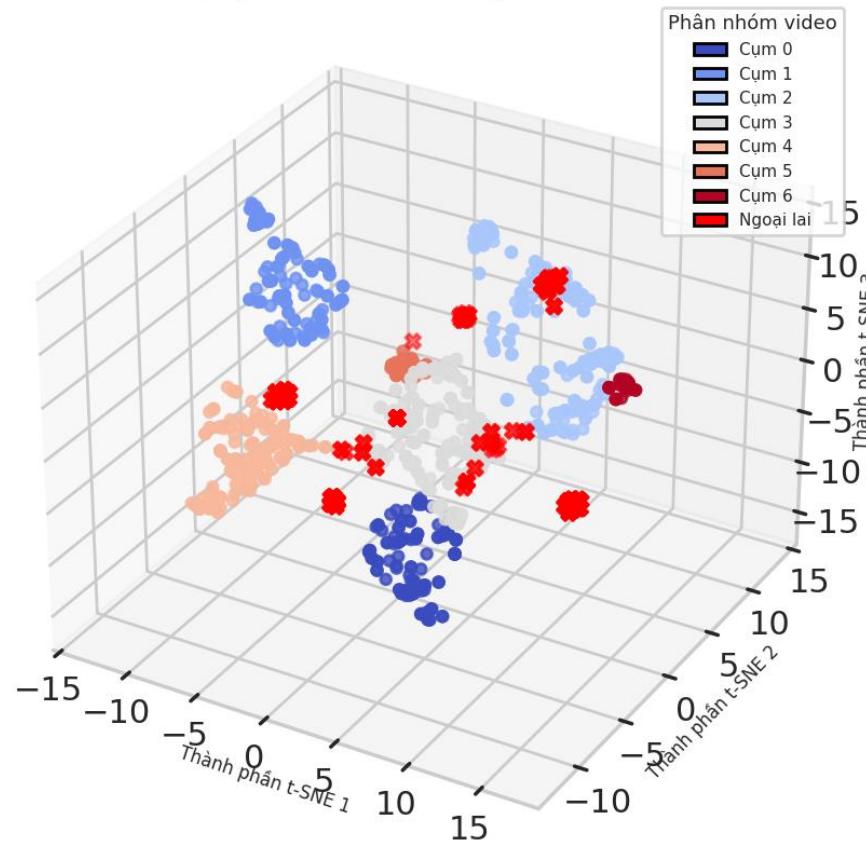
- ❖ Dữ liệu thiếu ở description, không có trùng lặp
- ❖ **Tạo trường dữ liệu mới:**
 - Giá trị cảm xúc bình luận
 - Tạo cột Tên thẻ loại
 - Encode ID thẻ loại, Độ phân giải, Phụ đề
 - Tính thời gian: lúc thịnh hành – lúc phát hành
- ❖ **Chuẩn hóa:**
 - Chuyển kiểu dữ liệu
 - Thời lượng: chuỗi (ví dụ: PT15M48S) sang số thực (phút)

Xử lý dữ liệu



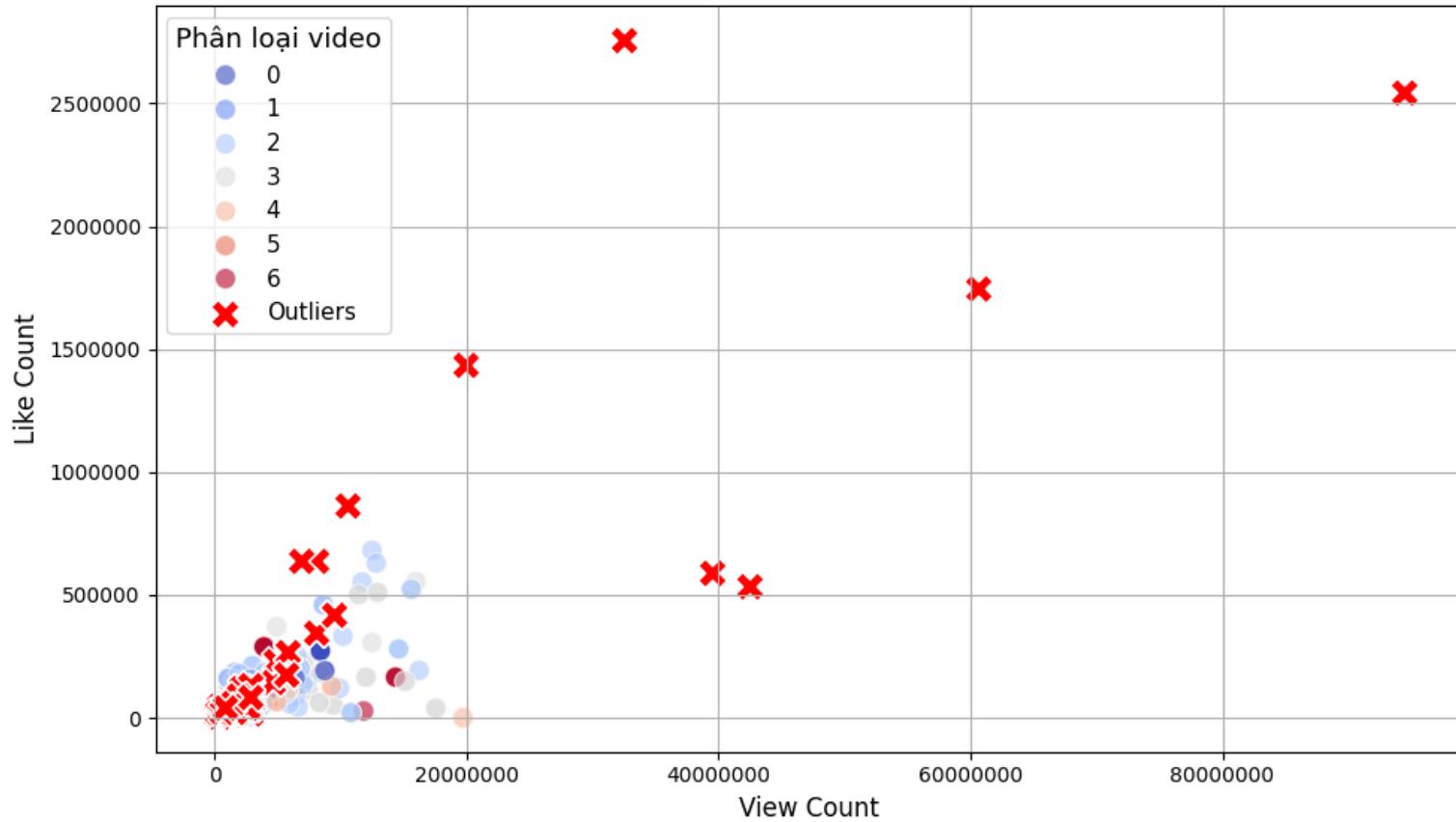
Xử lý dữ liệu

Trực quan hóa DBSCAN bằng t-SNE 3 chiều



Xử lý dữ liệu

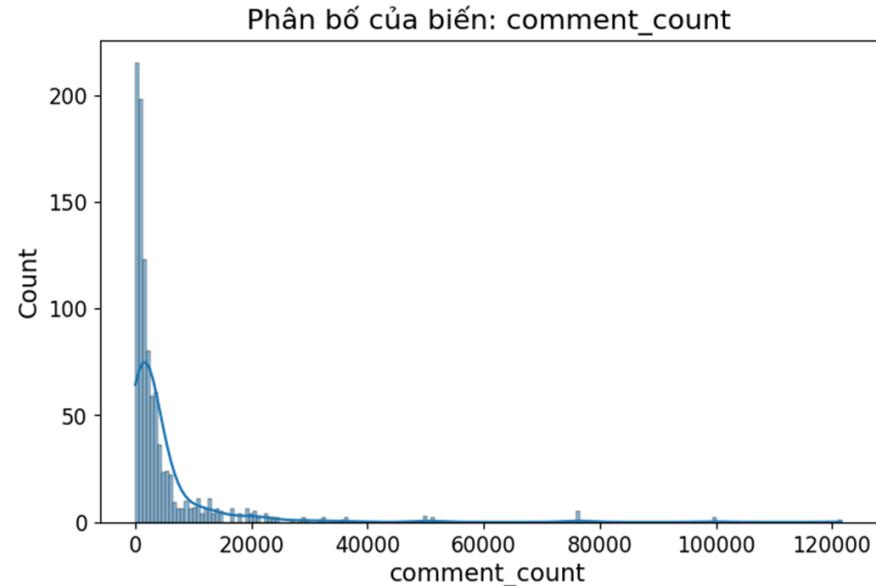
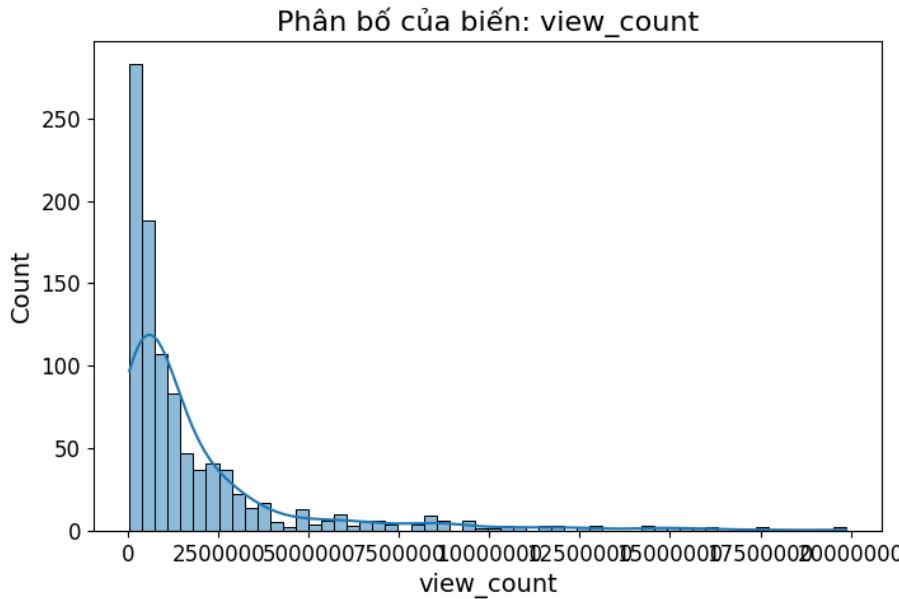
Video phân nhóm theo DBSCAN với outliers



Xử lý dữ liệu

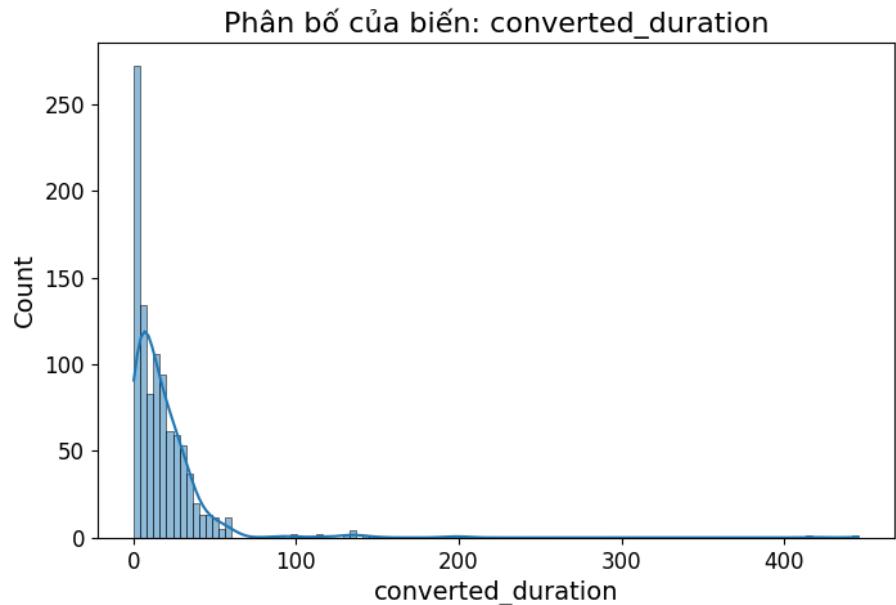
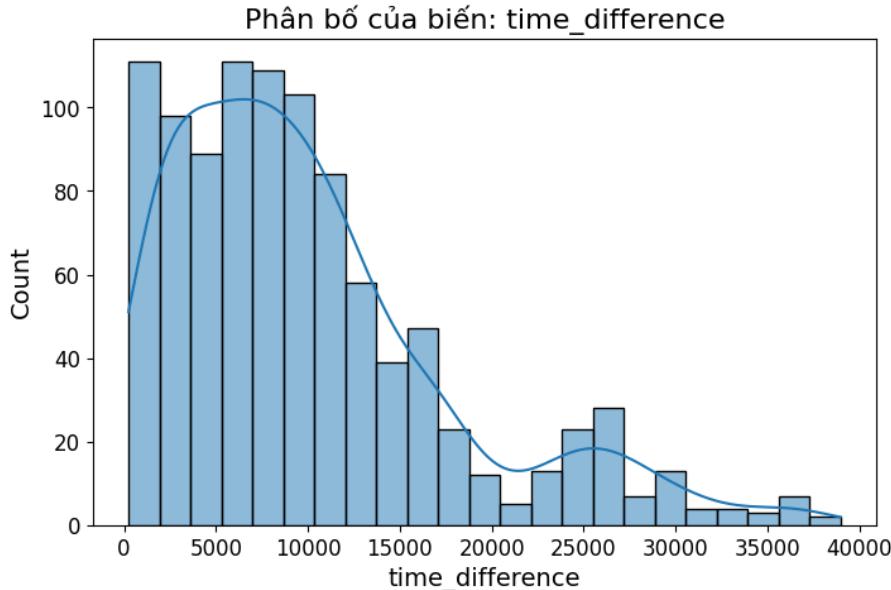
- ❖ **Phương pháp:** Dùng thuật toán DBSCAN với eps=2.5, min_samples=20.
- ❖ **Kết quả:**
 - 127 video (Cụm -1) xác định là nhiễu.
 - Các cụm còn lại (993 video) có đặc điểm riêng về lượt xem, thích, bình luận, thời lượng và thể loại (ví dụ: Trò chơi, Âm nhạc...).
- ❖ **Đặc điểm nhiễu:** Lượt xem/thích/bình luận rất cao, thời lượng ngắn, phát hành lâu.

Phương pháp - EDA đơn biến



- ❖ **Lượt xem, Bình luận, Thích:** Phân phối lệch phải, trung bình cao hơn trung vị, độ lệch chuẩn lớn, nhiều video nổi bật với số lượng tương tác rất cao.

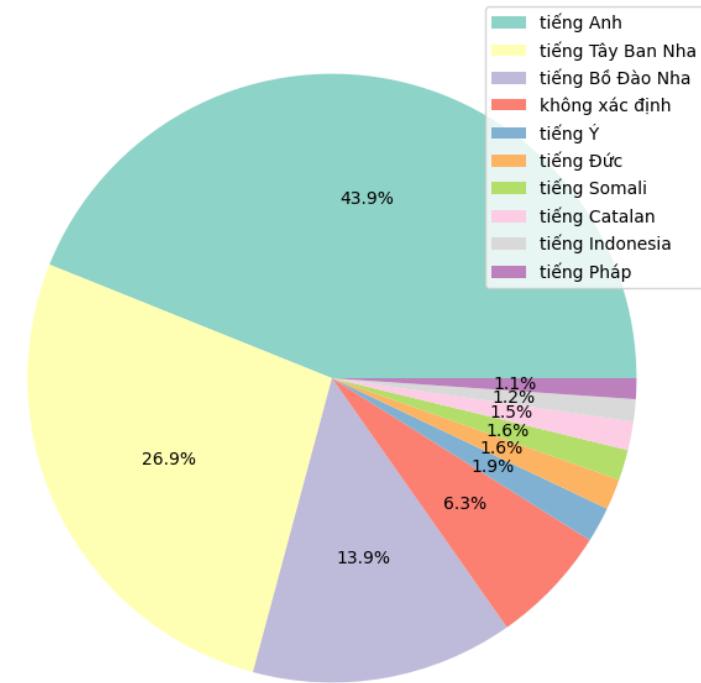
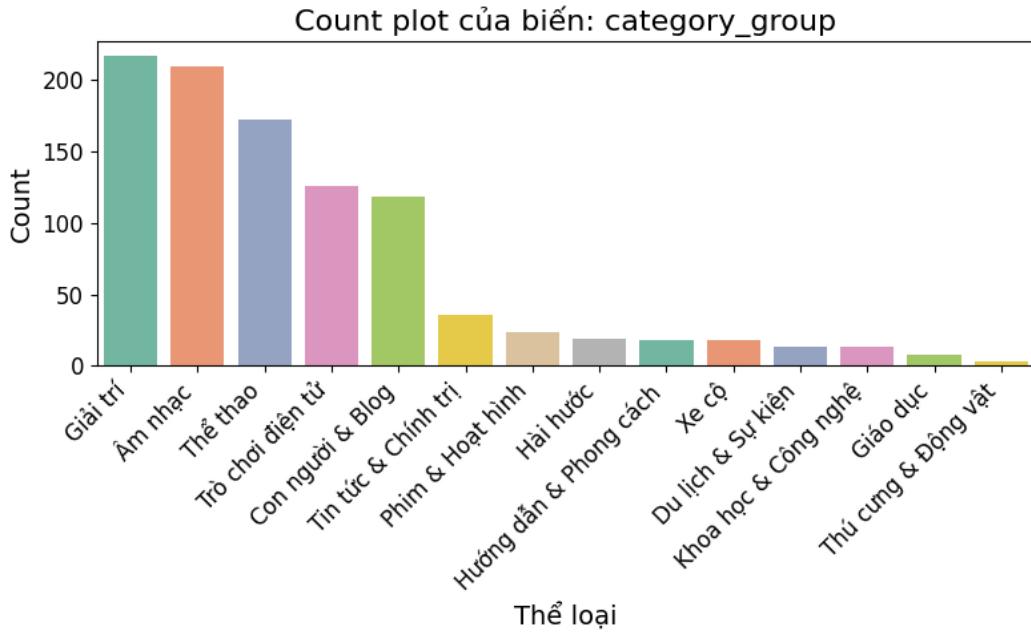
Phương pháp - EDA đơn biến



- ❖ **Thời lượng video:** Phân phối lệch phải, đa số video ngắn, một số ít video rất dài.
- ❖ **Thời gian đăng tải:** Phân phối phức tạp, có cả video mới và video cũ.

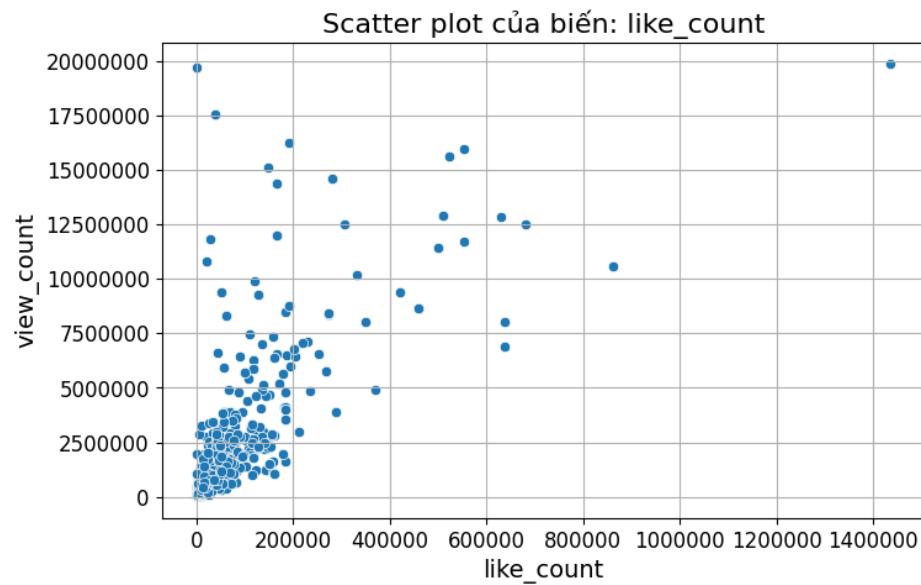
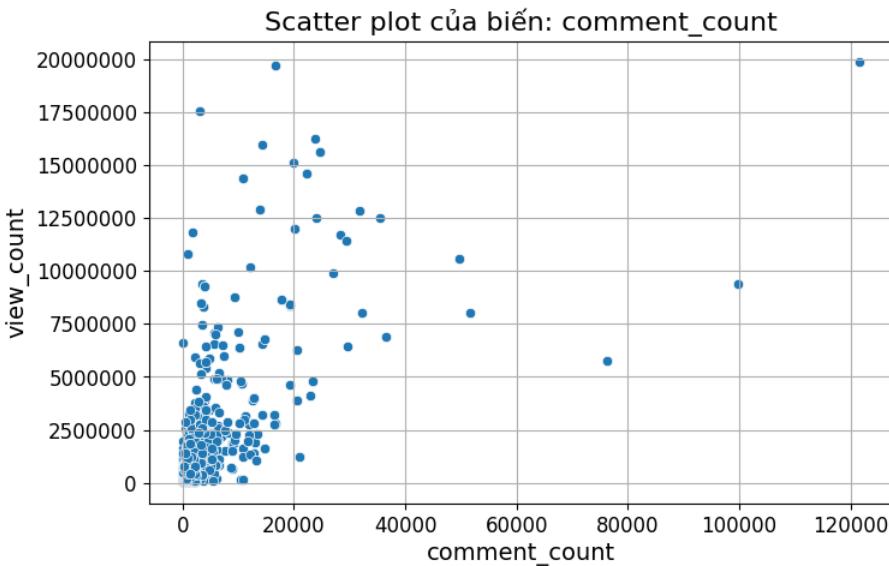
Phương pháp - EDA đơn biến

Top 10 ngôn ngữ phổ biến ở bình luận



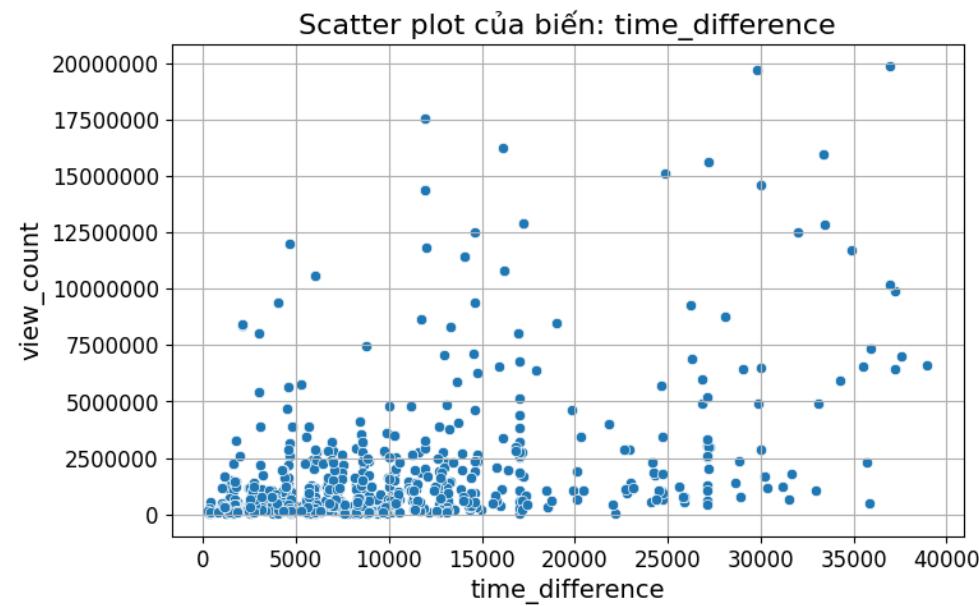
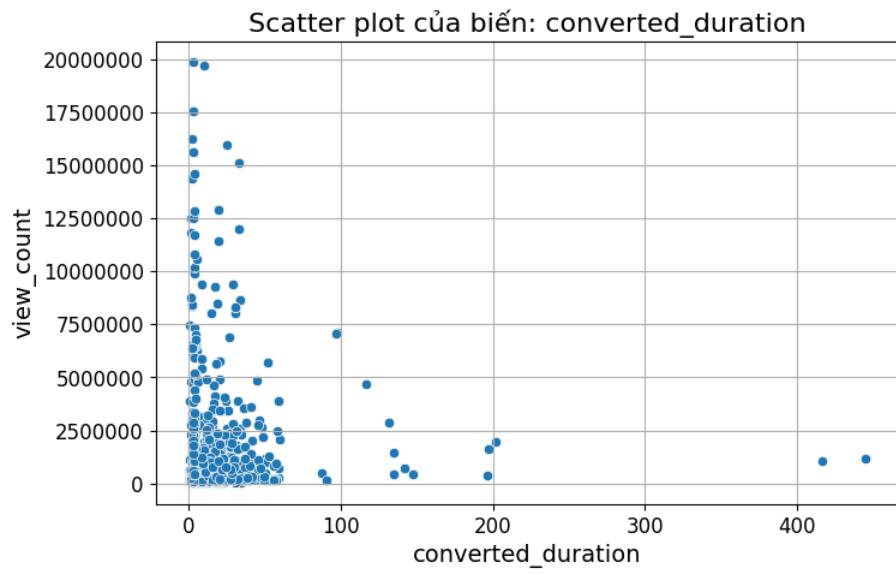
- ❖ **Phụ đề:** Đa số video không có phụ đề.
- ❖ **Thể loại:** "Giải trí", "Âm nhạc", "Thể thao" phổ biến nhất.
- ❖ **Ngôn ngữ bình luận:** Tiếng Anh chiếm ưu thế.

Phương pháp - EDA 2 biến



- ❖ **Bình luận:** Tương quan yếu, không quyết định lượt xem.
- ❖ **Thích:** Tương quan dương, thích nhiều có xu hướng xem nhiều.

Phương pháp – EDA 2 biến

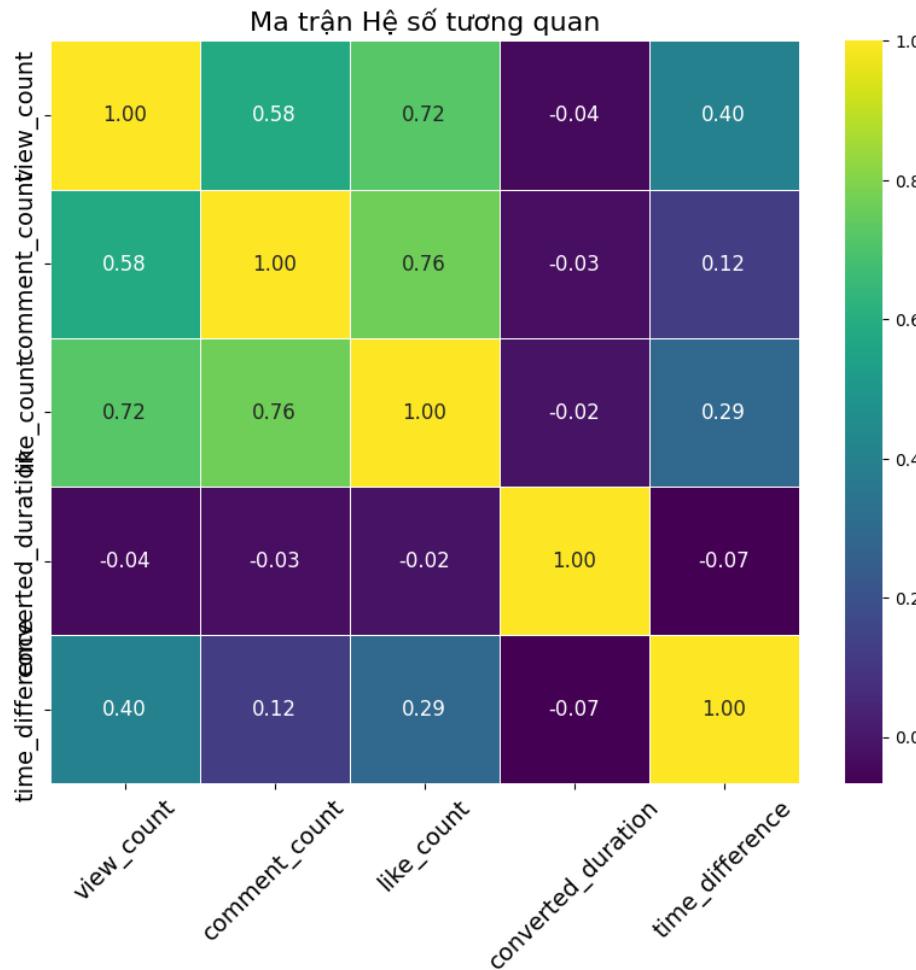


- ❖ **Thời lượng:** Không có tương quan rõ ràng với lượt xem.
- ❖ **Thời gian đăng tải:** Video mới thường có view cao ban đầu, nhưng video cũ vẫn có thể viral.

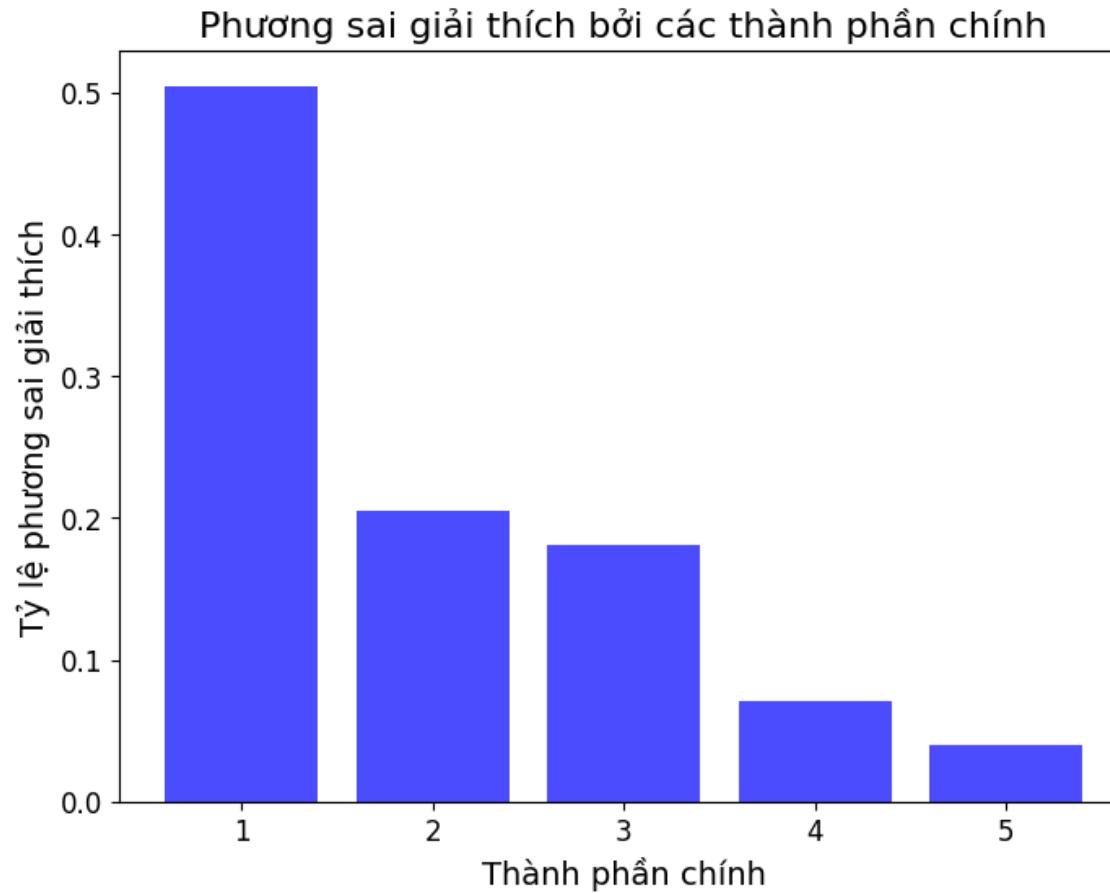
❖ Kết luận:

- Lượt thích có ảnh hưởng tích cực nhất đến lượt xem.
- Thời lượng và thời gian đăng tải ít có mối quan hệ trực tiếp đến lượt xem.
- Bình luận có thể đóng góp nhưng không phải yếu tố chính ảnh hưởng.

Phương pháp – EDA đa biến



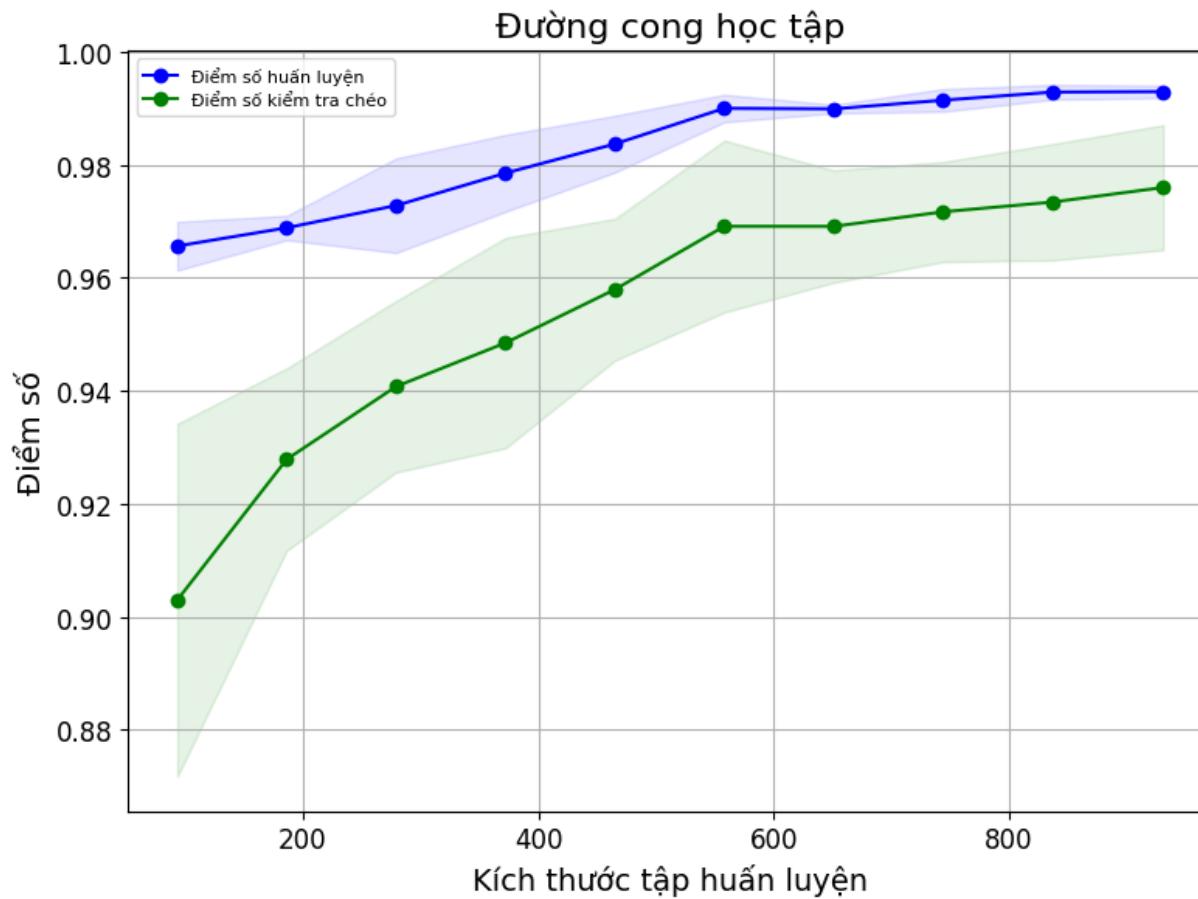
Phương pháp - EDA đa biến



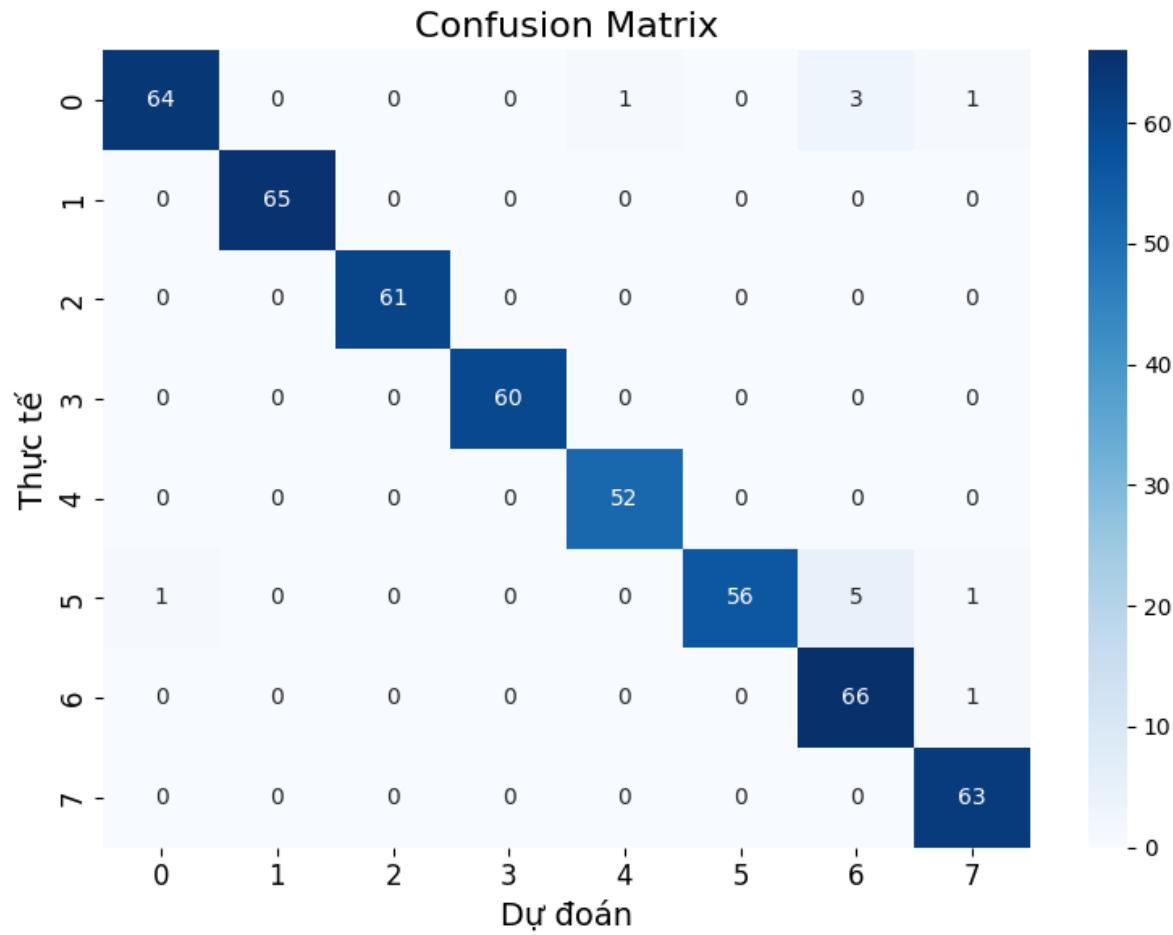
Phương pháp – EDA đa biến

- ❖ **Tương tác:** Lượt xem, thích, bình luận có xu hướng đi cùng nhau. Lượt thích tương quan mạnh nhất với lượt xem.
- ❖ **Thời lượng & Thời gian:** Ít tương quan trực tiếp với tương tác.
- ❖ **PCA:** 2-3 thành phần chính giữ lại phần lớn thông tin.
- ❖ **Ý nghĩa:** Tương tác là yếu tố then chốt. Thời lượng và thời gian đăng tải ít ảnh hưởng trực tiếp đến mức độ phổ biến.

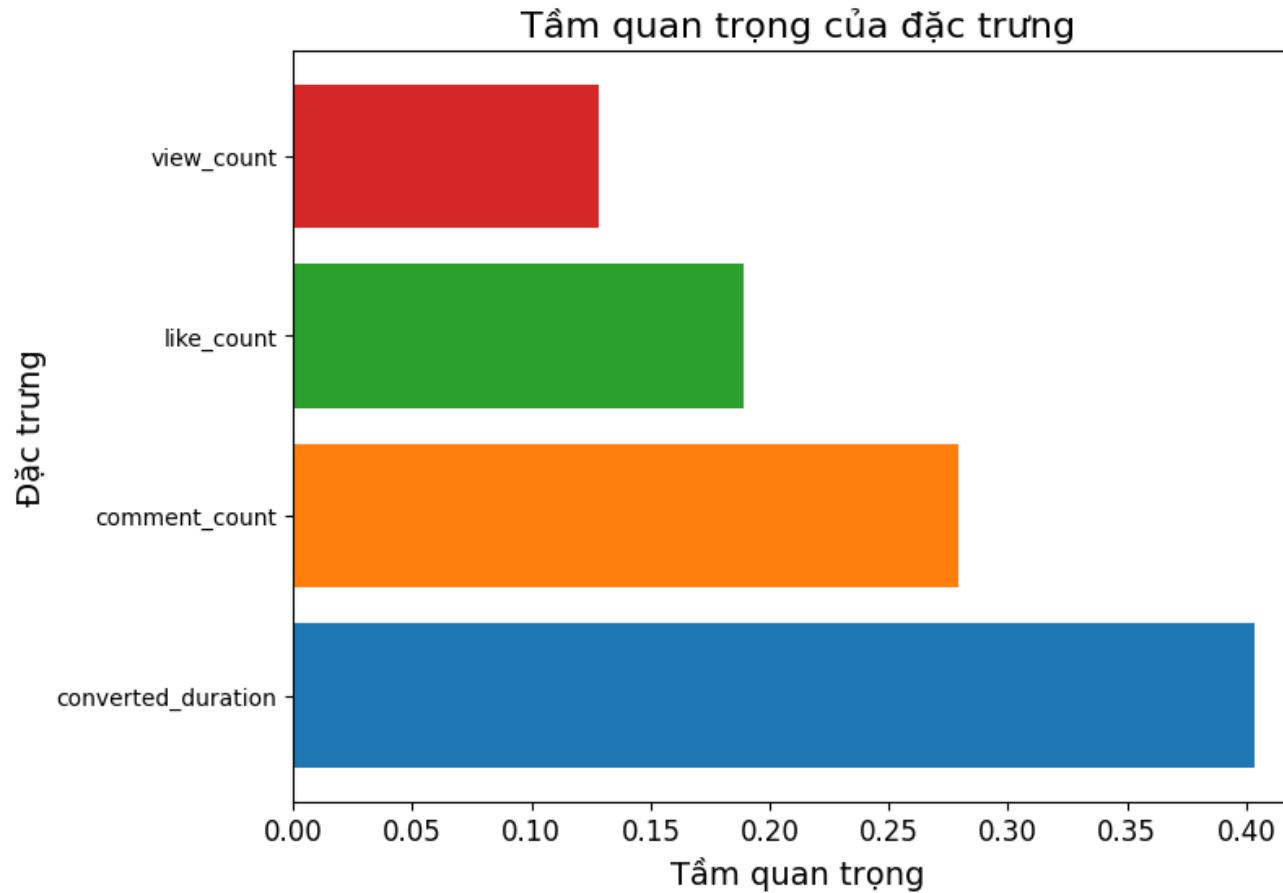
Phương pháp - Mô hình RF



Phương pháp - Mô hình RF



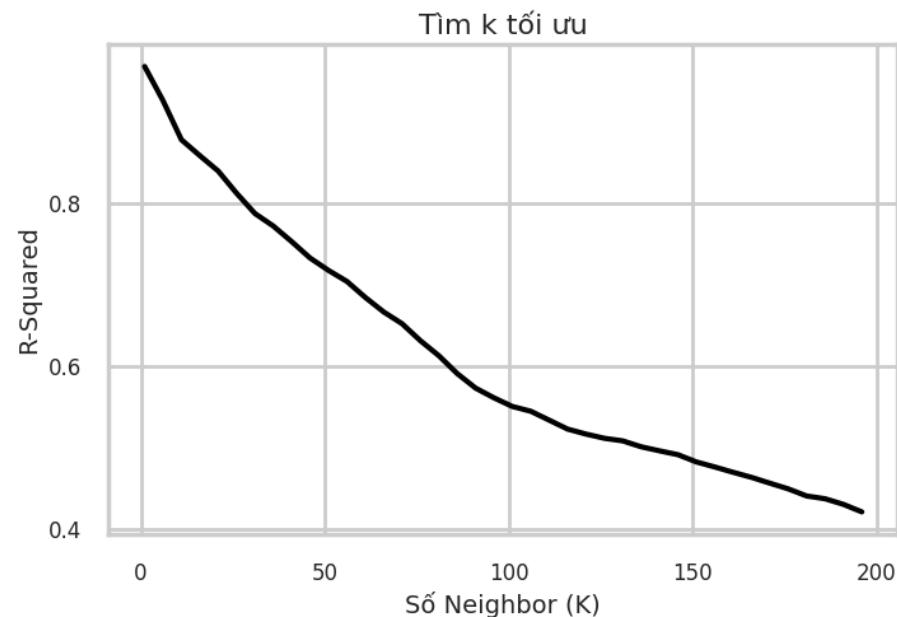
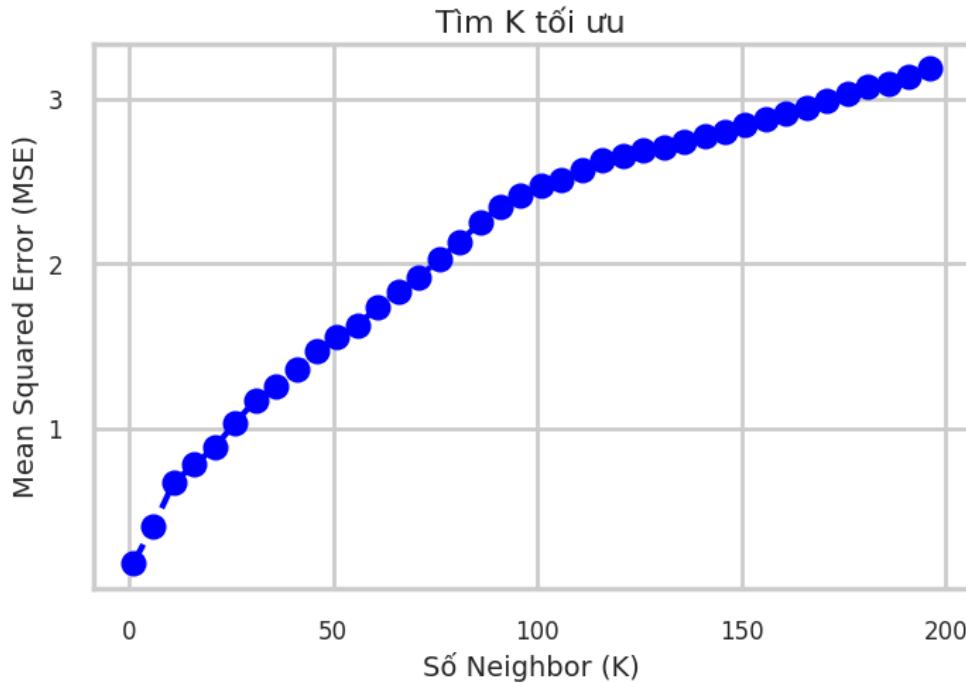
Phương pháp - Mô hình RF



Phương pháp – Mô hình RF

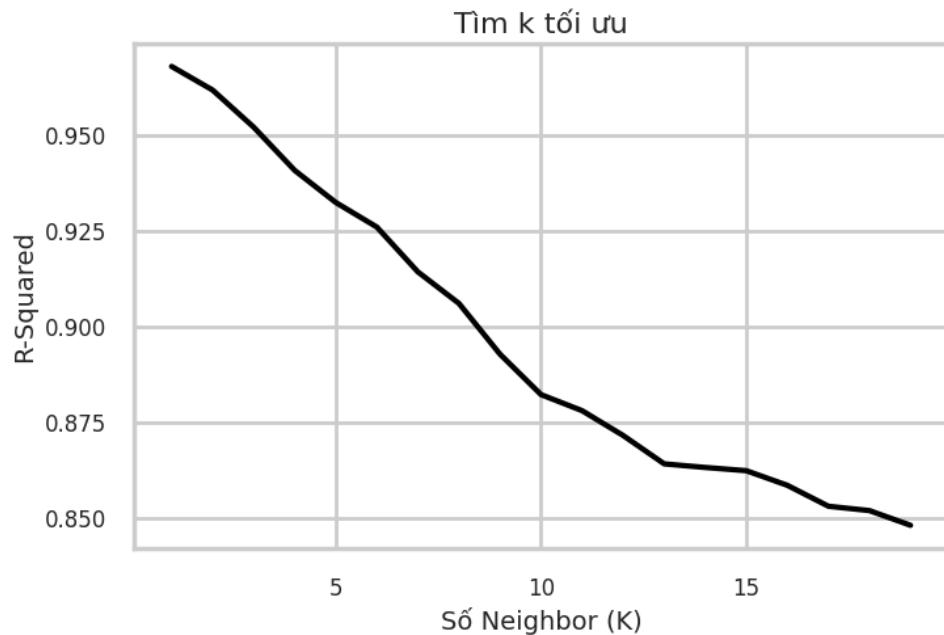
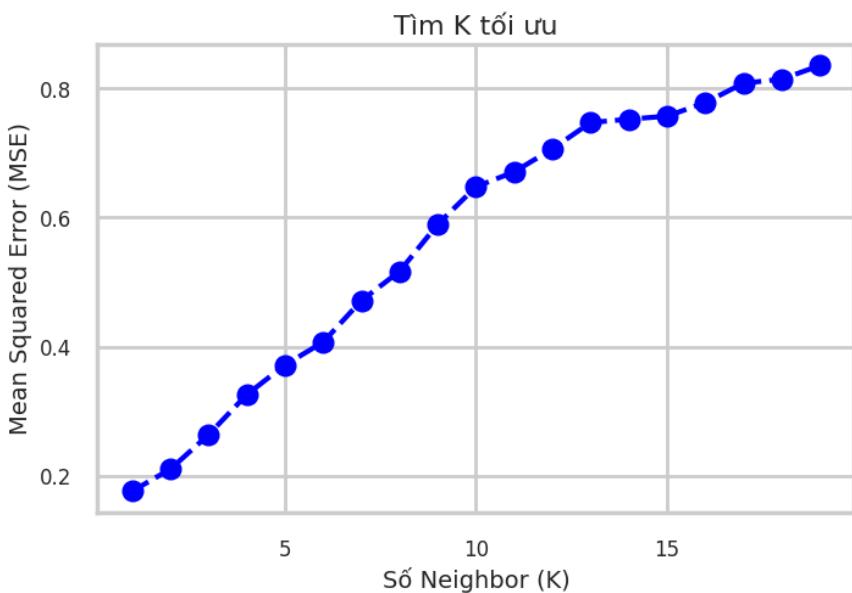
- ❖ **Độ chính xác:** 98% (tuning siêu tham số).
- ❖ **Độ chính xác Cross-validation:** Trên 96%.
- ❖ **Độ chính xác từng cụm:** Hầu hết trên 90%, 3 cụm đạt 100%.
- ❖ **Độ quan trọng đặc trưng:**
 - Thời lượng video: Cao nhất.
 - Lượt xem: Thấp nhất.
- ❖ **Kết luận:** Mô hình dự đoán cụm video rất tốt. Thời lượng video và số lượng bình luận là hai yếu tố quan trọng nhất để phân loại.

Phương pháp – Mô hình KNN



❖ **Mô hình:** KNN với giá trị k từ 1 đến 200.

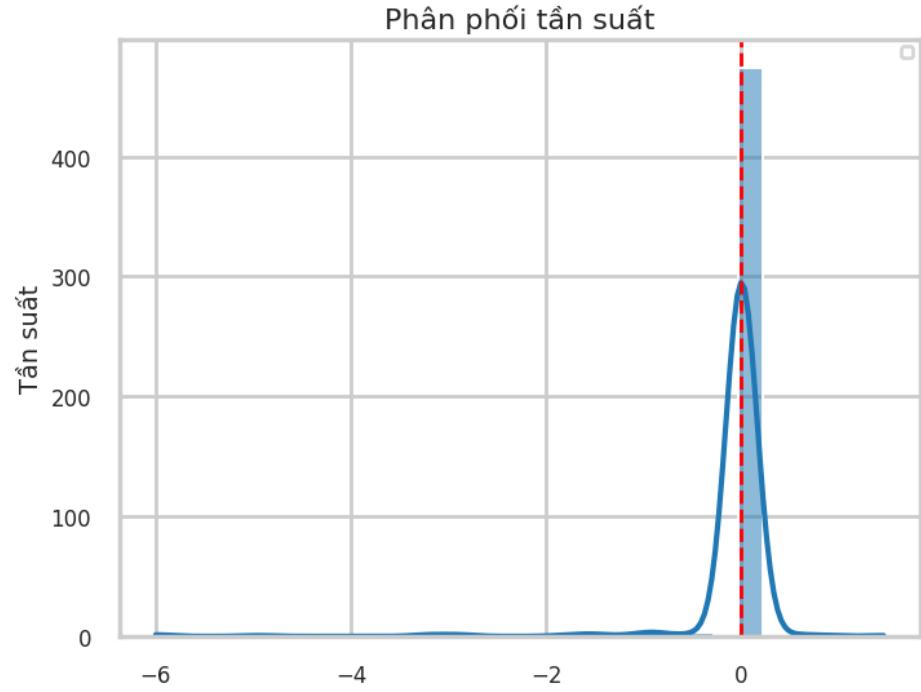
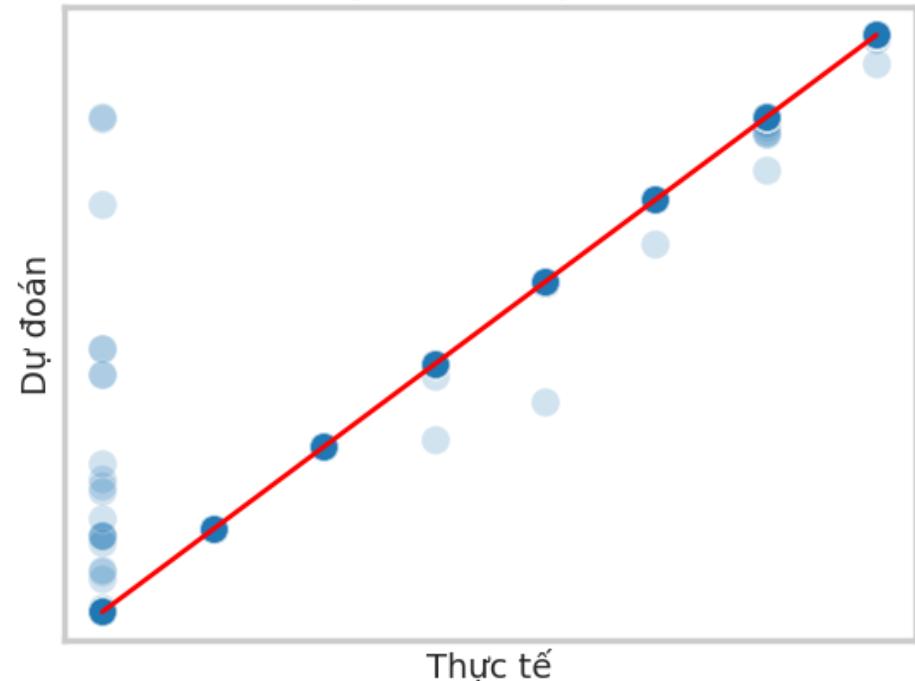
Phương pháp – Mô hình KNN



❖ **Mô hình:** KNN với giá trị k từ 1 đến 19.

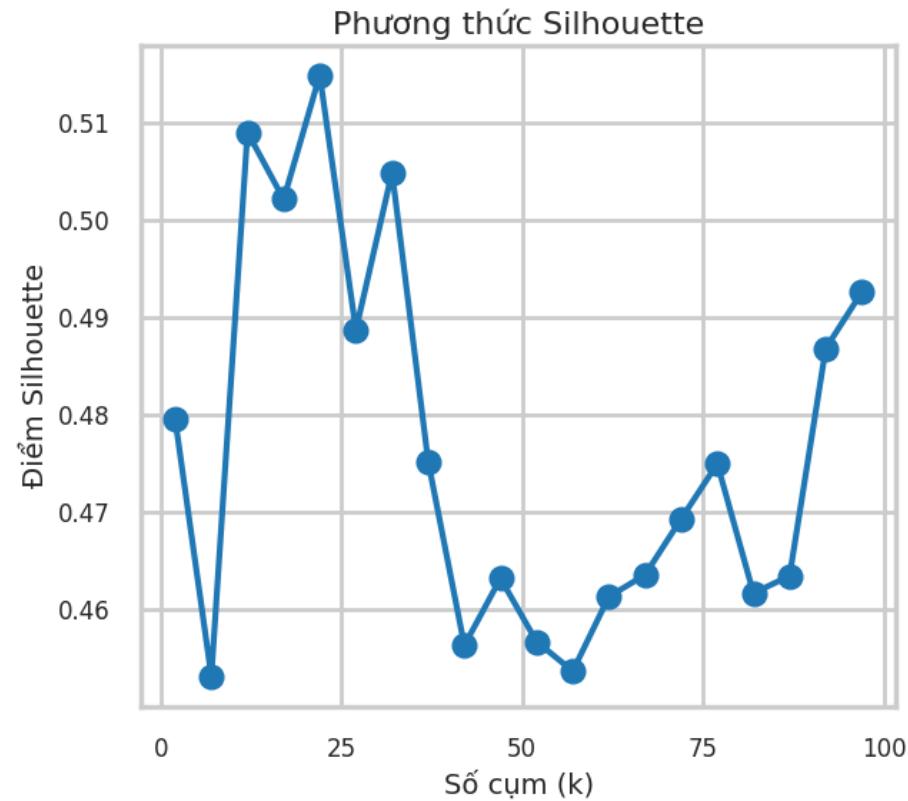
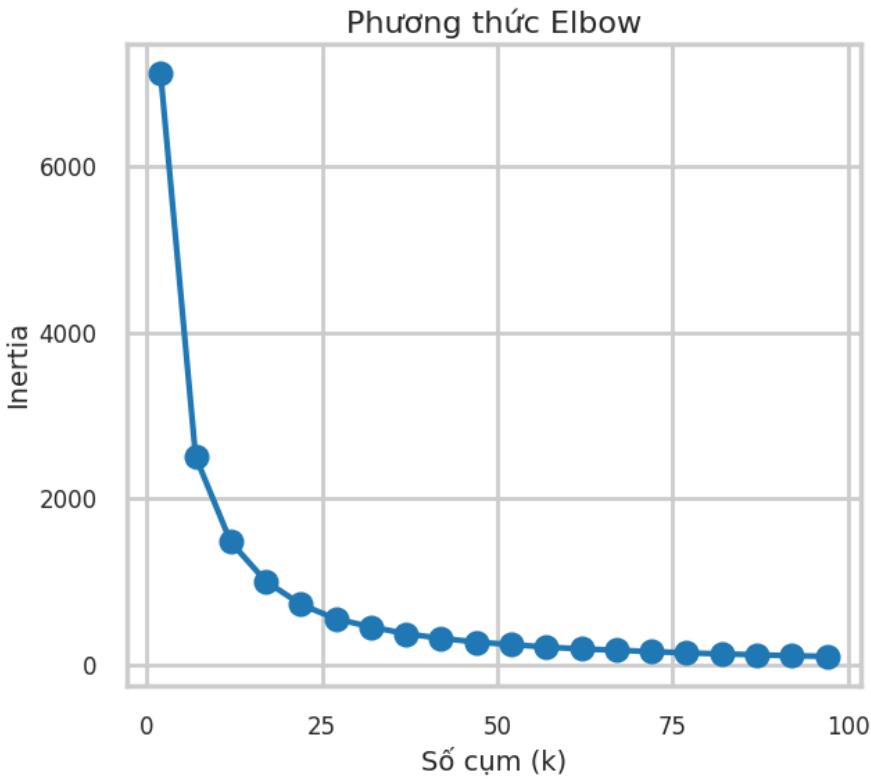
Phương pháp – Mô hình KNN

Thực tế vs. Dự đoán



- ❖ **Mô hình:** KNN ($k=15$).
- ❖ **R-squared:** **0.944** (độ chính xác cao).
- ❖ **Lỗi:** MAE=0.095, MSE=0.31, RMSE=0.55 (tương đối thấp).
- ❖ **Đặc trưng quan trọng:**
 - Thời lượng video (converted_duration)
 - Lượt thích (like_count)
 - Lượt bình luận (comment_count)
 - Thời gian đăng tải (time_difference)
- ❖ **Kết luận:** KNN dự đoán lượt xem tốt, các yếu tố đầu vào quan trọng cho đề xuất YouTube.

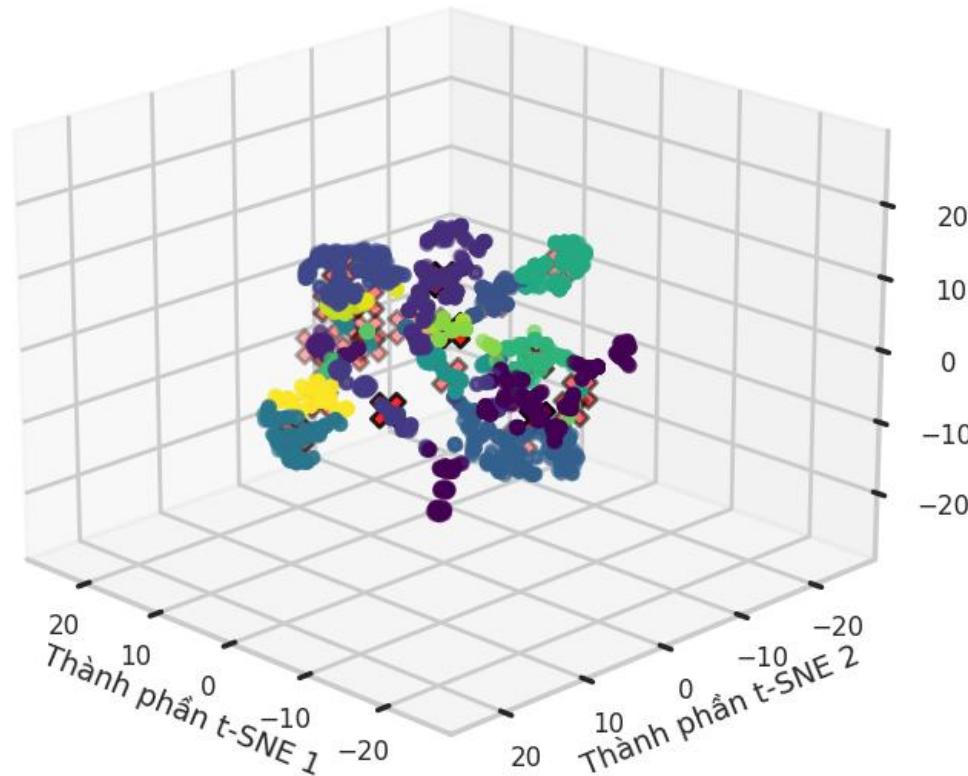
Phương pháp – Mô hình KMeans



Phương pháp – Mô hình KMeans

Trực quan hóa KMeans bằng t-SNE

 Centroids



❖ **Tìm k tối ưu:**

- Elbow: Gợi ý $k=20-25$.

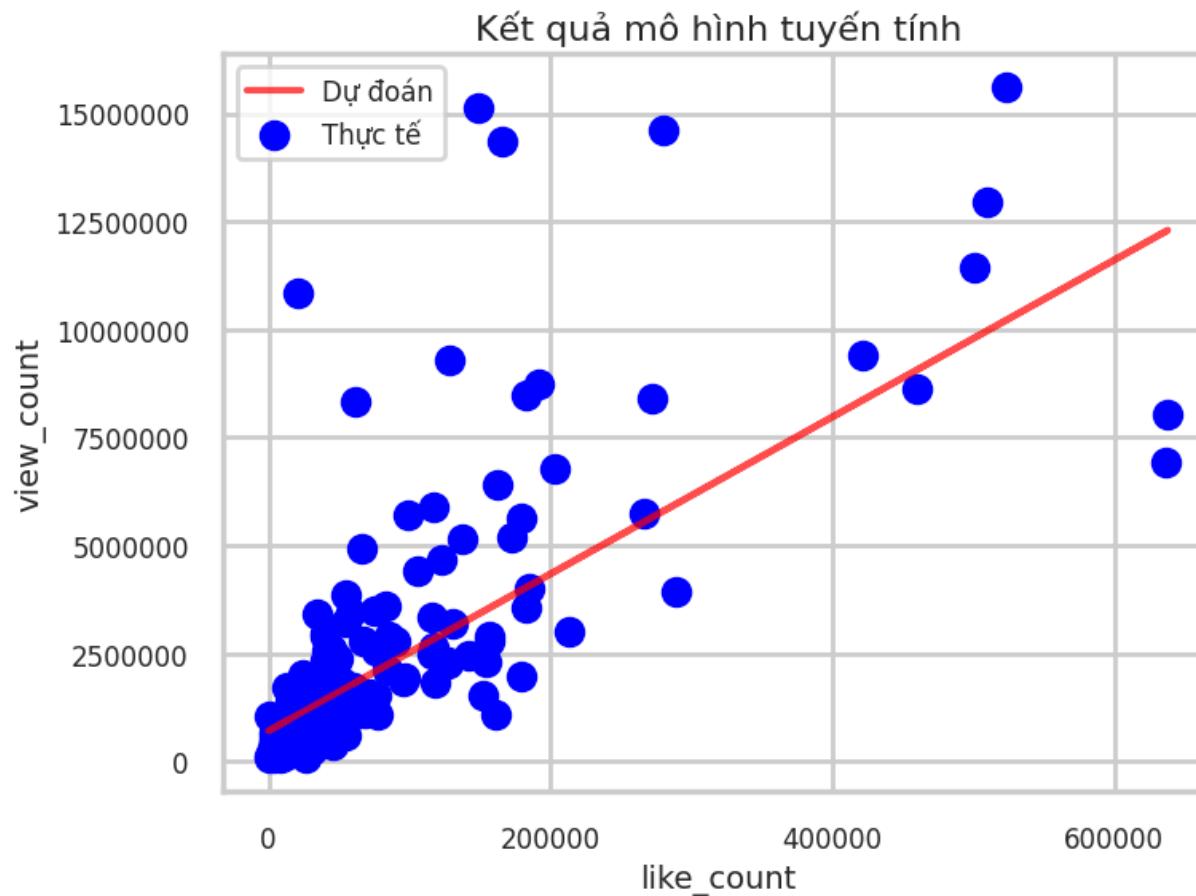
❖ **Đánh giá ($k=20-24$):**

- Silhouette Score: 0.49 - 0.52 (tương đối tốt).
- Davies-Bouldin Index: 0.68 - 0.76 (tương đối tốt, $k=22$ & 24 tốt hơn).

❖ **Số cụm lựa chọn: $k=22$ hoặc $k=24$.**

❖ **Kết luận:** K-Means phân cụm dữ liệu thịnh hành tương đối tốt, với 22 hoặc 24 cụm là lựa chọn phù hợp dựa trên các chỉ số đánh giá.

Phương pháp – Hồi quy tuyến tính



Phương pháp – Hồi quy tuyến tính

- ❖ **Đa cộng tuyến:** Không nghiêm trọng ($VIF < 5$).
- ❖ **Like Count và View Count:** Tương quan dương.
- ❖ **$R^2 = 0.55$:** Mô hình giải thích ~55% biến động lượt xem.
- ❖ **MAE ~ 1 triệu:** Sai số dự đoán lớn.
- ❖ **Kết luận:** Like Count ảnh hưởng đến View Count nhưng không phải yếu tố duy nhất. Cần xem xét thêm biến. Nên kết hợp hồi quy đa biến.

❖ Hiệu suất mô hình:

- Random Forest là mô hình tốt nhất.
- KNN có tiềm năng tốt.
- K-Means hiệu quả.

❖ Đóng góp:

- Dữ liệu đã xử lý, chuẩn bị kỹ lưỡng.
- Kết quả có ý nghĩa thống kê, tiềm năng ứng dụng thực tế.

❖ Hạn chế:

- Lượng dữ liệu hạn chế về quy mô và độ đa dạng.
- Xử lý ngoại lai và phân tích cảm xúc còn đơn giản.
- Chưa triệt để mối quan hệ phi tuyến.

Kết luận – Đề nghị

❖ Kết luận:

- Xác định đặc trưng video thịnh hành.
- Ứng dụng học máy và NLP.
- Nền tảng cho nghiên cứu tiếp theo.

❖ Đề nghị:

- Mở rộng dữ liệu.
- Cải thiện mô hình.
- Giảm bất định.
- Xây dựng dashboard.
- Thủ nghiệm thực tế.