



PHOENIX SUNUMU

Seyit Mustafa Demir

Sanzhar Tuibekov

Kerem Adin

Buğra Şahin

NASIL İLERLEDİK



- **Planlama-Model Seçimi**
- **Personalar**
- **Zenginlik Skoru**

Farklı datasetlerden çıkardığımız personaları idler üzerinden eşleştirip kompleks bir persona oluşumunu amaçladık.

Zenginlik skoru her bir cluster için ayrı ayrı hesaplamayı ve kullanıcının clusterlarına göre ona bir puan atamayı düşündük.

CLUSTERING

- **Data Preprocessing**

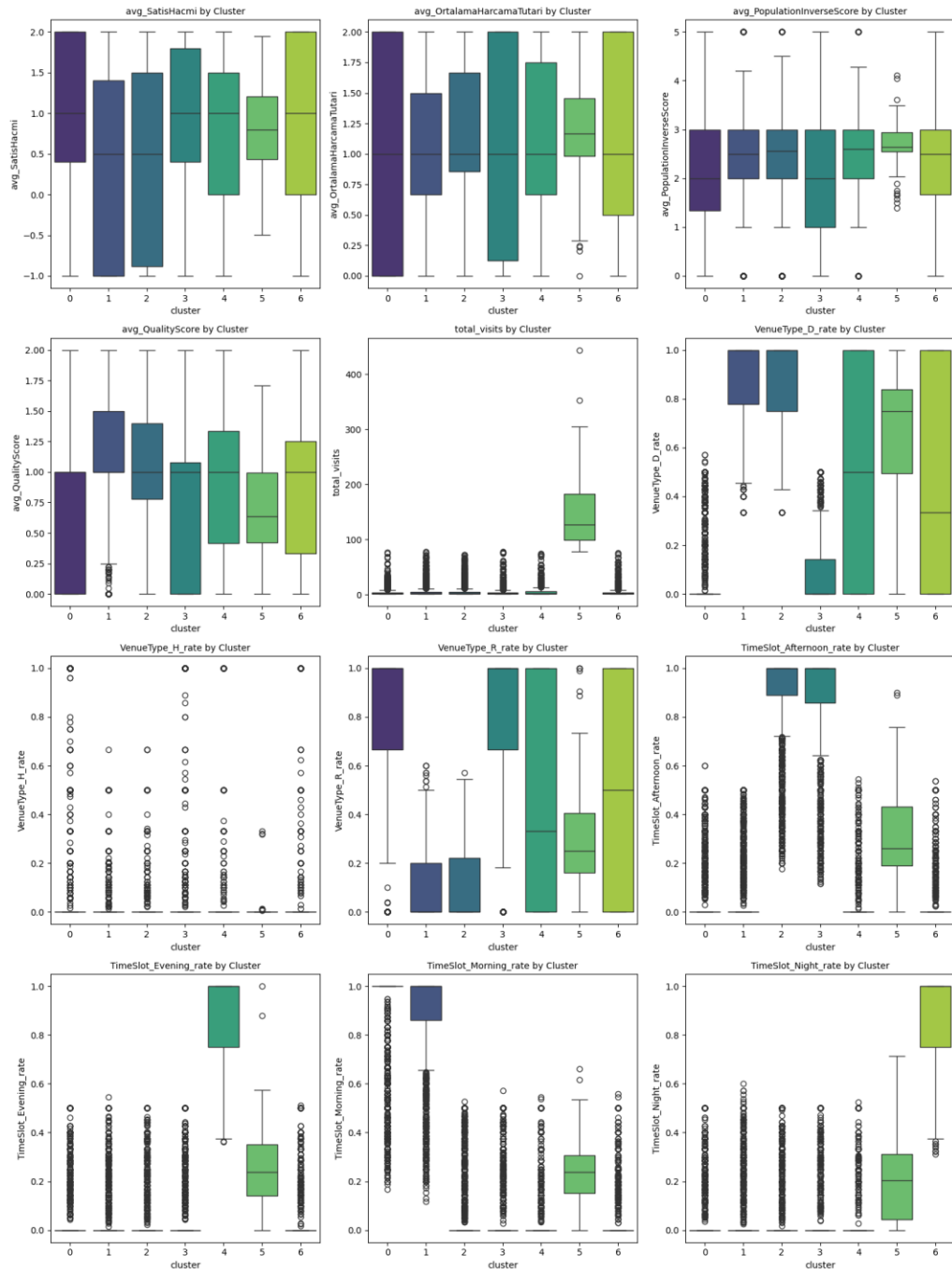
Kahve, vetshop ve mobil veriler normalize edilip, kullanıcı bazında district ile eşleştirildi.

- **Feature Engineering**

- **Cluster**

Kullanıcı segmentasyonu yapıldı (KMeans)

- **Figures**



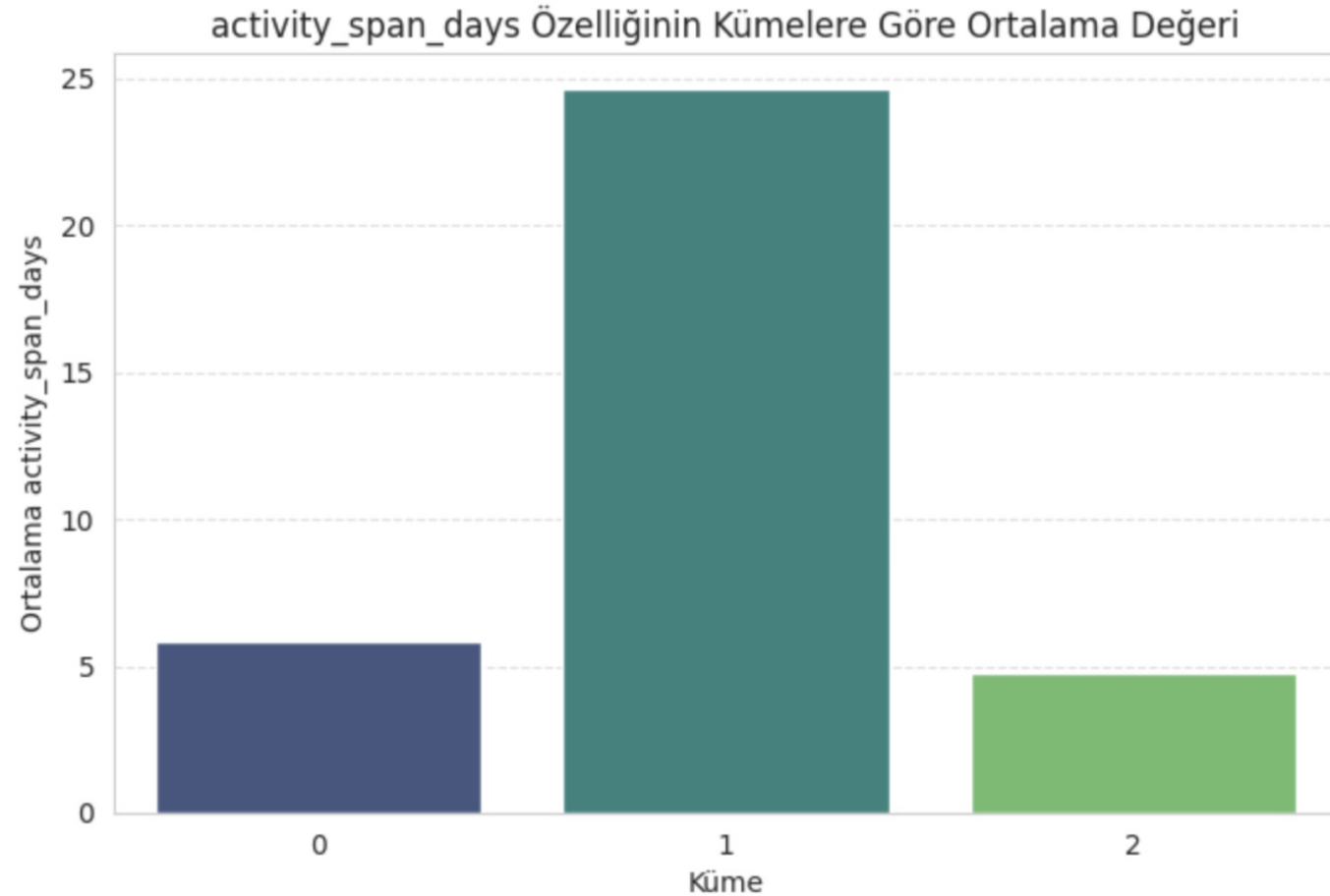
MAIN DATA CLUSTERING

Sadece skorla ilgili verileri ele aldık.

Mobil datadan aldığımız sample ile test ettik.

MAIN DATA CLUSTERING

- Mehmet, sabah saatlerinde geleneksel ve kalabalık mekânları tercih eden, düşük harcamalı ama düzenli ziyaretlerde bulunan bir kullanıcıdır. Lüksten çok, alışılmış ve erişilebilir yerleri seçer, hotel gibi pratik konaklama seçeneklerine yönelir.
- Elif, sabah kahvesini kalabalıktan uzak, sade ama kaliteli modern kafelerde içmeyi seven biri. Kaliteye önem verir, geleneksel ya da turistik yerlerden çok, az bilinen ama özenli mekânları tercih eder.
- Mert, öğleden sonraları sakın ama şık modern mekânlarda vakit geçirmeyi sever ve kaliteli hizmet için ortalamanın üzerinde harcama yapmaktan çekinmez. Kalabalıktan uzak, özenle seçilmiş mekânlar onun günün en keyifli saatlerini geçirdiği yerlerdir.



- **Sadece mobil data verisiyle uyumlu verileri aldık**
- **Feature sayısını artırarak modelin verimini artırdık**
- **Eklenen featurelardan bazıları:**

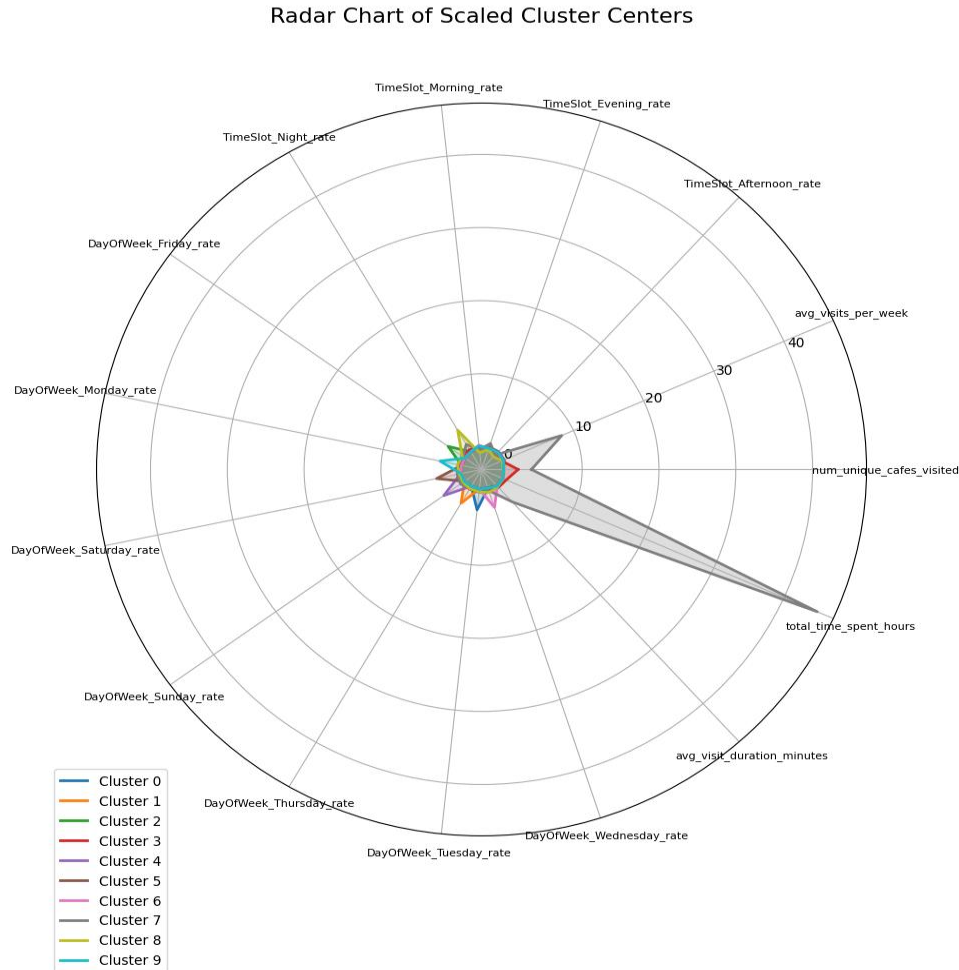
POLYGONS CLUSTERING

POLYGONS CLUSTERING

- **Burcu, kısa süreli ama yoğun şehir ziyaretlerinde geceleri ilgi çekici noktalarda zaman geçirmeyi seven bir kullanıcıdır. Otel veya konaklama merkezlerinden çok, belirli POI'lerde sabaha kadar vakit geçirir; özellikle bir noktaya tekrar tekrar uğrar.**
- **Emre, gün boyu şehir içinde sürekli hareket halinde olan, sabah erken saatlerden akşama kadar farklı yerlerde vakit geçiren aktif bir kullanıcıdır. Belirli bir gece rutini olmadan, POI dışı alanlarda yoğun bir şekilde vakit geçirir.**
- **Genel olarak Ayşe, günlük yaşamının büyük kısmını ev veya iş gibi sabit noktalarda geçiren, çevresinde fazla hareket etmeyen ve cihaz kullanım sıklığı düşük olan bir kullanıcı profili çizer.**

KAHVE CLUSTERING

- Kullanıcıların kahve ziyaret alışkanlıklarına göre segmentasyonu



- Ziyaret günleri ve saatlerine göre ayrıştırıldı
- Toplam ziyaret sayısı, ortalama süre, zaman tercihi gibi metrikler kullanıldı
- 9 farklı kullanıcı segmenti belirlendi

KAHVE CLUSTERING

- 1. Ahmet, haftanın yorgunluğunu Perşembe öğleden sonra tek başına kahve molası vererek atıyor. Kısa ama sadık ziyaretleriyle kendi küçük ritüelini oluşturmuş**
- 2. Elif, Cuma sabahlarını kahveyle selamlayan biri. Güne erken başlayıp günün devamında başka yerlere yöneliyor – kahve onun için başlangıç noktası.**
- 3. Burak, ne çok kalıyor ne de unutuyor. Her gün azar azar uğradığı kafelerde zamanını dengeli kullanıyor; kahve onun için ara durak.**
- 4. Zeynep, günün her saati kahveyle buluşan biri. Uzun oturmalı, bol sohbetli ziyaretleriyle kafe onun için ikinci bir ev gibi.**

Zenginlik Skoru: Ağırlıklı Hesaplama Yaklaşımı

- **Her bir clusterda her bir kumeye veriyi inceleyerek kararlattirdigimiz carpanlarla bir score atadik. Kullanicinin skoru bulundugu gruplara bagli olarak hesaplandi. Restaurant ve kafe verilerine daha buyuk weight atandi. Total zenginlik score ve persona streamlit olarak sunuldu**

