# Redpanda + ClickHouse ile Gerçek Zamanlı Anomali Tespiti ve LLM Yorumlama

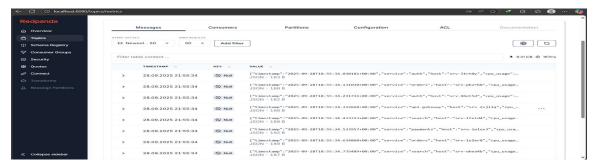
# 1) Hedef

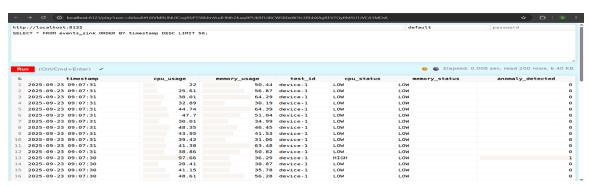
Redpanda (Kafka uyumlu) ve ClickHouse kullanarak gerçek zamanlı metrikleri almak, kalıcı hale getirmek, Grafana ile görselleştirmek; anomalies (eşik + istatistiksel) tespit edip bu olaylara bir LLM (Ollama) ile kısa açıklama/öneri ürettirmek ve sonuçları ClickHouse'ta alerts tablosunda saklayıp Grafana'da göstermek.

# 2) Ne Yapıldı

• Docker Compose ile Redpanda, ClickHouse, Tabix ve Grafana'yı ayağa kaldırdık.





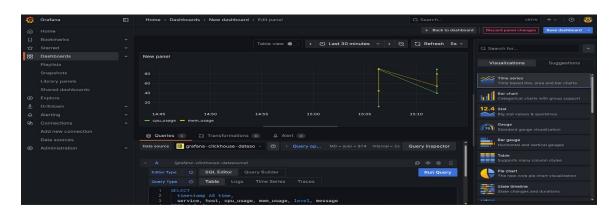


- ClickHouse'ta Kafka Engine → Materialized View ile akıştan 'events' tablosuna ingest ettik.
- Grafana'da CPU/Mem zaman serileri ve ham olay tabloları oluşturduk.
- Python 'anomaly\_worker.py' ile threshold + z-score tabanlı anomalileri tespit ettik.

```
C:\User\Downloads\Compressed\redpanda-clickhouse-demo\redpanda-clickhouse-demo>.\.venv\Scripts\python.exe -u .\anomaly_worker.py --brokers localhost:1
9092 --topic metrics --model "phi3:mini" --threshold 70 --z 2.5 --window 50 --clickhouse localhost:8123 --ch_user default --ch_pass chpass
[worker] consuming metrics from localhost:10992 model=phi3:mini
[worker] ollama warmed
[anomaly] cpu-70.0, mem>70.0 svc=demo cpu=96.0 mem=92.0
[worker] alerts flushed to Clickhouse
[anomaly] [z_cpu]=2.5 svc=search cpu=38.09 mem=40.39
[worker] alerts flushed to Clickhouse
[anomaly] [z_cpu]=2.5 svc=search cpu=37.06 mem=69.49
[worker] alerts flushed to Clickhouse
[anomaly] [z_cpu]=2.5 svc=categates cpu=37.06 mem=69.49
[worker] alerts flushed to Clickhouse
```

• Ollama (phi3:mini) üzerinden her anomali için kısa açıklama/öneri ürettik.

• Sonuçları ClickHouse 'default.alerts' tablosuna yazdık; Grafana'da 'Anomali Listesi' ve 'Alerts per minute' panellerini gösterdik.



# 3) Mimari

Producer → Redpanda (topic: metrics)

- $\rightarrow$  ClickHouse (Kafka Engine + MV  $\rightarrow$  events)
- → Grafana (Time series + Table panelleri)
- → Python Anomaly Worker (threshold + z-score)
- → Ollama (LLM açıklaması)
- → ClickHouse (alerts) → Grafana (Anomali Listesi & Alerts/min)

# 4) Kullanılan Teknolojiler

Bileşen	Amaç	Not
Redpanda	Kafka uyumlu event streaming broker	Düşük gecikme, basit kurulum
ClickHouse	OLAP veritabanı, Kafka ingest + analitik SQL	MergeTree, MV, hızlı sorgu
Grafana	Görselleştirme ve dashboard	Time series & Table panelleri
Tabix	ClickHouse'a basit web SQL istemcisi	Hızlı test/SQL
Python	Anomaly worker ve producer	kafka-python, requests
Ollama (phi3:mini)	Yerel LLM ile kısa açıklama/öneri	11434 REST API, hızlı ve lokal

# 5) Uygulama Adımları

- 1) Docker Compose ile Redpanda, ClickHouse, Tabix, Grafana çalıştırıldı; port çakışmaları çözüldü (9092/9644 vb).
- 2) ClickHouse'ta Kafka Engine kaynak tablo (raw\_events\_kafka) ve materialized view (mv\_consume\_metrics) ile events tablosuna insert akışı sağlandı.
- 3) Grafana ClickHouse datasource eklendi; Time series (CPU/Mem) ve Table (ham events) panelleri kuruldu.
- 4) anomaly\_worker.py: metrics topiğini tüketip eşik ve z-score (rolling window) ile anomali tespiti yaptı.
- 5) Ollama REST API: her anomali için kısa açıklama/öneri üretildi; timeout ve retry ile güvenilirlik artırıldı.
- 6) ClickHouse alerts tablosuna JSONEachRow ile batch insert; 'best\_effort' datetime parse ile uyumluluk sağlandı.
- 7) Grafana'da 'Anomali Listesi' ve 'Alerts per Minute' panelleri oluşturuldu.

# 6) anomaly\_worker.py - Ne Yapıyor?

## 6.1 Giriş / Çıkış

Giriş: Redpanda'daki 'metrics' topiğinden JSON mesajlar (timestamp, service, host, cpu\_usage, mem\_usage, level, message).

Çıkış: Anomali tespit edilen olaylar için, LLM açıklaması ve skorla birlikte ClickHouse 'default.alerts' tablosuna kayıt.

#### 6.2 Tespit Mantığı

- Threshold: cpu\_usage > threshold veya mem\_usage > threshold ise tetiklenir.
- Z-score (Rolling): Her servis için ayrı rolling pencere (örn. 100). Yeni değerin z-skoru |z| ≥ z\_eşiği ise anomali.
- Kural birleştirme: Tetiklenen kurallar virgülle birleştirilir (örn. 'cpu>70,|z\_mem|≥2.5').

#### 6.3 LLM Entegrasyonu (Ollama)

- HTTP POST /api/generate: model=phi3:mini, prompt içinde olay JSON'u.
- İlk isteklerde model yükleme süresine karşı warm-up + retry + uzun read timeout kullanıldı.
- Yanıt 'response' alanından alınır ve explanation sütununa yazılır.

## 6.5 Örnek Kod Parçaları

#### Rolling z-score

```
class Rolling:
    def __init__(self, maxlen=100):
        self.values = collections.deque(maxlen=maxlen)

def add(self, x):
        self.values.append(float(x))

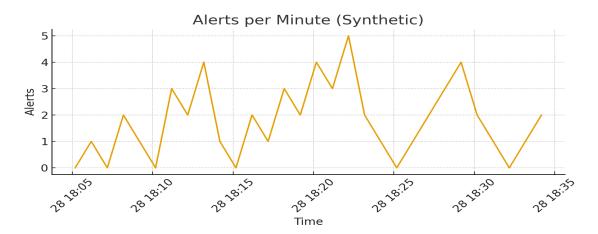
def z(self, x):
        s = statistics.pstdev(self.values) if len(self.values)>1 else 0.0
        m = statistics.mean(self.values) if self.values else 0.0
        return 0.0 if s==0 else (float(x)-m)/s
```

#### LLM çağrısı (retry + timeout)

```
def call_ollama(model, payload):
    url = "http://localhost:11434/api/generate"
    body = {"model": model, "prompt": prompt_from(payload), "stream": False}
    for attempt in range(3):
        try:
            r = requests.post(url, json=body, timeout=(5,120))
            r.raise_for_status()
            return (r.json() or {}).get("response","").strip()
        except Exception as e:
            time.sleep(2*(attempt+1))
    return "(LLM unavailable)"
```

# 7) Görseller ve Örnek Çıktılar

# Alerts per Minute



# 8) Kıyas: Apache Kafka + Flink vs Redpanda + ClickHouse

Kriter	Kafka + Flink (Artılar)	Redpanda + ClickHouse (Artılar)	Dikkat/Limitler
Gerçek zamanlı işleme	Event-time, watermark, CEP, stateful ops çok güçlü	SQL + MV ile hızlı agregasyon, düşük operasyon yükü	Flink yoksa karmaşık pattern'lar ek uygulama ister
Operasyon karmaşıklığı	Güçlü ama cluster yönetimi zor olabilir	Compose ile hızlı; broker+DB yeterli	Yine de prod için izleme/backup/TTL şart
Maliyet/Kaynak	Flink cluster ekstra kaynak ve bakım	Daha az bileşen ⇒ daha düşük operasyon maliyeti	Yüksek ingest hızı için CH tuning gerekebilir
Analitik	Harici OLAP/BI gerekir	CH çok hızlı analitik; Grafana/Tabix hazır	Gelişmiş ML/feature pipeline için ek araç gerekir
Kullanım örüntüsü	Karmaşık stream pipeline, CEP, join	Gözlemleme, telemetri, log/metric analitiği	State machine/CEP gereken yerlerde sınırlı

# 9) Neyi İyi Yaptık / Neleri İyileştirebiliriz

#### Güçlü Yönler:

- Hızlı kurulum ve uçtan uca akışın devreye alınması
- Anomali tespiti için hem eşik hem z-score kullanımı
- LLM entegrasyonunda warm-up + retry + uzun timeout ile dayanıklılık
- ClickHouse insertlerinde best\_effort tarih parse ve batch yazım
- Grafana'da anlamlı paneller: liste + dakika başı adet

#### İyileştirme Alanları:

- İlk ısınmada LLM time-out yaşandı (çözüldü)
- Port çakışmaları ve Tabix bağlantı ayarlarında zaman kaybı
- Producer hızı ile worker eşikleri uyumlandırma ihtiyacı
- Kalıcı servisleştirme (Compose) henüz yapılmadı

#### Grafana SQL (alerts per minute)

```
-- Anomali / dakika grafiği
SELECT toStartOfMinute(timestamp) AS time, count() AS alerts_per_min
FROM default.alerts
WHERE $__timeFilter(timestamp)
GROUP BY time
ORDER BY time;
```

#### Grafana SQL (Anomali Listesi)

```
-- LLM açıklamalı liste
SELECT timestamp AS time, service, host, cpu_usage, mem_usage, rule,
round(score,2) AS score, explanation
FROM default.alerts
WHERE $__timeFilter(timestamp)
ORDER BY time DESC
LIMIT 200;
```

### Komutlar (çalıştırma + tetikleme)

```
# Worker'ı çalıştırma (PowerShell)
.\.venv\Scripts\python.exe -u .\anomaly_worker.py --brokers localhost:19092 --
topic metrics --model "phi3:mini" --threshold 70 --z 2.5 --window 50 --
clickhouse localhost:8123 --ch user default --ch pass chpass
```

#### # Tetikleyici anomali gönderme

.\.venv\Scripts\python.exe -c "from kafka import KafkaProducer; import json; p=KafkaProducer(bootstrap\_servers='localhost:19092', value\_serializer=lambda v: json.dumps(v).encode()); p.send('metrics', {'timestamp':'2025-09-28 12:34:56.789','service':'demo','host':'manual','cpu\_usage':96,'mem\_usage':92,'level':'ERROR','message':'manual spike'}); p.flush(); print('sent')"