



AWS 白皮書

使用 Amazon Kinesis 串流 AWS 上的資料解 決方案



使用 Amazon Kinesis 串流 AWS 上的資料解決方案: AWS 白皮書

Copyright © Amazon Web Services, Inc. and/or its affiliates. All rights reserved.

Amazon 的商標或商業外觀不得用於 Amazon 產品或服務之外的任何產品或服務，不得以可能在客戶中造成混淆的任何方式使用，不得以可能貶低或損毀 Amazon 名譽的任何方式使用。所有其他非 Amazon 擁有的商標均為其各自擁有者的財產，這些擁有者可能隸屬於 Amazon，或與 Amazon 有合作關係，亦或受到 Amazon 贊助。

Table of Contents

摘要	1
摘要	1
簡介	2
即時和近乎即時的應用情境	2
批次處理和串流處理之間的區別	2
串流處理挑戰	3
串流資料解決方案：範例	4
情境 1：基於位置的網際網路服務	4
Amazon Kinesis Data Streams	4
使用 AWS Lambda 處理資料串流	6
總結	6
情境 2：安全團隊的近乎即時資料	7
Amazon Kinesis Data Firehose	7
總結	11
情境 3：為資料洞察流程準備點擊流資料	12
AWS Glue 和 AWS Glue 串流	12
Amazon DynamoDB	14
Amazon SageMaker 和 Amazon SageMaker 服務端點	14
即時推論資料洞察	14
總結	15
情境 4：裝置感應器即時異常偵測和通知	15
Amazon Kinesis Data Analytics	16
Apache Flink 應用程式的 Amazon Kinesis Data Analytics	17
情境 5：使用 Apache Kafka 即時遙測資料監控	19
Amazon Managed Streaming for Apache Kafka (Amazon MSK)	20
遷移至 Amazon MSK	21
結論和貢獻者	24
結論	24
作者群	24
文件修訂	25

AWS 上的串流資料解決方案

發佈日期：2021 年 9 月 1 日 ([文件修訂](#))

摘要

資料工程師、資料分析師和大數據開發人員正在尋求將分析從批次處理轉化為即時處理，以便其公司能夠了解客戶、應用程式和產品目前正在做什麼，並及時作出反應。本白皮書討論了分析從批次處理到即時處理的演變。其中描述如何使用諸如 [Amazon Kinesis Data Streams](#)、[Amazon Kinesis Data Firehose](#)、[Amazon EMR](#)、[Amazon Kinesis Data Analytics](#)、[Amazon Managed Streaming for Apache Kafka](#) (Amazon MSK) 等服務來實作即時應用程式，並提供使用這些服務的常見設計模式。

簡介

由於資料來源的爆炸性成長，不斷產生資料串流，因此，如今的企業以大規模和速度接收資料。無論是來自應用程式伺服器的日誌資料、來自網站和行動應用程式的點擊流資料，還是來自物聯網 (IoT) 裝置的遙測資料，其中都包含可幫助您了解客戶、應用程式和產品目前正在做什麼的資訊。

具備即時處理和分析這些資料的能力，對於執行諸如持續監控應用程式以確保較長的服務運行時間，以及個人化促銷優惠和產品推薦等任務至關重要。即時和近乎即時的處理還可以使其他常見使用案例（如網站分析和機器學習）更準確和可操作，方法是在幾秒鐘或幾分鐘（而不是數小時或幾天）內向這些應用程式提供資料。

即時和近乎即時的應用情境

您可以將串流資料服務用於即時和近乎即時的應用程式，例如應用程式監控、詐騙偵測和即時排行榜。即時使用案例需要毫秒級的端到端延遲——從擷取到處理，一直到將結果發送到目標資料存放區和其他系統。例如，Netflix 使用 [Amazon Kinesis Data Streams](#) 監控所有應用程式之間的通訊，以便快速地偵測和修正問題，確保為客戶提供較長服務運行時間和高可用性。儘管最常用的使用案例是應用程式效能監控，但有越來越多的廣告技術、遊戲和物聯網領域的即時應用程式都屬於此類別。

常見的近乎即時使用案例包括針對資料科學和機器學習 (ML) 的資料存放區進行分析。您可以使用串流資料解決方案，持續將即時資料載入到資料湖中。您也可以在有可用的新資料時更頻繁地更新機器學習模式，以確保輸出的準確性和可靠性。例如，Zillow 使用 Kinesis Data Streams 收集公有記錄資料和多重上市服務 (MLS) 列表，然後向買家和賣家提供近乎即時的最新房屋價值估算。ZipRecruiter 將 [Amazon MSK](#) 用於事件記錄管道，這是重要的基礎設施元件，它每天會從 ZipRecruiter 就業市場收集、存放和持續處理超過六十億個事件。

批次處理和串流處理之間的區別

您需要一組不同的工具來收集、準備和處理即時串流資料，而不是傳統上用於批次分析的工具。透過傳統分析，您可以收集資料、定期將資料載入到資料庫中，並在幾小時、幾天或幾週之後對其進行分析。分析即時資料需要採用不同的方法。串流處理應用程式甚至可在存放資料前連續即時處理資料。串流資料能夠以極快的速度進入，資料量隨時可能會上下浮動。串流資料處理平台必須能夠處理傳入資料的速度和可變性，並在資料到達時對其進行處理，通常每小時有數以百萬到數億個事件。

串流處理挑戰

在即時資料到達時處理，您可以比傳統資料分析技術更快地做出決策。但是，建置和操作您自己的自訂串流資料管道非常複雜，而且需要耗費大量資源：

- 您必須建置一個系統，能夠以符合成本效益的方式來收集、準備和傳輸來自數千個資料來源的資料。
- 您需要對存放和運算資源進行微調，以便有效地批次處理和傳輸資料，以實現最大輸送量和低延遲。
- 您必須部署和管理伺服器機群來擴展系統，以便您可以處理將要拋出的不同速度的資料。

版本升級是複雜而且成本高昂的過程。建置此平台後，您必須監控系統並從任何伺服器或網路故障中恢復，方法是從串流中的適當位置捕捉資料處理，而不是建立重複的資料。您還需要一個專門的基礎設施管理團隊。所有這些都需要寶貴的時間和金錢，最終，大多數公司從來沒有到達這一目標，而必須與現狀妥協，使用幾個小時或幾天的資訊來經營業務。

串流資料解決方案：範例

情境 1：基於位置的網際網路服務

公司 InternetProvider 為世界各地的使用者提供各種頻寬選項的網際網路服務。當使用者註冊網際網路時，公司 InternetProvider 會根據使用者的地理位置，為其提供不同的頻寬選項。鑑於這些要求，公司 InternetProvider 實作了 Amazon Kinesis Data Streams，來使用使用者詳細資訊和位置。在重新向應用程式發佈之前，會使用不同的頻寬選項來擴充使用者詳細資訊和位置。[AWS Lambda](#) 實現了這種即時擴充。



使用 AWS Lambda 處理資料串流

Amazon Kinesis Data Streams

[Amazon Kinesis Data Streams](#) 可讓您使用常用的串流處理架構，建置自訂且即時的應用程式，並將串流資料載入至許多不同的資料存放區。Kinesis 串流可以設定為持續接收來自數十萬個資料生產者的事件，這些資料生產者的來源包括如網站點擊流、IoT 感應器、社交媒體摘要和應用程式日誌等。可在毫秒內將資料供您的應用程式讀取和處理使用。

使用 Kinesis Data Streams 實作解決方案時，您可以建立名為 Kinesis Data Streams 應用程式的自訂資料處理應用程式。典型的 Kinesis Data Streams 應用程式會從 Kinesis 串流中讀取資料作為資料記錄。

確保在 Kinesis Data Streams 投入的資料具有高可用性和彈性，並且可在毫秒內提供使用。您可以從數十萬個來源持續將點擊流、應用程式日誌和社交媒體等各種資料類型新增到 Kinesis 串流。[Kinesis 應用程式](#)在幾秒鐘內就可以從串流讀取和處理資料。

Amazon Kinesis Data Streams 是一項全受管的串流資料服務。其可管理在資料輸送量層級串流資料所需的基礎設施、儲存、聯網和組態。

將資料傳送至 Amazon Kinesis Data Streams

有多種方法可以將資料傳送到 Kinesis Data Streams，從而為解決方案設計提供靈活性。

- 您可以使用多種常用語言支援的 [AWS SDK](#) 之一編寫程式碼。
- 您可以使用 [Amazon Kinesis 代理程式](#)，這是一種將資料傳送到 Kinesis Data Streams 的工具。

[Amazon Kinesis Producer Library](#) (KPL) 簡化了生產者應用程式的開發，方法是讓開發人員對一或多個 Kinesis Data Streams 實現高寫入輸送量。

KPL 是一個您可在主機上安裝的易於使用、高度可設定的程式庫。此程式庫在您的生產者應用程式程式碼與 Kinesis Streams API 動作之間擔任媒介。如需 KPL 及其使用程式碼範例同步和異步產生事件之能力的詳細資訊，請參閱[使用 KPL 寫入 Kinesis Data Streams](#)

在 Kinesis Data Streams API 中有兩種不同的操作可將資料新增到串流：PutRecords 和 PutRecord。PutRecords 操作會為每個 HTTP 請求，將多個記錄傳送到串流，同時，PutRecord 會為每個 HTTP 請求提交一條記錄。若要為大多數應用程式實現更高的輸送量，請使用 PutRecords。

如需這些 API 的詳細資訊，請參閱[向串流新增資料](#)。每個 API 操作的詳細資訊都可以在 [Amazon Kinesis Data Streams API 參考](#)中找到。

在 Amazon Kinesis Data Streams 中處理資料

若要讀取和處理 Kinesis 串流中的資料，您需要建立消費者應用程式。有多種方法可以為 Kinesis Data Streams 建立消費者。其中一些方法包括使用 [Amazon Kinesis Data Analytics](#)，來使用 KCL 分析串流資料、使用 [AWS Lambda](#)、[AWS Glue 串流 ETL 任務](#)，以及直接使用 Kinesis Data Streams API。

您可以使用 KCL 來開發 Kinesis Data Streams 的消費者應用程式，這有助於您使用和處理 Kinesis Data Streams 中的資料。KCL 將處理諸多與分散式運算相關聯的複雜任務，例如跨多個執行個體進行負載平衡、因應執行個體故障、對已處理的記錄執行檢查點作業，以及對重新分片做出反應。KCL 讓您能夠專注於記錄處理邏輯的編寫。如需如何建置自己的 KCL 應用程式的詳細資訊，請參閱[使用 Kinesis Client Library](#)。

您可以訂閱 Lambda 函數，來自動讀取 Kinesis 串流中的批次記錄，並在串流中偵測到記錄時處理這些記錄。AWS Lambda 會定期輪詢串流 (每秒一次) 是否有新記錄，當其偵測到新記錄時，則會叫用 Lambda 函數，將新記錄作為參數傳遞。Lambda 函數僅在偵測到新記錄時執行。您可以將 Lambda 函數映射到共用輸送量消費者 (標準反覆運算器)

當您需要專用輸送量，而不希望與從串流接收資料的其他消費者競爭時，您可以建置消費者，其會使用名為[增強散發](#)功能。藉助這項功能，消費者從串流接收的記錄可高達每個碎片每秒 2 MB 的資料輸送量。

在大多數情況下，應使用 Kinesis Data Analytics、KCL、AWS Glue 或 AWS Lambda 來處理串流中的資料。但是，如果您願意，您可以使用 Kinesis Data Streams API，從頭開始建立消費者應用程式。Kinesis Data Streams API 提供從串流中擷取資料的 `GetShardIterator` 和 `GetRecords` 方法。

在此提取模型中，程式碼會直接從串流的碎片中擷取資料。有關使用 API 編寫您自己的消費者應用程式的更多資訊，請參閱[使用適用於 Java 的 AWS SDK 開發具有共用輸送量的自訂消費者](#)。API 的詳細資訊可在 [Amazon Kinesis Data Streams API 參考](#)中找到。

使用 AWS Lambda 處理資料串流

[AWS Lambda](#) 可讓您執行程式碼，不必佈建或管理伺服器。使用 Lambda 時，您可以執行幾乎任何類型的應用程式或後端服務，無需任何管理。只需上傳程式碼，Lambda 會依照所需執行一切資料，並擴展程式碼以具備高可用性。您可以將自己的程式碼設成可以從其他 AWS 服務自動觸發，或從任何 Web 或行動應用程式直接呼叫。

AWS Lambda 可與 Amazon Kinesis Data Streams 原生整合。當您使用此原生整合時，輪詢、檢查點和錯誤處理複雜性就變得抽象化了。這允許 Lambda 函數程式碼專注於商業邏輯的處理。

您可以將 Lambda 函數映射至共用輸送量 (標準反覆運算器)，或映射至具有增強散發功能的專用輸送量消費者。對於標準反覆運算器，Lambda 會使用 HTTP 通訊協定，輪詢 Kinesis 串流中的每個碎片以尋找記錄。若要將延遲降至最低並最大化讀取輸送量，您可以建立具有增強散發功能的資料串流消費者。此架構中的串流消費者可以獲得與每個碎片的專用連接，而無需與從同一串流讀取的其他應用程式競爭。Amazon Kinesis Data Streams 透過 HTTP/2 將記錄推送到 Lambda。

根據預設，當串流中有記錄可用時，AWS Lambda 就會叫用函數。要緩衝批次處理記錄的情境，您可以在事件來源處實作最多五分鐘的批次時段。如果您的函數傳回錯誤，Lambda 會不斷重試批次處理，直到處理成功或資料過期。

總結

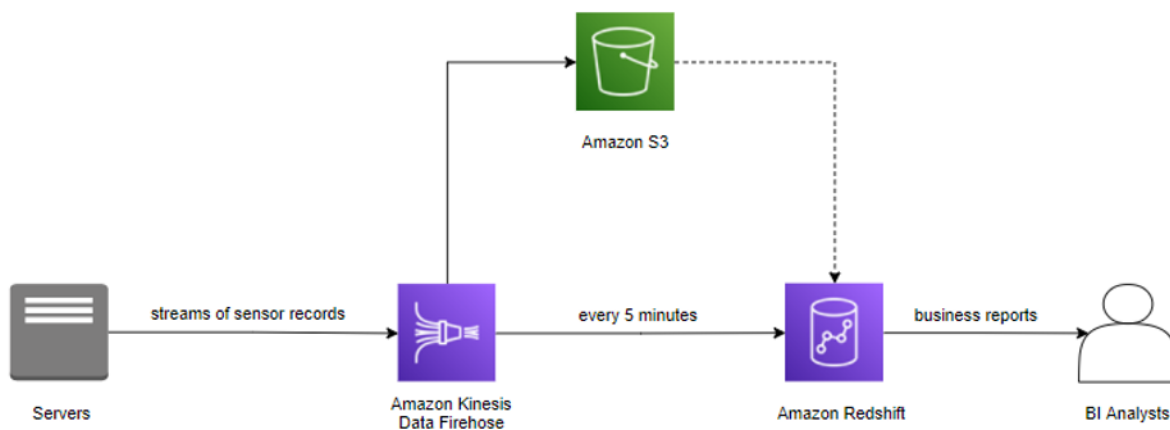
公司 InternetProvider 利用 Amazon Kinesis Data Streams，來串流使用者的詳細資訊和位置。AWS Lambda 會使用記錄串流，透過存放在函數庫中的頻寬選項來擴充資料。擴充後，AWS Lambda 將頻寬選項重新發佈至應用程式。Amazon Kinesis Data Streams 和 AWS Lambda 處理伺服器的佈建和管理，使公司 InternetProvider 能夠更加專注於業務應用程式的開發。

情境 2：安全團隊的近乎即時資料

公司 ABC2Badge 為企業或大型活動 (如 [AWS Re: Invenent](#)) 提供感應器和徽章。使用者會註冊活動，並收到獨一無二的徽章，感應器會在校園內感應這些徽章。當使用者通過感應器時，系統就會將他們的匿名資訊記錄到關聯式資料庫中。

在即將舉行的活動中，由於出席者眾多，活動安全團隊已請求 ABC2Badge 每 15 分鐘收集一次校園人潮最集中之區域的資料。這將使安全團隊有足夠的時間作出反應，並按比例將保全人員分散到人潮集中區域。鑑於安全團隊的這一新要求以及建置串流解決方案的經驗不足，為了近乎即時處理日期，ABC2Badge 正在尋找一個簡單但可擴展的可靠解決方案。

他們目前的資料倉儲解決方案是 [Amazon Redshift](#)。在檢閱 Amazon Kinesis 服務的功能時，他們發現 Amazon Kinesis Data Firehose 可以接收資料記錄串流，根據緩衝區大小和/或時間間隔對記錄進行批次處理，然後將它們插入 Amazon Redshift 中。他們建立了 Kinesis Data Firehose 交付串流並對其進行設定，以便每五分鐘將資料複製到 Amazon Redshift 資料表中。作為此新解決方案的一部分，他們對伺服器使用了 Amazon Kinesis 代理程式。Kinesis Data Firehose 每五分鐘將資料載入到 Amazon Redshift 中，商業智慧 (BI) 團隊可在其中執行分析，並每 15 分鐘將資料傳送給安全團隊。



使用 Amazon Kinesis Data Firehose 的新解決方案

Amazon Kinesis Data Firehose

[Amazon Kinesis Data Firehose](#) 是將串流資料載入 AWS 最簡便的方式。其可以擷取、轉換串流資料並將其載入到 [Amazon Kinesis Data Analytics](#)、[Amazon Simple Storage Service](#) (Amazon S3)、[Amazon Redshift](#)、[Amazon OpenSearch Service](#) (OpenSearch Service) 和 [Splunk](#)。此外，Kinesis Data Firehose 還可以將串流資料載入到任何自訂 HTTP 端點，或受支援的 [第三方服務提供者](#) 擁有的 HTTP 端點。

Kinesis Data Firehose 透過您原本就在使用的現有商業智慧工具和儀表板，實現近乎即時的分析。這是一項全受管無伺服器服務，可配合資料的輸送量自動進行擴展，無需持續進行管理。Kinesis Data Firehose 也可先批次處理、壓縮和加密資料後再載入，將目的地所使用的儲存空間減到最少，並提高安全性。其還可以使用 AWS Lambda 轉換來源資料並將轉換資料交付到目的地。您可以將資料生產者設定為將資料傳送到 Kinesis Data Firehose，其會自動將資料交付到您指定的目的地。

將資料傳送到 Firehose 交付串流

若要將資料傳送到交付串流，有多種選項。AWS 提供適用於許多常用程式設計語言的 SDK，每種都為 [Amazon Kinesis Data Firehose](#) 提供 API。AWS 擁有的公用程式，可幫助將資料傳送到交付串流。Kinesis Data Firehose 已與其他 AWS 服務整合，可將資料直接從這些服務傳送到交付串流中。

使用 Amazon Kinesis 代理程式

[Amazon Kinesis 代理程式](#) 是獨立的軟體應用程式，可持續監控一組日誌檔案，以尋找要傳送到交付串流的新資料。代理程式會自動處理檔案輪換、檢查點、故障時重試，並發出 [Amazon CloudWatch](#) 指標，以便監控交付串流並進行疑難排解。可將其他組態 (例如資料預處理、監控多個檔案目錄以及寫入多個交付串流) 套用至代理程式。

代理程式可以安裝在 Linux 或基於 Windows 的伺服器上，例如 Web 伺服器、日誌伺服器和資料庫伺服器。安裝代理程式後，您只需指定代理程式將監控的日誌檔案以及其將傳送的目標交付串流。代理程式將持久可靠地向交付串流傳送新資料。

將 API 與 AWS SDK 和 AWS 服務結合使用作為來源

Kinesis Data Firehose API 提供兩種操作，用於將資料傳送到交付串流。PutRecord 在一次呼叫中傳送一個資料記錄。PutRecordBatch 可以在一次呼叫中傳送多個資料記錄，並且可以實現每個生產者更高的輸送量。在每種方法中，使用此方法時，必須指定交付串流的名稱和資料記錄或資料記錄陣列。如需 Kinesis Data Firehose API 操作的更多資訊和範本程式碼，請參閱 [使用 AWS SDK 寫入 Firehose Delivery Stream](#)。

Kinesis Data Firehose 還與 [Kinesis Data Firehose](#)、[CloudWatch Logs](#)、[CloudWatch Events](#)、[Amazon Simple Notification Service](#) (Amazon SNS)、[Amazon API Gateway](#) 和 [AWS IoT](#) 一起執行。您可以透過可擴展、可靠的方式，將資料、日誌、事件和 IoT 資料的串流直接傳送到 Kinesis Data Firehose 目的地。

在交付到目的地之前處理資料

在某些情境下，您可能希望在串流資料交付到目的地之前將其轉換或增強。例如，資料生產者可能會在每個資料記錄中傳送非結構化文字，您需要在將其交付到 [OpenSearch Service](#) 之前將其轉換為

JSON。或者，您可能希望將 JSON 資料轉換為單欄檔案格式，如 [Apache Parquet](#) 或 [Apache ORC](#)，然後再將資料存放在 [Amazon S3](#) 中。

Kinesis Data Firehose 具有內建的資料[格式轉換](#)功能。有了這個功能，您就可以輕鬆地將 JSON 資料串流轉換為 Apache Parquet 或 Apache ORC 檔案格式。

資料轉換流程

若要啟用串流[資料轉換](#)，Kinesis Data Firehose 會使用您建立的 Lambda 函數來轉換資料。Kinesis Data Firehose 將傳入的資料緩衝到函數的指定緩衝區大小，然後異步叫用指定的 Lambda 函數。轉換後的資料會從 Lambda 傳送到 Kinesis Data Firehose，而 Kinesis Data Firehose 會將資料交付到目的地。

資料格式轉換

您還可以啟用 Kinesis Data Firehose [資料格式轉換](#)，這會將 JSON 資料串流轉換為 Apache Parquet 或 Apache ORC。此功能只能將 JSON 轉換為 Apache Parquet 或 Apache ORC。如果您有 CSV 格式的資料，則可以透過 Lambda 函數，將該資料轉換為 JSON，然後套用資料格式轉換。

資料交付

作為近乎即時的交付串流，Kinesis Data Firehose 可緩衝傳入的資料。達到交付串流的緩衝閾值後，資料將交付到您設定的目的地。Kinesis Data Firehose [將資料交付到每個目的地](#)的方法存在一些差異，本文將在以下章節中對此進行評論。

Amazon S3

[Amazon S3](#) 是具備簡單 Web 服務介面的物件儲存，可讓您在 Web 上隨處存放和擷取任意數量的資料。它的設計是為了提供 99.99999999% 的耐久性，且可擴展到全球超過數兆個物件。

交付到 Amazon S3 的資料

對於交付到 Amazon S3 的資料，Kinesis Data Firehose 會根據交付串流的緩衝組態連接多個傳入記錄，然後將它們作為 S3 物件交付到 Amazon S3。將資料交付到 S3 的頻率由 S3 緩衝區大小 (1 MB 到 128 MB) 或緩衝區間隔 (60 秒到 900 秒) 決定，以先到者為準。

將資料交付至 S3 儲存貯體時，可能會因各種問題導致失敗。例如，儲存貯體已不存在、或 Kinesis Data Firehose 擔任的 [AWS Identity and Access Management \(IAM\)](#) [角色](#)無法存取儲存貯體。在這些情況下，Kinesis Data Firehose 會在 24 小時內持續重試，直到交付成功為止。Kinesis Data Firehose 的最長資料儲存時間為 24 小時。如果超過 24 小時仍無法交付，資料將會遺失。

Amazon Redshift

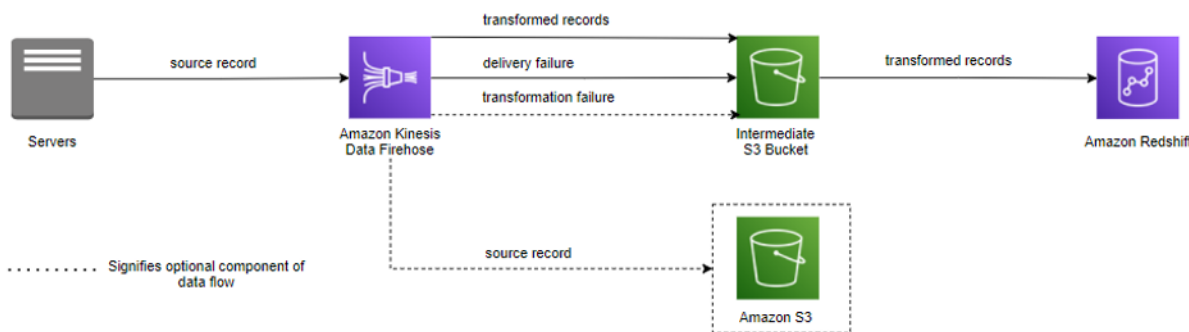
[Amazon Redshift](#) 是快速、全受管的資料倉儲，可讓您使用標準 SQL 及現有的 BI 工具，以簡單且經濟實惠的方式分析所有資料。其可讓您使用精密的查詢最佳化、高效能本機磁碟的單欄式儲存及大規模平行查詢執行，對數 PB 的結構化資料執行複雜的分析查詢。

交付到 Amazon Redshift 的資料

對於向 Amazon Redshift 交付的資料，Kinesis Data Firehose 會先使用先前描述的格式，將傳入資料交付到 S3 儲存貯體中。然後，Kinesis Data Firehose 會發出 Amazon Redshift COPY 命令，以便將資料從 S3 儲存貯體載入到 Amazon Redshift 叢集。

從 S3 到 Amazon Redshift 的資料 COPY 操作頻率取決於 Amazon Redshift 叢集完成 COPY 命令的速度有多快。對於 Amazon Redshift 目的地，您可以在建立交付串流以處理資料交付失敗時，指定重試持續時間 (0—7200 秒)。Kinesis Data Firehose 在指定的時間持續時間內重試，如果不成功，則跳過特定批次的 S3 物件。略過物件的資訊會交付至 S3 儲存貯體，成為 errors/ 資料夾中的資訊清單檔案，以供手動回填使用。

以下是 Kinesis Data Firehose 到 Amazon Redshift 資料流的架構圖表。雖然此資料流是 Amazon Redshift 所獨有的，但 Kinesis Data Firehose 對於其他目的地目標都採用類似的模式。



從 Kinesis Data Firehose 到 Amazon Redshift 的資料流

Amazon OpenSearch Service (OpenSearch Service)

[OpenSearch Service](#) 是一種全受管服務，可提供 OpenSearch 易於使用的 API 和即時功能以及生產工作負載所需的可用性、可擴展性和安全性。OpenSearch Service 讓您可以輕鬆部署、操作和擴展 OpenSearch，以供日誌分析、全文搜尋和應用程式監控使用。

對 OpenSearch Service 的資料交付

對於 OpenSearch Service 的資料交付，Kinesis Data Firehose 會根據交付串流的緩衝組態對傳入的記錄進行緩衝，然後產生 OpenSearch 批次請求，以便在 OpenSearch 叢集中建立多個記錄的索引。OpenSearch Service 的資料交付頻率由 OpenSearch 緩衝區大小 (1 MB 到 100 MB) 和緩衝區間隔 (60 秒到 900 秒) 值決定，以先到者為準。

在建立交付串流時，您能夠針對 OpenSearch Service 目的地指定重試持續時間 (0–7200 秒)。Kinesis Data Firehose 會在指定的持續時間重試並略過該索引請求。略過的文件會交付至 S3 儲存貯體的 `elasticsearch_failed/` 資料夾，以供手動回填使用。

Amazon Kinesis Data Firehose 可以根據時間持續時間輪換 OpenSearch Service 索引。根據您選擇的輪換選項 (NoRotation、OneHour、OneDay、OneWeek 或 OneMonth)，Kinesis Data Firehose 會將部分協調世界時 (UTC) 到達時間戳記附加到您指定的索引名稱。

自訂 HTTP 端點或支援的第三方服務提供者

Kinesis Data Firehose 可以將資料傳送到自訂 HTTP 端點或支援的第三方提供者，如 Datadog、Dynatrace、LogicMonitor、MongoDB、New Relic、Splunk 和 Sumo Logic。

自訂 HTTP 端點或支援的第三方服務提供者

為了使 Kinesis Data Firehose 成功地將資料交付到自訂 HTTP 端點，這些端點必須接受請求，並使用某些 Kinesis Data Firehose 請求和回應格式傳送回應。

將資料交付到受支援的第三方服務提供者擁有的 HTTP 端點時，您可以使用整合的 AWS Lambda 服務來建立函數，將傳入記錄轉換為與服務提供者整合所期望的格式相符的格式。

對於資料交付頻率，每個服務提供者都有建議的緩衝區大小。透過與服務提供者合作，了解有關其建議緩衝區大小的詳細資訊。對於資料交付失敗處理，Kinesis Data Firehose 會先透過等待來自目的地的回應，來建立與 HTTP 端點的連接。Kinesis Data Firehose 將繼續建立連接，直到重試持續時間過期。在這之後，Kinesis Data Firehose 會將其視為資料交付失敗，然後將資料備份至 S3 儲存貯體。

總結

Kinesis Data Firehose 可以持續地將串流資料交付到受支持的目的地。這是一個全受管的解決方案，需要的開發時間很少或根本不需要。對於 ABC2Badge 公司來說，使用 Kinesis Data Firehose 是很自然的選擇。他們已經使用 Amazon Redshift 作為資料倉儲解決方案。其資料來源不斷寫入交易日誌，因此他們能夠利用 Amazon Kinesis 代理程式串流該資料，而無需編寫任何其他程式碼。現在，ABC2Badge 公司已經建立感應器記錄串流，並透過 Kinesis Data Firehose 接收這些記錄，如此他們就可以將此作為安全團隊使用案例的基礎。

情境 3：為資料洞察流程準備點擊流資料

Fast Sneakers 是一家專注於時尚運動鞋的時尚精品店。任何一雙鞋子的價格可高可低，一切取決於庫存和趨勢，例如昨晚在電視上看到某位名人或體育明星穿著品牌運動鞋。Fast Sneakers 必須追蹤和分析這些趨勢，以將其收入最大化。

Fast Sneakers 不希望在專案中引入額外的開銷與需維護的新基礎設施。他們希望能夠將開發分割到適當的各方，讓資料工程師可以專注於資料轉換，且資料科學家可以獨立地處理其機器學習功能。

為了快速回應並根據需求自動調整價格，Fast Sneakers 將串流重要事件 (如點擊興趣和購買資料)、轉換和增強事件資料，並將其提供給機器學習模型。他們的 ML 模型能夠判斷是否需要調整價格。此讓 Fast Sneakers 可以自動修改其價格，從而將其產品利潤最大化。



Fast Sneakers 即時價格調整

此架構圖表顯示了 Fast Sneakers 利用 Kinesis Data Streams、AWS Glue 和 DynamoDB Streams 建立的即時串流解決方案。透過利用這些服務，他們可以獲得具有彈性和可靠性的解決方案，而無需花時間設定和維護支援的基礎設施。透過專注在串流擷取、轉換、載入 (ETL) 任務和機器學習模型，他們可以將時間花在為公司帶來價值的方面。

為了更深入了解其工作負載中使用的架構和技術，以下是所使用服務的一些詳細資訊。

AWS Glue 和 AWS Glue 串流

[AWS Glue](#) 是一種全受管的 ETL 服務，您可以用來編目、清理、擴充資料內容並在資料存放區之間可靠地移動資料。您可以藉助 AWS Glue，顯著降低 ETL 任務建立所需的成本、複雜性和時間。AWS Glue 是無伺服器的，因此沒有要設定或管理的基礎設施。您只需為執行任務時使用的資源付費。

您可以利用 AWS Glue，建立具有 [AWS Glue 串流 ETL 任務](#) 的消費者應用程式。這使您能夠利用 Apache Spark 和其他基於 Spark 的模組編寫來使用和處理事件資料。本文件的下一章節將詳細介紹此情境。

AWS Glue Data Catalog

[AWS Glue Data Catalog](#) 包含對資料的參考，這些資料會用作為 AWS Glue 中 ETL 任務的來源和目標。AWS Glue Data Catalog 是資料的位置、結構描述及執行時間指標的索引。您可以使用資料目錄中的資訊，來建立和監控 ETL 任務。資料目錄中的資訊會存放為中繼資料資料表，其中每個資料表會指定單一資料存放區。您可以透過設定編目程式，自動評估多種類型的資料存放區，包括 DynamoDB、S3 和 Java Database Connectivity (JDBC) 連接的商店、擷取中繼資料和結構描述，然後在 AWS Glue Data Catalog 中建立資料表定義。

若要在 AWS Glue 串流 ETL 任務中使用 Amazon Kinesis Data Streams，最佳實務是在 AWS Glue Data Catalog 資料庫的資料表中定義串流。您可以使用 Kinesis 串流定義串流來源資料表，這是支援的眾多格式之一 (CSV、JSON、ORC、Parquet、Avro 或 Grok 的客戶格式)。您可以手動輸入結構描述，也可以將此步驟留給 AWS Glue 任務，讓其在任務執行時間判斷。

AWS Glue 串流 ETL 任務

[AWS Glue](#) 會在 Apache Spark 無伺服器環境中執行 ETL 任務。AWS Glue 會在其服務帳戶中佈建和管理的虛擬資源上執行這些任務。除了能夠執行以 Apache Spark 為基礎的任務之外，AWS Glue 還在 Spark 的基礎之上，透過 [DynamicFrame](#) 提供了額外的功能層級。

DynamicFrame 是分散式資料表，可支援結構和陣列等巢套的資料。每個記錄都是自我描述，專為具有半結構化資料的結構描述靈活性而設計。DynamicFrame 中的記錄包含資料和描述資料的結構描述。ETL 指令碼中都支援 Apache Spark DataFrames 和 DynamicFrames，且您可以來回轉換。DynamicFrames 為資料清理和 ETL 提供一組進階轉換。

透過在 AWS Glue 任務中使用 Spark Streaming，您可以建立連續執行的串流 ETL 任務，並使用來自 Amazon Kinesis Data Streams、Apache Kafka 和 Amazon MSK 等串流來源的資料。這些任務可以清理、合併和轉換資料，然後將結果載入到 Amazon S3、Amazon DynamoDB 或 JDBC 資料儲存等存放區中。

依預設，AWS Glue 以 100 秒的間隔處理和寫出資料。這樣可以有效處理資料，並且可在資料到達時間比預期晚時執行彙總。您可以透過調整長短來設定時段，以適應反應速度與彙總的精確度。AWS Glue 串流任務使用檢查點來追蹤從 Kinesis Data Stream 讀取的資料。如需在 AWS Glue 中建立串流 ETL 任務的演練，您可以參考 [在 AWS Glue 中新增串流 ETL 任務](#)

Amazon DynamoDB

[Amazon DynamoDB](#) 是一個鍵值 and 文件資料庫，可針對任何規模提供十毫秒內級別的效能。其是全受管、多區域、多主動式耐用資料庫，內建安全性、備份和還原以及記憶體內快取，以供網際網路規模的應用程式使用。DynamoDB 每天可以處理超過十兆個請求，而且每秒最多可支援超過 2,000 萬個請求。

變更 DynamoDB Streams 的資料擷取

[DynamoDB 串流](#) 是 DynamoDB 資料表中項目變更的排序資訊流。當您在資料表啟用串流時，DynamoDB 會擷取資料表中對資料項目所做每項修改的資訊。DynamoDB 可在 AWS Lambda 上執行，所以您可以建立觸發程序，即自動回應 DynamoDB Streams 事件的程式碼片段。您可以利用觸發程序建置應用程式，該應用程式會對 DynamoDB 資料表中的資料修改做出反應。

在資料表上啟用串流後，您就可以將串流 [Amazon 資源名稱](#) (ARN) 與您編寫的 Lambda 函數相關聯。修改資料表項目後，資料表串流會立即顯示新記錄。當 AWS Lambda 偵測到新的串流記錄時，便會輪詢該串流並同步叫用 Lambda 函數。

Amazon SageMaker 和 Amazon SageMaker 服務端點

[Amazon SageMaker](#) 是一個全受管的平台，使開發人員和資料科學家能夠以任何規模快速建置、訓練和部署機器學習模型。SageMaker 包含能夠一起使用或獨立使用的模組，可用於建置、訓練和部署機器學習模型。藉助 [Amazon SageMaker 服務端點](#)，您就可以建立受管託管端點，以便使用您在 Amazon SageMaker 內部或外部開發的部署模型進行即時推論。

透過使用 AWS SDK，您可以叫用 SageMaker 端點，傳遞內容類型資訊和內容，然後根據傳遞的資料接收即時預測。這使您能夠將機器學習模型的設計和開發與針對推論結果執行動作的程式碼分開。

這使資料科學家能夠專注於機器學習，而使用機器學習模型的開發人員可以專注於該模型在程式碼中的使用情形。如需如何在 SageMaker 中叫用端點的更多資訊，請參閱 [Amazon SageMaker API 參考中的 InvokeEndpoint](#)。

即時推論資料洞察

之前的架構圖表顯示，Fast Sneakers 現有的 Web 應用程式新增了一個內含點擊流事件的 Kinesis Data Stream，其中提供網站的流量和事件資料。產品目錄包含諸如分類、產品屬性和價格等資訊，以及包含訂購項目、帳單、出貨等資料的訂單表都是單獨的 DynamoDB 資料表。資料串流來源和適當的 DynamoDB 資料表會在 AWS Glue Data Catalog 中定義其中繼資料和結構描述，以供串流 AWS Glue ETL 任務使用。

透過利用 Apache Spark、Spark Streaming 和 AWS Glue 串流 ETL 任務中的 DynamicFrames，Fast Sneakers 可以從任一資料串流中擷取資料並進行轉換，從產品和訂單資料表中合併資料。透過轉換中的水合資料，從中取得推論結果的資料集將提交到 DynamoDB 資料表中。

資料表的 DynamoDB Stream 為寫入的每條新記錄觸發 Lambda 函數。Lambda 函數使用 AWS SDK，將先前轉換的記錄提交到 SageMaker 端點，以推論產品需要進行哪些價格調整 (如果有)。如果機器學習模型找到需要調整價格的項目，Lambda 函數會將價格變更寫入目錄 DynamoDB 資料表中的產品。

總結

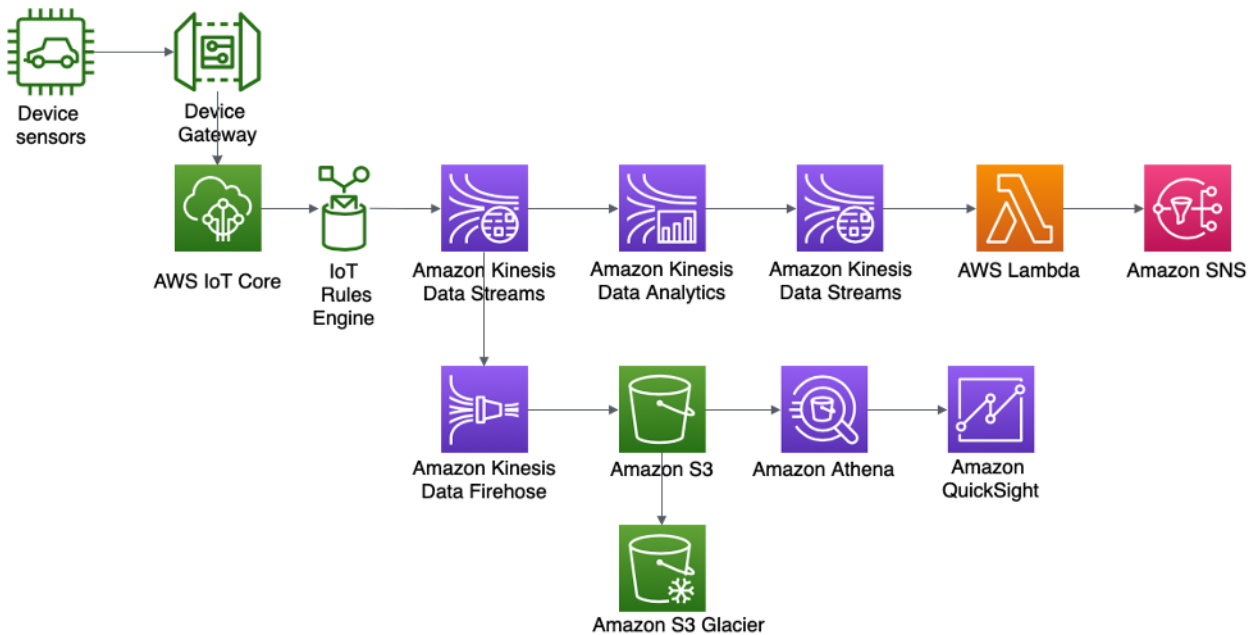
Amazon Kinesis Data Streams 可輕鬆地收集、處理和分析即時串流資料，讓您及時取得深入的洞察並快速地對新資訊做出反應。與 AWS Glue 無伺服器資料整合服務結合，您可以建立即時事件資料串流應用程式，為機器學習準備和結合資料。

Kinesis Data Streams 和 AWS Glue 服務都是全受管的，因此 AWS 消除了為大數據平台管理基礎設施的無差別繁重工作，讓您專注於以資料為基礎而產生的資料洞察。

Fast Sneakers 可以利用即時事件處理和機器學習，使其網站能夠進行全自動的即時價格調整，從而大幅提高產品庫存。這為他們的業務帶來了最大的價值，同時免除大數據平台的建立和維護需要。

情境 4：裝置感應器即時異常偵測和通知

ABC4Logistics 公司將汽油、液化丙烷 (LPG) 和石腦油等高度易燃的石油產品從港口運往各個城市。數以百計的車輛安裝了多個感應器，用於監控位置、引擎溫度、容器內溫度、行駛速度、停車位置、道路狀況等資料。ABC4Logistics 的其中一個要求是即時監控引擎和容器的溫度，並在發生任何異常情況時向駕駛員和車隊監控團隊發送提醒。為了即時偵測此類情況並產生提醒，ABC4Logistics 在 AWS 上實作以下架構。



ABC4Logistics 的裝置感應器即時異常偵測和通知架構

來自裝置感應器的資料由 AWS IoT 閘道擷取，[AWS IoT 規則引擎](#)將在 Amazon Kinesis Data Streams 中提供串流資料。ABC4Logistics 可以透過 Kinesis Data Analytics，對 Kinesis Data Streams 中的串流資料執行即時分析。

ABC4Logistics 可以使用 Kinesis Data Analytics，偵測感應器的溫度讀數是否在十秒內偏離正常讀數，並將記錄擷取到另一個 Kinesis Data Streams 執行個體中，從而識別異常記錄。然後，Amazon Kinesis Data Streams 會叫用 Lambda 函數，這些函數可以透過 Amazon SNS，將提醒傳送給駕駛員和車隊監控團隊。

Kinesis Data Streams 的資料也被推送到 Amazon Kinesis Data Firehose。Amazon Kinesis Data Firehose 將這些資料保存在 Amazon S3 中，允許 ABC4Logistics 對感應器資料執行批次或近乎即時的分析。ABC4Logistics 使用 [Amazon Athena](#) 查詢 S3 中的資料，而 [Amazon QuickSight](#) 可用於視覺化。對於長期資料保留，[S3 生命週期政策](#)可用於將資料封存到 [Amazon S3 Glacier](#)。

接下來詳細介紹了此架構的重要組件。

Amazon Kinesis Data Analytics

[Amazon Kinesis Data Analytics](#) 使您能夠轉換和分析串流資料並即時回應異常情況。其是 AWS 上的無伺服器服務，這意味着 Kinesis Data Analytics 負責佈建，並彈性地擴展基礎設施以處理任何資料輸送量。這將消除串流基礎設施設定和管理所需的所有無差別繁重工作，並使您能夠花更多時間編寫串流應用程式。

您可以藉助 Amazon Kinesis Data Analytics，使用多個選項以互動方式查詢串流資料，包括標準 SQL、Java、Python 和 Scala 中的 Apache Flink 應用程式，並使用 Java 建置 Apache Beam 應用程式來分析資料串流。

這些選項為您提供使用特定方法的靈活性，具體取決於串流應用程式和來源/目標支援的複雜程度。以下章節討論了適用於 Flink 應用程式的 Kinesis Data Analytics 選項。

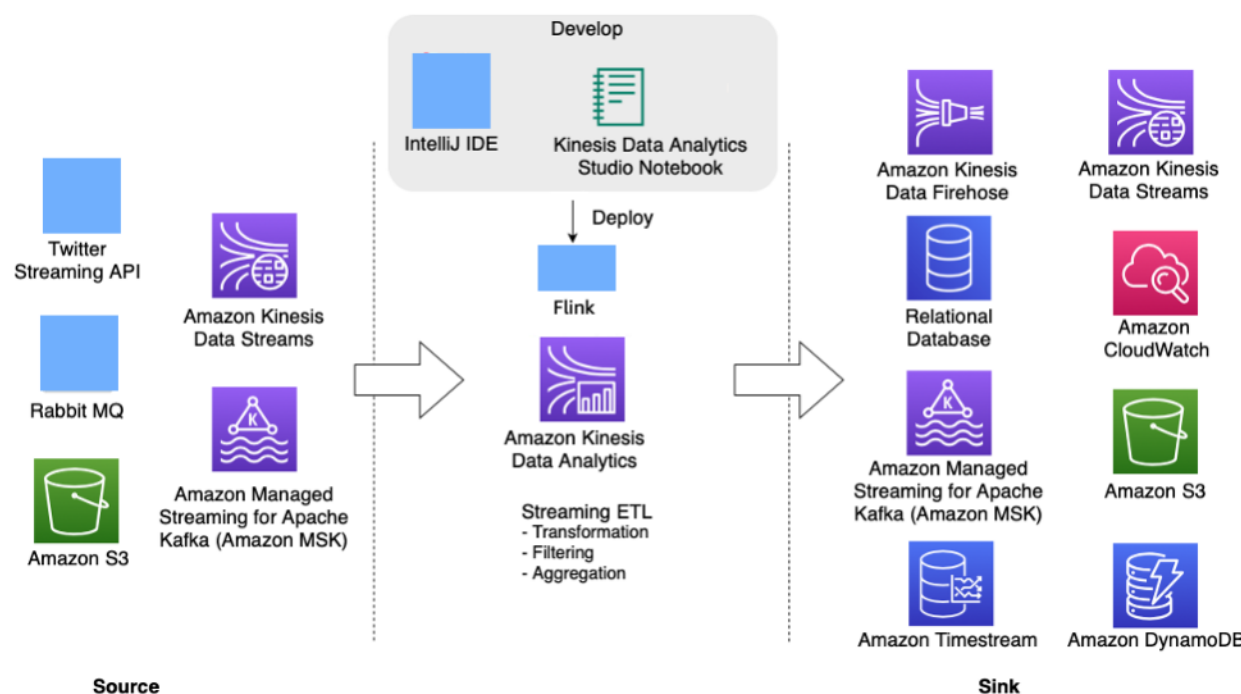
Apache Flink 應用程式的 Amazon Kinesis Data Analytics

[Apache Flink](#) 是一種常見的開放原始碼架構和分散式處理引擎，可用於對[未限制和有限制資料串流](#)進行狀態運算。Apache Flink 旨在以記憶體內速度和大規模執行運算，並提供精確一次語意的支援。以 Apache Flink 為基礎的應用程式以容錯方式幫助實現低延遲和高輸送量。

您可以藉助[適用於 Apache Flink 的 Amazon Kinesis Data Analytics](#)，針對串流來源編寫和執行程式碼，以執行時間序列分析、提供即時儀表板以及建立即時指標，而無需管理複雜的分散式 Apache Flink 環境。您可以使用與自行託管 Flink 基礎設施的相同方式，使用高層級的 Flink 程式設計功能。

Apache Flink 的 Kinesis Data Analytics 使您能夠在 Java、Scala、Python 或 SQL 中建立應用程式來處理和分析串流資料。典型的 Flink 應用程式從輸入串流或資料位置 (也就是來源) 讀取資料，使用運算子或函數轉換/篩選條件或連接資料，並將資料存放在輸出串流或資料位置 (也就是接收)。

下面的架構圖表顯示 Kinesis Data Analytics Flink 應用程式支援的一些來源和接收。除了用於來源/接收的預先搭售連接器之外，您還可以將自訂連接器導入 Kinesis Data Analytics 上 Flink 應用程式的各種其他來源/接收。



Apache Flink 應用程式在 Kinesis Data Analytics 中實現即時串流處理

開發人員可以使用他們偏好的 IDE 開發 Flink 應用程式，並透過 [AWS Management Console](#) 或 DevOps 工具，在 Kinesis Data Analytics 上部署這些應用程式。

Amazon Kinesis Data Analytics Studio

作為 Kinesis Data Analytics 服務的一部分，[Kinesis Data Analytics Studio](#) 可供客戶以互動方式即時查詢資料串流，並使用 SQL、Python 和 Scala 輕鬆建置和執行串流應用程式。Studio 筆記本是由 [Apache Zeppelin](#) 提供支援。

您可以使用 [Studio 筆記本](#)，在筆記本環境中開發 Flink 應用程式程式碼，即時檢視程式碼的結果，並在筆記本中進行視覺化。您可以透過在 Kinesis Data Streams 和 Amazon MSK 主控台點擊，來建立由 Apache Zeppelin 和 Apache Flink 提供支援的 Studio 筆記本，也可以從 Kinesis Data Analytics 主控台進行啟動。

作為 Kinesis Data Analytics Studio 的一部分反覆開發程式碼後，您可以將筆記本作為 Kinesis Data Analytics 應用程式進行部署，在串流模式下連續執行，從來源讀取資料，寫入目的地，維護長時間執行的應用程式狀態，和根據來源串流的輸送量來自動擴展。稍早，客戶將 [Kinesis Data Analytics 用於 SQL 應用程式](#)，對 AWS 上的即時串流資料進行此類互動式分析。

SQL 應用程式的 Kinesis Data Analytics 仍然可用，但若是新專案，AWS 建議您使用新的 [Kinesis Data Analytics Studio](#)。Kinesis Data Analytics Studio 兼具易用與進階分析功能，讓您幾分鐘內即可建置出複雜的串流處理應用程式。

為了使 Kinesis Data Analytics Flink 應用程式具有容錯能力，您可以使用檢查點和快照，如[對 Apache Flink 的 Kinesis Data Analytics 實作容錯](#)中所述。

Kinesis Data Analytics Flink 應用程式可用於編寫複雜的串流分析應用程式，例如具有資料處理[精確一次語意](#)的應用程式、檢查點功能，以及處理來自資料來源的資料，如 Kinesis Data Streams、Kinesis Data Firehose、Amazon MSK、Rabbit MQ 和包括自訂連接器的 Apache Cassandra。

在 Flink 應用程式中處理串流資料後，您就可以將資料保存到各種接收或目的地，如 Amazon Kinesis Data Streams、Amazon Kinesis Data Firehose、Amazon DynamoDB、Amazon OpenSearch Service、Amazon Timestream、Amazon S3 等。Kinesis Data Analytics Flink 應用程式還提供低於毫秒級的效能保證。

用於 Kinesis Data Analytics 的 Apache Beam 應用程式

[Apache Beam](#) 是一個用於處理串流資料的程式設計模型。Apache Beam 提供的可攜式 API 層，可用於建置複雜的資料並行處理管道；這些管道可以在各種引擎或 Flink、Spark Streaming、Apache Samza 等執行程式執行。

您可以將 Apache Beam 架構與 Kinesis Data Analytics 應用程式結合使用，以處理串流資料。使用 Apache Beam 的 Kinesis Data Analytics 應用程式使用 [Apache Flink 執行程式](#) 來執行 Beam 管道。

總結

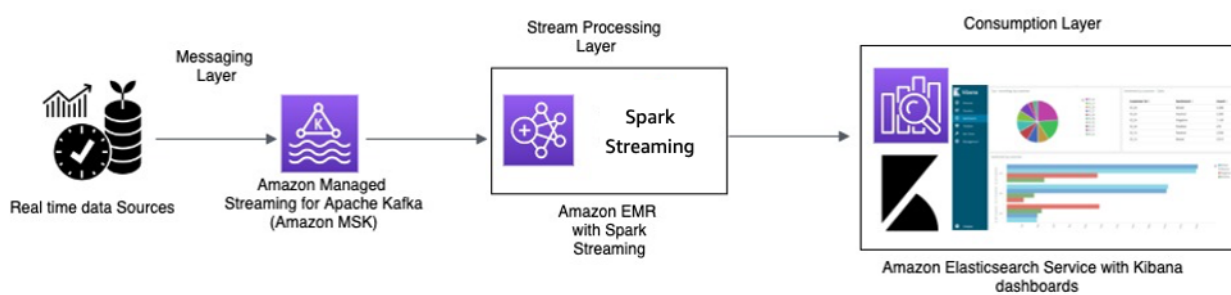
透過使用 AWS 串流服務 Amazon Kinesis Data Streams、Amazon Kinesis Data Analytics 和 Amazon Kinesis Data Firehose，

ABC4Logistics 可以偵測溫度讀數中的異常模式，並即時通知駕駛員和車隊管理團隊，防止車輛完全故障或火災等重大事故。

情境 5：使用 Apache Kafka 即時遙測資料監控

ABC1Cabs 是一家線上計程車預訂服務公司。所有計程車都有物聯網裝置，用於從車輛收集遙測資料。目前，ABC1Cabs 執行 Apache Kafka 叢集，這些叢集旨在即時使用事件、收集系統運作狀態指標、活動追蹤以及將資料提供到基於 Hadoop 叢集內部部署建置的 Apache Spark Streaming 平台。

ABC1Cabs 使用 OpenSearch 儀表板進行業務指標、偵錯、提醒和建立其他儀表板。他們對 Amazon MSK、Amazon EMR with Spark Streaming 以及 OpenSearch Service with OpenSearch 儀表板感興趣。他們的要求是減少 Apache Kafka 和 Hadoop 叢集的維護管理開銷，同時使用熟悉的開放原始碼軟體和 API 來協調其資料管道。下面的架構圖表顯示他們在 AWS 上的解決方案。



透過 Amazon MSK 即時處理，並在 Amazon EMR 和 Amazon OpenSearch Service with OpenSearch 儀表板使用 Apache Spark Streaming 來進行串流處理

計程車 IoT 裝置收集遙測資料並傳送到來源中樞。來源中樞已設定為將資料即時傳送到 Amazon MSK。使用 Apache Kafka 生產者庫 API，Amazon MSK 已設定為將資料串流到 Amazon EMR 叢集。Amazon EMR 叢集安裝了 Kafka 用戶端和 Spark Streaming，以便能夠使用和處理資料串流。

Spark Streaming 具有接收連接器，可以直接將資料寫入 Elasticsearch 的已定義索引。具有 OpenSearch 儀表板的 Elasticsearch 叢集可用於指標和儀表板。Amazon MSK、Amazon EMR with Spark Streaming，和 OpenSearch Service with OpenSearch 儀表板都是受管服務，AWS 管理不同叢集基礎設施管理的無差異繁重工作，這使您能夠點擊幾下，即可使用熟悉的開放原始碼軟體建置應用程式。下一節將詳細介紹這些服務。

Amazon Managed Streaming for Apache Kafka (Amazon MSK)

Apache Kafka 是開放原始碼平台，使客戶能夠擷取串流資料，如點擊流事件、交易、IoT 事件以及應用程式和機器日誌。您可以透過此資訊，開發執行即時分析、執行連續轉換以及即時將此資料分配到資料湖和資料庫的應用程式。

您可以使用 Kafka 作為串流資料存放區，將應用程式與生產者和消費者分離，並在兩個組件之間實現可靠的資料傳輸。雖然 Kafka 是常用的企業資料串流和傳訊平台，但在生產環境中進行設定、擴展和管理可能很困難。

Amazon MSK 負責處理這些管理任務，使您可以在遵循高可用性和安全性之最佳實務的環境中，輕鬆設定、設定和執行 Kafka，以及 Apache Zookeeper。您仍然可以使用 Kafka 的控制面操作和資料平面操作，來管理資料的產生和使用。

Amazon MSK 會執行和管理開放原始碼 Apache Kafka，因此客戶可以輕鬆地在 AWS 上遷移和執行現有的 Apache Kafka 應用程式，而無需變更其應用程式程式碼。

擴展

Amazon MSK 提供擴展操作，以便使用者可以在叢集執行時主動擴展叢集。建立 Amazon MSK 叢集時，您可以在叢集啟動時指定代理程式的執行個體類型。您可以從 Amazon MSK 叢集中的少數代理程式開始。然後，使用 AWS Management Console 或 AWS CLI，您就可以將每個叢集擴充規模到數百個代理程式。

您也可以透過變更 Apache Kafka 代理程式的大小或系列來擴展叢集。變更代理程式的大小或系列可讓您靈活地調整 Amazon MSK 叢集運算容量，以應對工作負載的變更。使用 [Amazon MSK 規模調整和定價試算表](#) (檔案下載)，以判斷 Amazon MSK 叢集的正确代理程式數量。此試算表提供對 Amazon MSK 叢集調整規模的預估，以及與類似的、自我管理、以 EC2 為基礎的 Apache Kafka 叢集比較的 Amazon MSK 相關費用。

建立 Amazon MSK 叢集後，您可以增加每個代理程式的 EBS 儲存量，但儲存量減少除外。在此向上擴展操作期間，儲存磁碟區仍然可供使用。其提供兩種擴展操作：自動擴展和手動擴展。

Amazon MSK 支援使用應用程式 Auto Scaling 政策自動擴展叢集儲存，以應對使用量的增加。自動擴展政策會設定目標磁碟利用率和擴展容量上限。

儲存利用率閾值有助於 Amazon MSK 觸發自動擴展操作。要使用手動擴展來增加儲存空間，請等待叢集處於 ACTIVE 狀態。儲存擴展在事件之間至少有六個小時的冷卻時間。即使該操作可立即使其他儲存空間可用，但該服務在叢集上執行的最佳化最長可能需要 24 小時或更長時間。

這些最佳化的持續時間與儲存空間大小成正比。此外，它還在 AWS 區域內提供多可用區域複寫，以提高可用性。

組態

Amazon MSK 為代理程式，主題和 Apache ZooKeeper 節點提供預設組態。您也可建立自訂組態，將其用於建立新的 Amazon MSK 叢集或更新現有叢集。建立 MSK 叢集，而不指定自訂 Amazon MSK 組態時，Amazon MSK 會建立並使用預設組態。如需預設值的清單，請參閱 [Apache Kafka Configuration](#)。

出於監控目的，Amazon MSK 會收集 Apache Kafka 指標，並將其傳送到 Amazon CloudWatch，您可以在其中檢視這些指標。系統會自動收集您為 MSK 叢集設定的指標，並將其推送到 CloudWatch。監控消費者延遲，可讓您識別未跟上主題中最新可用資料的緩慢或卡住的消費者。在必要時，您可以採取補救措施，例如擴展或重新啟動這些消費者。

遷移至 Amazon MSK

您可以透過以下方法之一實現從內部部署到 Amazon MSK 的遷移。

- **MirrorMaker2.0** — MirrorMaker2.0 (MM2) MM2 是以 Apache Kafka Connect 架構為基礎的多叢集、資料複寫引擎。MM2 是 Apache Kafka 來源連接器和接收連接器的組合。您可以使用單個 MM2 叢集，在多個叢集之間遷移資料。MM2 會自動偵測新的主題和分區，同時確保在叢集之間同步主題組態。MM2 支援遷移 ACL、主題組態和偏移轉換。如需遷移的更多詳細資訊，請參閱[使用 Apache Kafka 的 MirrorMaker 遷移叢集](#)。MM2 可用於與自動複寫主題組態和偏移轉換相關的使用案例。
- **Apache Flink** — MM2 支援至少一次的語意。記錄可以複寫到目的地，而消費者應具備等冪處理複寫記錄的能力。在精確一次的情境下，需要語意，客戶才可以使用 Apache Flink。其提供實現精確一次語意的替代方案。

Apache Flink 還可用於將資料提交到目的地叢集之前，需要映射或轉換動作的情境。Apache Flink 為 Apache Kafka 提供連接器，其中包含可以從某個 Apache Kafka 叢集讀取資料並寫入到另一個叢集的來源和接收。Apache Flink 可以透過啟動 [Amazon EMR 叢集](#) 在 AWS 上執行，或使用 [Amazon Kinesis Data Analytics](#) 將 Apache Flink 作為應用程式執行。

- **AWS Lambda**— 透過支援 Apache Kafka 作為 [AWS Lambda](#) 的事件來源，客戶現在可以透過 Lambda 函數使用來自主題的訊息。AWS Lambda 服務在內部輪詢來自事件來源的新記錄或訊息，然後同步调用目標 Lambda 函數來使用這些訊息。Lambda 會批次讀取訊息，並在事件酬載中向函

數批次提供訊息以供處理。然後，您可以將使用的訊息轉換和/或直接寫入目的地 Amazon MSK 叢集。

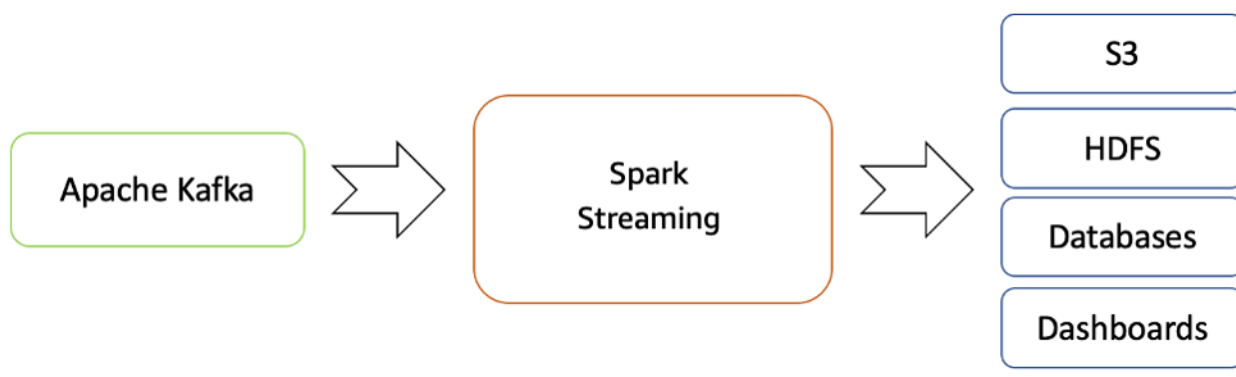
Amazon EMR 和 Spark Streaming

[Amazon EMR](#) 是一項受管的叢集平台，可簡化在 AWS 上大數據架構的執行，如 [Apache Hadoop](#) 和 [Apache Spark](#)，以便處理和分析大量資料。

Amazon EMR 提供 Spark 的功能，可用於啟動 Spark Streaming 以使用來自 Kafka 的資料。Spark Streaming 是核心 Spark API 的延伸，可實現即時資料串流的可擴展、高輸送量、容錯串流處理。

您可以在建立叢集時，使用 [AWS Command Line Interface](#) (AWS CLI) 或在 [AWS Management Console](#) 上建立 Amazon EMR 叢集，然後在進階組態中選取 Spark 和 Zeppelin。如下面的架構圖表所示，資料可以從許多來源 (如 Apache Kafka 和 Kinesis Data Streams) 擷取，並且可以使用高級函數 (如 map、reduce、join 和 window) 表達的複雜演算法處理。如需詳細資訊，請參閱 [DStream 上的轉換](#)。

處理過的資料可以被推送到檔案系統、資料庫和即時儀表板。



從 Apache Kafka 到 Hadoop 生態系統的即時串流

預設情況下，Apache Spark Streaming 具有微批次執行模型。但是，自 Spark 2.3 推出以來，Apache 推出了一種稱為「連續處理」的新低延遲處理模式，該模式可以實現低至一毫秒的端到端延遲，並且有至少一次的保證。

無需變更查詢中的 Dataset/DataFrames 操作，您可以根據應用程式要求選擇模式。Spark Streaming 的一些好處是：

- 它將 Apache Spark 的 [語言整合 API](#) 用於串流處理，讓您以編寫批次處理任務的方式編寫串流處理任務。
- 其支援 Java、Scala 和 Python。

- 其可以立即復原遺失的工作和運算子狀態 (例如滑動時段)，而不需要您編寫任何額外的程式碼。
- 透過在 Spark 上執行，Spark Streaming 允許您重複使用相同的程式碼進行批次處理，根據歷史資料連接串流，或對串流狀態執行隨機查詢，並建置功能強大的互動式應用程式，而不僅僅是分析。
- 使用 Spark Streaming 處理資料串流後，OpenSearch Sink Connector 可用於向 OpenSearch Service 叢集寫入資料，而 OpenSearch Service with OpenSearch 儀表板也可用作消費層。

Amazon OpenSearch Service with OpenSearch 儀表板。

[OpenSearch Service](#) 是受管服務，可讓您輕鬆部署、操作和擴展 AWS 雲端中的 OpenSearch 叢集。OpenSearch 是使用案例 (日誌分析的、即時應用程式監控和點擊流分析) 熱門開放原始碼搜尋和分析引擎。

[OpenSearch 儀表板](#) 是一種開放原始碼資料視覺化和探索工具，用於日誌和時間序列分析、應用程式監控和操作智慧使用案例。其提供了強大且易於使用的功能，如長條圖、折線圖、圓餅圖、熱度圖和內建地理空間支援。

OpenSearch 儀表板提供了與 [OpenSearch](#) 熱門分析和搜索引擎的緊密整合，這使 OpenSearch 儀表板成為視覺化在 OpenSearch 中存放之資料的預設選擇。OpenSearch Service 提供包含每個 OpenSearch Service 網域的 OpenSearch 儀表板的安裝。您可以在 OpenSearch Service 主控台的網域儀表板上，找到指向 OpenSearch 儀表板的連結。

總結

您可以藉助 Apache Kafka 在 AWS 上提供的受管服務專注於消費，而不是管理代理程式之間的協調，這通常需要對 Apache Kafka 有詳細的了解。諸如高可用性、代理程式可擴展性和精細存取控制等功能皆由 Amazon MSK 平台管理。

ABC1Cabs 利用這些服務建置生產應用程式，而無需基礎設施管理專業知識。他們可以專注於處理層，以使用來自 Amazon MSK 的資料，並進一步傳播到視覺化層。

Amazon EMR 上的 Spark Streaming 有助於即時分析串流資料，並在視覺化層 Amazon OpenSearch Service 上的 [OpenSearch 儀表板](#) 上發佈。

結論和貢獻者

結論

本文件回顧了串流工作流程的幾種情境。在這些情境下，串流資料處理為範例公司提供了新增功能的能力。

透過分析資料的建立過程，您將深入了解企業目前正在做的事。AWS 串流服務使您能夠專注於應用程式，以制定時間敏感的業務決策，而不是基礎設施的部署和管理

作者群

- Amalia RabinovitchAWS 資深解決方案架構師
- AWS 資料架構師，資料湖，Priyanka Chaudhary
- AWS 解決方案架構師 Zohair Nasimi
- AWS 解決方案架構師 Rob Kuhr
- Ejaz SayyedAWS 資深合作夥伴解決方案架構師
- AWS 解決方案架構師 Allan MacInnis
- AWS 產品行銷經理 Chander Matrubhutam

文件修訂

若要收到此白皮書更新的通知，請訂閱 RSS 摘要。

update-history-change

[已更新](#)

[初始出版](#)

update-history-description

更新了技術準確性

白皮書初始出版

update-history-date

2021 年 9 月 1 日

2017 年 7 月 1 日