

Università degli Studi di Genova

Facoltà di Ingegneria



Tesi di Laurea Magistrale in Ingegneria Elettronica

**PROGETTO E IMPLEMENTAZIONE DI UN  
MOTORE DI ESECUZIONE  
MULTIPIATTAFORMA PER APPLICAZIONI  
IoT**

Relatore:

Chiar.mo Prof. Riccardo Berta

Candidati:

Luca Lazzaroni

Andrea Mazzara

24 Luglio 2020



# Ringraziamenti

Ringraziamenti.

Dedica

# Abstract

Le applicazioni dell'Internet of Things (IoT) richiedono spesso una notevole larghezza di banda, bassa latenza e performance affidabili, e al tempo stesso devono rispettare requisiti normativi e di conformità, motivo per cui il Cloud Computing non risulta adatto in questi particolari casi applicativi.

Per ovviare ai problemi sopracitati, negli ultimi anni si sta affermando un nuovo approccio, l'Edge Computing: un'architettura distribuita di micro data center, ciascuno in grado di immagazzinare ed elaborare i dati a livello locale e in seguito trasmetterli ad un data center centralizzato o a un database su Cloud.

Edge Engine nasce allo scopo di realizzare un motore il più generico possibile e slegato dall'hardware, tale da raccogliere dati provenienti dai dispositivi ad esso collegati, elaborarli e inviarli su Cloud.

In questo specifico caso si tratterà lo sviluppo di Edge Engine per dispositivi di tipo PC (Windows/Linux/macOS). Il linguaggio di programmazione utilizzato sarà il C++ con l'intento di ottenere un prodotto finale multiplatforma, caratteristica concorde con i requisiti preposti di genericità e indipendenza dall'hardware.

Una volta completato lo sviluppo del sistema, ne verranno testate le potenzialità prima in un contesto reale, per poi passare ad un ambiente virtuale. Nel primo caso si utilizzerà l'engine per il trattamento di dati provenienti da PC (info su RAM e ROM). Nel secondo invece, verrà creato un componente su Unity3D in grado di usufruire dei servizi offerti da Edge Engine, ma applicati a dati ottenuti dalla scena di gioco.

In ultimo, al fine di ottenere un resoconto riguardo l'effettiva efficacia del sistema, oltre che possibili spunti su eventuali criticità, verrà illustrato un esempio di utilizzo della libreria in ambiente Arduino da parte di due tesisti triennali .

# Indice

<b>1</b>	<b>Introduzione</b>	<b>1</b>
<b>2</b>	<b>Stato dell'Arte</b>	<b>4</b>
<b>3</b>	<b>Contesto di sviluppo</b>	<b>7</b>
3.1	Measurify . . . . .	8
3.2	Edge Engine . . . . .	9
3.3	Evoluzione del progetto . . . . .	10
<b>4</b>	<b>Implementazione</b>	<b>12</b>
4.1	Librerie POCO . . . . .	12
4.1.1	Installazione . . . . .	12
4.2	Utilizzo . . . . .	15
4.3	Classi wrapper . . . . .	16

# Elenco delle figure

1.1	Struttura dell'Edge Computing . . . . .	2
1.2	Confronto tra Edge e Cloud Computing . . . . .	2
1.3	Edge Engine per PC . . . . .	3
3.1	Ecosistema IoT basato sull'Edge Computing . . . . .	7
3.2	Architettura Edge Engine - Measurify . . . . .	10
3.3	Esempio di codice dipendente dalla piattaforma nella classe <i>Connection</i> . . . . .	10
4.1	Confronto tra le due implementazioni del metodo <i>isConnected</i> . . . . .	17

# Capitolo 1

## Introduzione

Negli ultimi anni, la mole di dati prodotta da aziende e privati sta crescendo esponenzialmente, tanto che, entro il 2022, si stima che in media si avranno 50 dispositivi connessi a Internet per abitazione [1]. Ovviamente questi dati necessitano di essere processati e conservati, oltre che condivisi tra più dispositivi all'occorrenza. A tal fine, la modalità che si è adottata maggiormente negli ultimi anni è quella del Cloud Computing: i dati non vengono processati in locale per mancanza di risorse, ma inviati a specifici data center online in grado di elaborarli e processarli, oltre che conservarli. Tale approccio introduce però alcune criticità:

- **Latenza:** in molti ambiti è richiesta un'elaborazione dei dati in tempo reale, si pensi per esempio ad un'eventuale applicazione che permetta a un veicolo autonomo di riconoscere i pedoni. In questo specifico caso è richiesta una bassissima latenza dato l'enorme rischio in gioco. Tuttavia, proprio l'invio dei dati al Cloud, la successiva elaborazione degli stessi e, infine, l'invio di un feedback al dispositivo in uso, introducono ritardi non trascurabili, pertanto in questi specifici casi il Cloud Computing risulta non essere l'approccio migliore.
- **Scalabilità:** l'invio dei dati al Cloud è problematico in tal senso, dato soprattutto il numero in crescita esponenziale di dispositivi connessi. Inoltre, l'invio di tutti i dati al Cloud è inefficiente in termini di consumo di risorse, in particolare se non tutti i dati sono necessari al Deep Learning.
- **Privacy:** l'invio di dati sensibili a server online aumenta i rischi di furto di tali informazioni, oltre al fatto che l'utente spesso e volentieri non è a conoscenza di come questi dati verranno trattati né tantomeno di dove saranno conservati.

Una possibile soluzione a queste tre criticità, proprie del Cloud Computing, è l'Edge Computing (si veda figura 1.1).



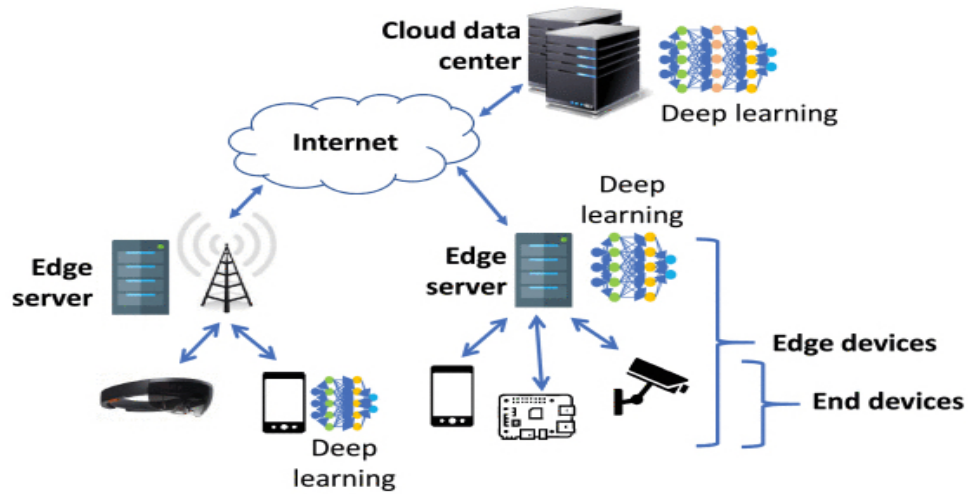


Figura 1.1: Struttura dell'Edge Computing

Tale approccio prevede una rete di micro data center posti nelle vicinanze dei dispositivi che rilevano i dati da elaborare. Proprio questa vicinanza alle sorgenti dei dati permette di ridurre drasticamente la latenza (si veda figura 1.2). Inoltre, al fine di incrementare le prestazioni in termini di scalabilità, è prevista una struttura gerarchica dei dispositivi connessi, oltre al fatto che non è necessario apportare modifiche o espansioni ai data center in Cloud siccome i dati vengono elaborati in locale. Per quanto riguarda infine i vincoli di privacy, l'Edge Computing prevede l'elaborazione dei dati alla sorgente, solitamente grazie a un server locale, perciò i dati non vengono trasmessi sulla rete globale, riducendo dunque i rischi che ne deriverebbero.

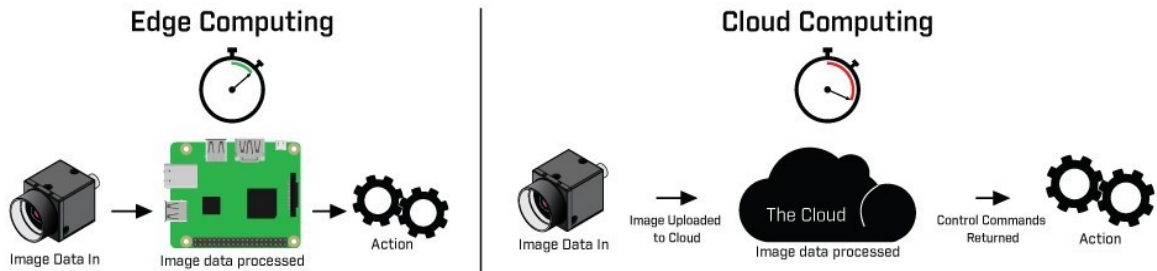


Figura 1.2: Confronto tra Edge e Cloud Computing

L'approccio Edge Computing presenta però alcune criticità. Uno degli aspetti più importanti da considerare è l'elevata quantità di risorse richiesta da determinati algoritmi (come ad esempio quelli di Machine Learning o di elaborazione delle immagini), in contrapposizione con l'utilizzo di nodi locali dotati di ridotta potenza di calcolo rispetto ai server centralizzati.

Un secondo problema è la coordinazione tra i dispositivi Edge e il Cloud, considerando che per ognuno di essi si avranno verosimilmente differenti capacità di calcolo e tipologie di connessione alla rete.

In ultimo, dal lato privacy, anche se le potenziali minacce sono ridotte rispetto a una soluzione unicamente basata sul Cloud Computing, la riservatezza rimane comunque

un punto delicato poiché i dati necessitano di essere condivisi tra i vari dispositivi e pertanto risulta necessario l'utilizzo della comunicazione in rete, oltre al fatto che il dispositivo perimetrale avrà meno potenza di calcolo da dedicare a complessi algoritmi di crittazione.

Con queste premesse nasce l'idea di realizzare Edge Engine: un runtime system generico, slegato dall'hardware, in grado di interpretare codice per dispositivi multipiattaforma, comprese board di sviluppo per microcontrollori. Tale sistema è in grado di elaborare i flussi di dati provenienti dai sensori ad esso collegati grazie all'utilizzo degli script: insiemi di operazioni prestabilite che possono anche essere composte al fine di eseguire calcoli complessi sui dati in ingresso. L'Edge Engine è configurato in modo tale da recuperare dal Cloud gli scripts associati al dispositivo in uso, eseguirli localmente e poi trasmettere nuovamente al Cloud i risultati ottenuti. Per il corretto funzionamento di Edge Engine è dunque necessario un server online che conservi gli scripts e le descrizioni dei vari dispositivi. In questo specifico caso verrà utilizzato Measurify: una piattaforma cloud creata dall'Elios Lab dell'Università di Genova per gestire oggetti smart dell'Internet of Things (IoT).

Lo scopo del progetto in esame sarà la realizzazione di Edge Engine per sistemi PC (Windows/Linux/macOS) e, successivamente, l'impiego di tale motore in un contesto di realtà virtuale, in modo da illustrare e testare un'ulteriore modalità di impiego del sistema.

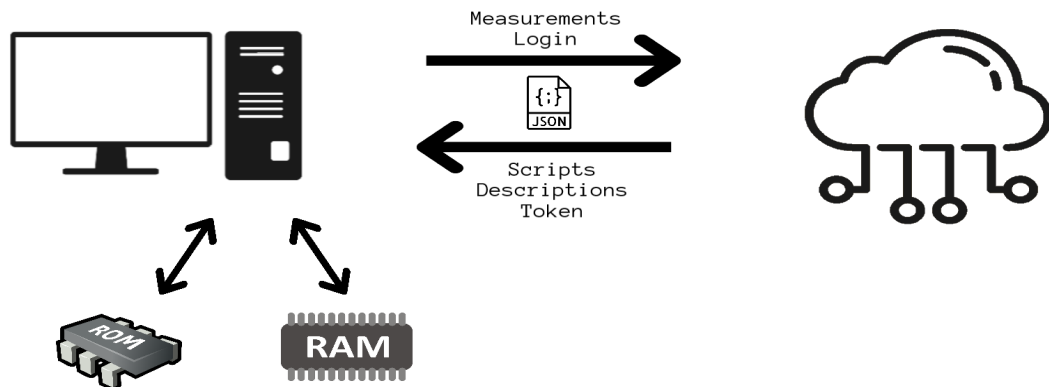


Figura 1.3: Edge Engine per PC

Il funzionamento di Edge Engine verrà inoltre testato all'interno di un progetto di tesi triennale, con l'obiettivo, da parte nostra, di trarre da questa esperienza informazioni utili per il futuro miglioramento del sistema.

## Capitolo 2

### Stato dell'Arte

In un mondo nel quale sempre più dispositivi necessitano di connessione alla rete e i dati personali richiedono un alto livello di protezione, oltre che di elaborazione attraverso l'impiego di algoritmi più o meno complessi, le potenzialità offerte in tale direzione dall'Edge Computing hanno attirato l'attenzione dei colossi del settore.

Google, ad esempio, ha recentemente rilasciato Edge TPU e Cloud IoT Edge [2]: il primo è un ASIC creato specificamente per eseguire l'IA a livello periferico, mentre il secondo è una piattaforma per l'Edge Computing che estende le capacità di elaborazione dei dati e Machine Learning (ML) di Google Cloud ai dispositivi perimetrali. L'idea di fondo è quella di costruire i propri modelli sul Cloud, per poi utilizzarli su dispositivi Cloud IoT Edge sfruttando le potenzialità offerte dall'acceleratore hardware Edge TPU. Tale circuito è inoltre in grado di eseguire TensorFlow Lite [3]: una piattaforma che fornisce un set di strumenti i quali permettono all'utente di convertire modelli di reti neurali TensorFlow in versioni semplificate e ridotte, adatte ai dispositivi Edge [4]. Amazon, all'interno della sua offerta di servizi Cloud (AWS), mette a disposizione la soluzione IoT Greengrass [5], che semplifica l'inferenza di ML in locale sui dispositivi, mediante modelli creati, formati e ottimizzati nel Cloud. L'utente può inoltre utilizzare modelli il cui training viene fatto in prima persona. L'AWS IoT Greengrass dispone del runtime Lambda [6]: un gestore di messaggi, accesso alle risorse, ecc. I requisiti minimi a livello hardware sono 1 GHz di frequenza del processore e 128 MB di RAM. Microsoft mette a disposizione Azure IoT Edge [7]: un servizio che permette di distribuire i carichi di lavoro del Cloud per eseguirli su dispositivi perimetrali dell'IoT. Il codice di IoT Edge supporta numerosi linguaggi tra cui C, C#, Java, Node.js e Python, inoltre la latenza è ridotta siccome i dati vengono elaborati in locale, con la possibilità di usare l'architettura hardware Microsoft, Project Brainwave [8]. I dispositivi perimetrali possono poi anche funzionare in condizioni di connessione a internet scarsa, grazie alla gestione dei dispositivi di Azure che sincronizza in automatico lo stato più recente degli apparecchi dopo la riconnessione a internet. Microsoft ha inoltre rilasciato EdgeML [9]: una suite di algoritmi di ML progettata per un utilizzo in situazioni di risorse ridotte. I risultati pubblicati sull'uso di EdgeML per il training su Cloud in condizioni di limitata potenza di calcolo [10]. Al momento tale libreria prevede algoritmi di tipo k-Nearest Neighbors (kNN) per classificazione, regressione e ranking noti con i nomi di Bonsai, ProtoNN e Robust PCA [11].

In ultimo, IBM ha sviluppato IBM Edge Application Manager [12]: una piattaforma

intelligente, sicura e flessibile che fornisce uno strumento di gestione per l'elaborazione perimetrale. La soluzione proposta è autonoma, ossia consente ad un singolo amministratore di gestire scalabilità, variabilità e frequenza di modifica degli ambienti delle applicazioni su decine di migliaia di endpoint. Gli endpoint perimetrali si eseguono su contenitori Red Hat OpenShift [13]. IBM Edge Application Manager supporta inoltre tool di IA per Deep Learning e riconoscimento di voce e immagini, oltre all'analisi video e acustica.

Anche nella letteratura scientifica è possibile reperire numerosi articoli pubblicati nel periodo recente, a indicare un orientamento in direzione Edge Computing.

In particolare, riguardo la possibilità di eseguire codice multiplatforma che sfrutti le potenzialità offerte da questo approccio, si fa riferimento ad un articolo riguardante lo sviluppo di algoritmi di allocazione risorse per migliorare le prestazioni delle Vehicular Networks [14]. Per la selezione della piattaforma di esecuzione (es. Cloud Computing, Mobile Edge Computing, o Local Computing) viene utilizzato l'algoritmo k-Nearest Neighbor (kNN), mentre, per il problema di allocazione delle risorse computazionali, il Reinforcement Learning (RL). I risultati della simulazione mostrano che, rispetto all'algoritmo di base in cui tutte le attività vengono eseguite sul server di Edge Computing locale o mobile, lo schema di allocazione delle risorse consente una riduzione significativa della latenza che si attesta intorno all'80%.

Per far fronte al problema del consumo di energia dei device IoT, l'approccio Edge Computing è stato trattato all'interno di un articolo di Olli Väänänen e Timo Hämäläinen [15]. Aspetto importante di tale ricerca è la focalizzazione sul concetto di virtualizzazione. L'approccio consigliato è quello della container-based virtualization: ambienti di sviluppo virtuali emulano un determinato sistema operativo (OS), in questo modo è possibile produrre codice indipendente dalla piattaforma. I container possono essere eseguiti da dispositivi dotati di risorse limitate (es. Raspberry Pi), tuttavia richiedono una certa potenza computazionale e un generico OS.

Un ulteriore aspetto critico riguardante l'Edge Computing è il coordinamento tra dispositivi. Nell'ambito dei vari modelli che è possibile adottare, quelli tuple-based sono i più conosciuti e utilizzati, principalmente per la loro flessibilità [16]. Ne è un esempio il modello Tusow (Tuple Spaces over the Web) [17]. Le tuple rappresentano i messaggi o i dati scambiati tra i componenti e l'interazione tra gli stessi è gestita definendo come e quando i vari agenti coinvolti sono in grado di inserire, leggere o elaborare i dati. Tusow permette ai vari clients di rappresentare le tuple in diversi formati: YAML, JSON, XML, FOL e plain text. Il supporto multiplatforma offerto da tale sistema mira a fornire un mezzo di interazione ad alto livello per clients eterogenei, permettendo agli sviluppatori di non curarsi delle complessità intrinseche della rete di basso livello.

La ricerca scientifica si sta orientando verso l'implementazione di algoritmi di ML applicati all'Edge Computing, come anche dimostrato dalle proposte di Google e Microsoft in tale ambito [4], [10].

È stata ad esempio testata la possibilità di eseguire algoritmi di ML su Raspberry Pi [18]. In particolare sono stati implementati tre algoritmi: Support Vector Machine (SVM), Multi-Layer Perceptron e Random Forest, raggiungendo una precisione oltre l'80% mantenendo però un basso consumo di energia.

È stato inoltre analizzato un approccio di Deep Learning in cui vengono utilizzati autoencoder a livello Edge in modo da operare una riduzione delle dimensioni dei dati

[19], portando benefici in termini di tempo e spazio richiesti. Tale progetto illustra tre differenti scenari. Nel primo, dati provenienti da sensori vengono mandati a dei "nodi Edge", dove viene applicata la riduzione delle dimensioni, per poi applicare le tecniche di ML su Cloud. Nel secondo, i dati che sono stati ridotti in Edge vengono trattati sul Cloud in modo da riottenere i dati originari per poi successivamente applicare il ML. Nel terzo ed ultimo caso invece, la tecnica utilizzata è quella del Cloud Computing: i dati vengono mandati dai sensori direttamente al Cloud. I risultati finali mostrano come l'utilizzo di autoencoder a livello Edge riduca il numero di features e, di conseguenza, l'ammontare di dati inviati al Cloud.

In ultimo, *Respiro* è un inalatore smart prodotto da Amiko [20] che contiene un processore ultra-low-power ARM Cortex-M. Tale inalatore fa affidamento sul ML per interpretare le vibrazioni provenienti dal sensore posto al suo interno. Il dispositivo è addestrato per riconoscere diverse tipologie di respiro e calcolare di conseguenza importanti parametri in ambito medico come la capacità polmonare e la tecnica di inalazione. I dati così prodotti vengono poi processati da un'applicazione e, se la connessione lo permette, inviati al Cloud per essere conservati e elaborati potendoli confrontare inoltre con i risultati altrui a fini statistici. Infine, attraverso l'app, viene inviato un feedback all'utente affinché possa avere sotto controllo i dati estrapolati.

Queste sono le principali soluzioni disponibili nel mercato tecnologico e nelle più recenti ricerche accademiche. È possibile notare come gli aspetti ritenuti più importanti siano l'ottimizzazione delle risorse, il basso consumo di energia, l'indipendenza dalla piattaforma, la privacy e la bassa latenza, oltre alla facilità di utilizzo.

L'Edge Engine da noi proposto nasce con l'idea di base di creare un runtime system slegato dalla piattaforma che soddisfi i requisiti cardine dell'Edge Computing sopracitati. A differenza delle soluzioni appena presentate, questo progetto cerca di fornire un software completamente personalizzabile e adattabile a qualsiasi apparato IoT.

# Capitolo 3

## Contesto di sviluppo

In un contesto di Edge Computing, un ecosistema IoT necessita di tre componenti principali: un dispositivo che raccolga i dati dall'ambiente circostante tramite sensori, un motore di esecuzione in grado di interpretare tali informazioni e un server Cloud (si veda fig. 3.1). All'interno di quest'ultimo sono presenti le descrizioni dei device di interesse e, inoltre, vengono salvati i dati processati dall'engine.

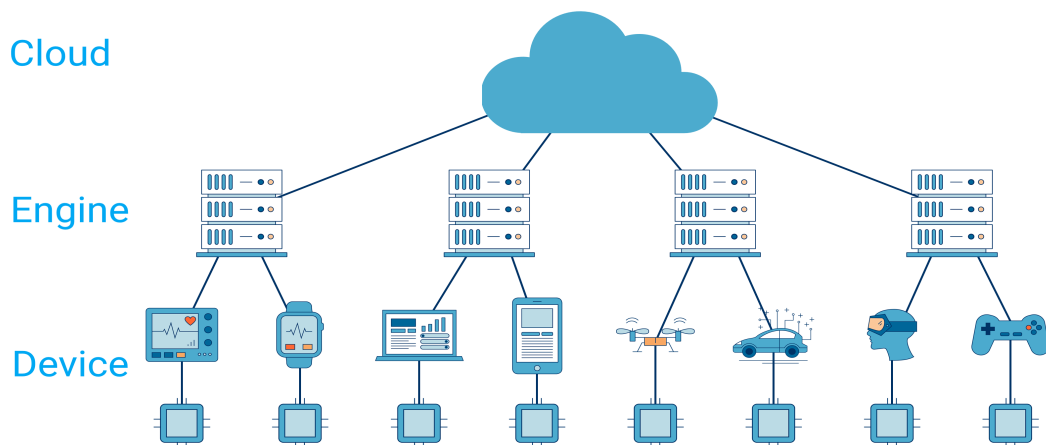


Figura 3.1: Ecosistema IoT basato sull'Edge Computing

### 3.1 Measurify

Measurify è il server Cloud che è stato impiegato per questo progetto: una piattaforma Cloud-based, astratta e measurement-oriented creata dall'Elios Lab dell'Università degli Studi di Genova per gestire oggetti intelligenti negli ecosistemi IoT. Measurify modella gli oggetti intelligenti come risorse web esponendole attraverso API che rispettano un'architettura REST (REpresentational State Transfer). In questo modo l'accesso remoto a dati e risorse avviene attraverso un'interfaccia HTTP(S), indipendente dalla piattaforma, per supportare lo sviluppo di applicazioni che si servono di tali oggetti. Le risorse delle API associate al dispositivo specifico sul quale il motore è in esecuzione sono configurabili da remoto con un'applicazione client (ad esempio una web application) che le modifica per gestire l'engine.

Per poter accedere a Measurify sono necessari un username ed una password che permettono di ricevere un token di sicurezza. Nel caso in questione si tratta di un JSON Web Token (JWT), che andrà inserito nell'header di tutte le richieste HTTP(S) successive per garantirne l'autorizzazione.

All'interno di Measurify è presente una struttura descrittiva dei dispositivi associati al proprio username. Questa è composta da diversi campi che definiscono l'oggetto in questione:

- **Thing:** è l'oggetto generico che è soggetto a misurazioni da parte dei dispositivi (ad esempio una persona, una macchina, una casa, una città, ecc.);
- **Feature:** è la grandezza fisica misurata da un dispositivo (ad esempio il battito cardiaco, la temperatura ambientale, ecc.);
- **Device:** è un'istanza di una Board usata da una o più applicazioni che ha una descrizione virtuale sul Cloud API ;
- **Script:** è un file che contiene informazioni su come l'Edge Engine debba manipolare, memorizzare e trasmettere al cloud gli streams di dati provenienti dai sensori o da altri dispositivi. Può essere una funzione molto complessa per gli engine più potenti oppure un semplice insieme di parametri (ad esempio la velocità di acquisizione o il numero di dati da inviare assieme) per quelli di fascia inferiore;
- **Measurement:** è il valore di una grandezza fisica misurato dal sensore di un dispositivo per uno specifico oggetto;

## 3.2 Edge Engine

L'Edge Engine è composto da una serie di funzioni unite in un motore di esecuzione che viene eseguito su un host perimetrale. Il progetto è nato inizialmente con lo scopo di essere eseguito su piattaforme di fascia bassa. Di conseguenza, la prima versione ne prevedeva l'utilizzo solo su scheda di sviluppo ESP32-DevKitC V4 con modulo ESP32-WROVER-B su piattaforma Arduino, mantenendo però la possibilità di un futuro adattamento del codice a più dispositivi, come sarà mostrato nel capitolo successivo.

Il funzionamento dell'engine si può riassumere in macro-processi: accesso al Cloud, richiesta della propria descrizione virtuale, richiesta degli scripts da eseguire, lettura dati dai sensori, elaborazione locale dei dati, memorizzazione dei dati e invio degli stessi al Cloud.

L'engine, oltre allo username e alla password necessari per l'accesso al Cloud, deve essere dotato di un identificativo univoco chiamato *id*, inserito all'interno del codice, che gli permetta di identificare ed accedere alla propria rappresentazione virtuale e di specificare la provenienza di tutte le informazioni che andrà a comunicare.

In seguito all'autenticazione l'engine deve richiedere la propria rappresentazione virtuale, che ne descrive l'identità, i parametri di configurazione e le funzionalità fornendo dunque gli identificativi degli scripts da eseguire. Sul Cloud, per ognuno di questi, deve essere stata in precedenza creata una risorsa di tipo *script* che potrà essere ottenuta dall'engine tramite una GET request. Gli scripts e la descrizione virtuale sono tutti e soli gli elementi di configurazione aggiornabili da remoto. Una volta ottenuti può iniziare la fase operativa.

L'elaborazione locale dei dati raccolti avviene quindi attraverso gli scripts, una composizione di un set predefinito di operazioni semplici, la cui implementazione viene precaricata nell'engine. Queste possono essere applicate agli streams di dati nell'ordine desiderato per formare anche scripts complessi che producono in uscita nuovi streams. L'upload di questi dati sul Cloud può avvenire in due possibili modi: in modo continuo, ovvero il dato viene inviato non appena viene letto e/o processato oppure a lotti, ovvero si può specificare il numero di misure da raggiungere perché queste vengano inviate in blocco dopo essere state memorizzate una ad una.

L'invio dei dati avviene attraverso una POST request sulla rotta delle API dedicata fornendo nel "body" della chiamata oltre al dato anche alcune informazioni di tracciabilità, come l'identificativo del dispositivo e dello script che lo ha generato.

Durante l'esecuzione potrebbero verificarsi dei malfunzionamenti che, in questi casi, dovranno essere comunicati dettagliatamente al Cloud, in modo da rendere noto se e quando questi si siano verificati, dando anche la possibilità di prendere le dovute contromisure per correggere alcuni errori o semplicemente interpretare correttamente alcune situazioni inaspettate come l'assenza prolungata di comunicazioni verso il server da parte del dispositivo, che potrebbe essere dovuta a molteplici problematiche (connessione, autenticazione fallita, server temporaneamente offline, ecc.). In figura 3.2 è possibile vedere una struttura schematica dell'architettura del sistema Edge Engine - Measurify.



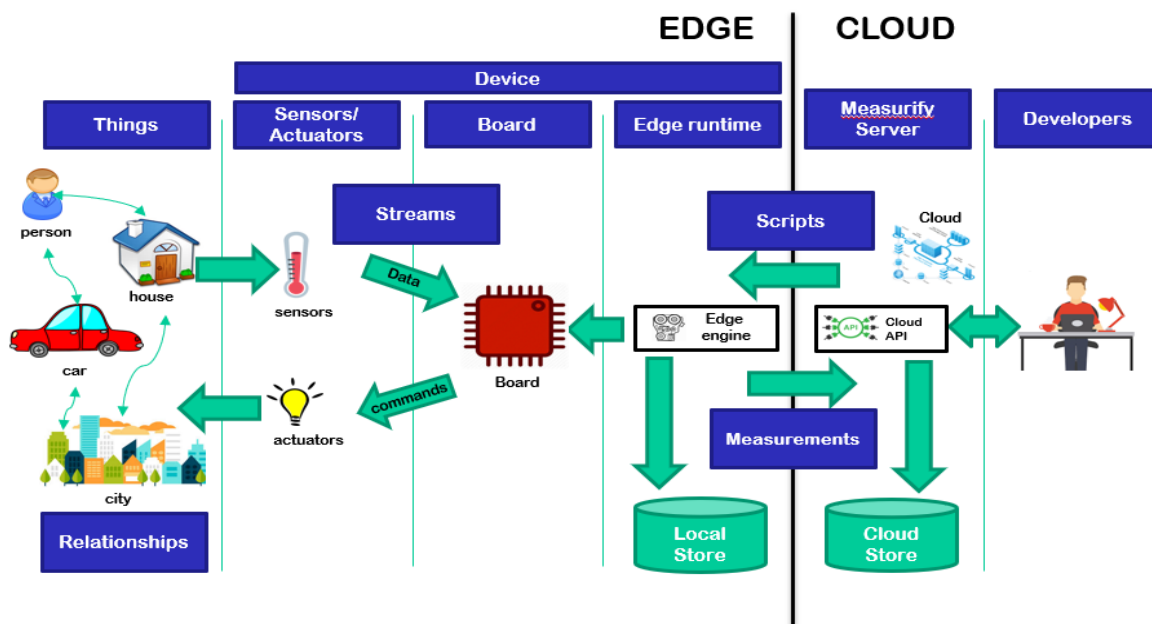


Figura 3.2: Architettura Edge Engine - Measurify

### 3.3 Evoluzione del progetto

A partire dal progetto Edge Engine per Arduino, l'intento è quello di realizzare un prodotto multiplatforma per dispositivi di tipo PC (Windows/Linux/macOS). La prima versione di Edge Engine nasce per essere utilizzata esclusivamente su dispositivi Arduino, pertanto, nonostante la maggior parte delle classi sia indipendente dalla piattaforma, ne restano due, *APIRest* e *Connection*, specifiche per Arduino. La prima si occupa di gestire le richieste HTTP da e verso il Cloud, mentre la seconda di gestire il modulo WiFi. Entrambe, dal momento che i task che eseguono necessitano di librerie esterne specifiche, sono strettamente legate alla piattaforma sulla quale vengono eseguite (si veda fig. 3.3). Pertanto, il primo passo per rendere il codice multiplatforma sarà creare ulteriori classi wrapper *APIRest\_windows* e *Connection\_windows*, affinché si generalizzi sempre di più questo aspetto dell'Edge Engine.

```

Wrapper method
void setupConnection(const char* ssidWifi, const char* passWifi){
    delay(1000);
    WiFi.begin(ssidWifi, passWifi);
    while (WiFi.status() != WL_CONNECTED) {
        delay(2000);
    }
}

```

**Arduino/ESP32 dependent Implementation**

Figura 3.3: Esempio di codice dipendente dalla piattaforma nella classe *Connection*

Inoltre, tutte le funzioni specifiche di Arduino utilizzate nel progetto dovranno essere sostituite da funzioni equivalenti per permettere un utilizzo su dispositivi di tipo PC (ad esempio la funzione *Serial.print* dovrà essere sostituita da *cout*). Nel prossimo capitolo verrà discusso il porting di Edge Engine per dispositivi PC, mantenendo però anche la possibilità di esecuzione su piattaforme Arduino.

# Capitolo 4

## Implementazione

In questa sezione verrà illustrato il porting di Edge Engine da Arduino ESP32 a dispositivi di tipo PC. Al fine di mantenere il prodotto finale slegato dalla piattaforma, si è scelto di utilizzare il compilatore `g++`, disponibile su dispositivi Windows, Linux e MacOS.

In primo luogo verrà discussa l'installazione delle librerie POCO, necessarie per usufruire delle HTTP requests, per poi passare alla modifica del codice preesistente affinché possa essere eseguito sul target desiderato mantenendo però la compatibilità con dispositivi Arduino. In ultimo, verranno mostrati un possibile esempio di utilizzo e la creazione di una libreria vera e propria al fine di permettere una diffusione su più larga scala unita ad una facilità d'uso maggiore.

### 4.1 Librerie POCO

Come anticipato in precedenza, la prima versione di Edge Engine, in quanto prevista per Arduino, era dotata di due classi wrapper, *Connection* e *APIRest*, adibite alla gestione di risorse hardware e, pertanto, legate alla piattaforma in uso. Di conseguenza, si è resa necessaria la creazione di altre due classi che permettessero di svolgere le stesse funzioni su dispositivi PC. Dal momento che le due classi necessitano di effettuare HTTP requests o di accedere alla rete Internet e l'obiettivo del progetto è quello di mantenere il più possibile il codice indipendente dalla piattaforma, si è scelto di fare affidamento sulle librerie POCO [21].

#### 4.1.1 Installazione

Le librerie POCO sono un potente strumento C++ multiplatforma per la creazione di applicazioni basate su rete e Internet che funzionano su desktop, server, dispositivi mobili, IoT e sistemi integrati.

L'installazione di queste librerie, tuttavia, si è rivelata più complicata del previsto dal momento che la documentazione riguardante la compilazione delle stesse utilizzando `g++` è quasi del tutto assente.

**VCPKG, CMake, Conan**

In primo luogo, come da istruzioni del sito POCO, si è tentata l'installazione attraverso il package manager di Windows VCPKG [22]: un gestore di pacchetti open source multiplatforma di Microsoft.

Nonostante su VCPKG fosse presente il supporto alla compilazione di tali librerie tramite g++, il processo si interrompeva intorno al 70% a causa del seguente errore:

In file included

```

    from C:/mingw/mingw64/x86_64-w64-mingw32/include/mprapi.h:16,
    from C:/mingw/mingw64/x86_64-w64-mingw32/include/iprtrmib.h:12,
    from C:/mingw/mingw64/x86_64-w64-mingw32/include/Iphlpapi.h:15,
    from C:/poco/Foundation/include/Poco/UnWindows.h:33,
    from C:/poco/Foundation/include/Poco/Platform_WIN32.h:22,
    from C:/poco/Foundation/include/Poco/Foundation.h:100,
    from C:/poco/Net/include/Poco/Net/ICMPPacket.h:21,
    from C:/poco/Net/src/ICMPPacket.cpp:15:
C:/poco/Net/include/Poco/Net/ICMPPv4PacketImpl.h:72:3: error: expected
identifier before '(' token
    TIMESTAMP_REQUEST,
    ~~~~~~

```

[...]

```

mingw32-make.exe[2]: *** [Net\CMakeFiles\Net.dir\build.make:679:
Net/CMakeFiles/Net.dir/src/ICMPPacket.cpp.obj] Error 1
mingw32-make.exe[1]: *** [CMakeFiles\Makefile2:530:
Net/CMakeFiles/Net.dir/all] Error 2
mingw32-make.exe: *** [Makefile:151: all] Error 2

```

Il secondo tentativo è stato invece effettuato utilizzando CMake [23]. CMake è un tool modulare che, con poche e concise istruzioni, è in grado di generare Makefile. CMake dispone di una particolare sintassi comprensiva di moltissime macro ed il loro utilizzo è possibile mediante un apposito file chiamato **CMakeLists.txt**. Per la generazione del Makefile e la successiva compilazione del progetto, è necessario eseguire i seguenti comandi:

```

mkdir build
cd build
cmake ..
make

```

Anche in questo caso però, la compilazione si interrompeva attorno al 70% restituendo lo stesso errore di VCPKG.

A seguito dei primi due tentativi falliti, si è scelto di provare a installare le librerie POCO tramite Conan: un package manager open source per lo sviluppo C e C++ che

consente ai team di sviluppo di gestire in modo semplice ed efficiente i loro pacchetti e dipendenze tra piattaforme e sistemi di compilazione [24]. Il funzionamento di Conan è analogo a quello di VCPKG, ma i file necessari all'installazione delle librerie sono differenti, pertanto ci si sarebbe potuto aspettare un esito differente da quelli passati. Tuttavia, dopo aver seguito le istruzioni specificate dalla guida all'utilizzo, il risultato ottenuto è stato analogo ai precedenti.

## MSYS2

In ultimo, nonostante non ci fosse alcuna documentazione a riguardo nemmeno sul sito delle librerie POCO, la mancanza di valide alternative ha portato a sperimentare una via differente, rappresentata dal tool MSYS2 [25]. MSYS2 è una raccolta di strumenti e librerie che fornisce un ambiente di facile utilizzo per la creazione, l'installazione e l'esecuzione di software nativo Windows. Offre build aggiornate per GCC, mingw-w64, CPython, CMake, Meson, OpenSSL, ecc. Per fornire una facile installazione dei pacchetti e un modo per mantenerli aggiornati, è dotato di un package manager chiamato Pacman [26]. Offre molte potenti funzionalità come la risoluzione delle dipendenze e semplici aggiornamenti di sistema, nonché la creazione di pacchetti. La distribuzione del software MSYS2 utilizza un porting di Pacman per creare e gestire (installare, rimuovere e aggiornare) i pacchetti binari.

Per poter installare le librerie POCO tramite MSYS2 è necessario eseguire la seguente istruzione sul prompt dei comandi proprietario:

```
$ pacman -S mingw64/mingw-w64-x86_64-poco
```

L'installazione è finalmente riuscita, come è stato possibile verificare tramite i comandi:

```
$ pacman -Qi mingw-w64-x86_64-poco  
$ pactree mingw-w64-x86_64-poco
```

Una possibile spiegazione per la quale in questo caso l'installazione sia andata a buon fine potrebbe essere innanzi tutto la differente origine del codice sorgente rispetto ai tool precedentemente utilizzati. Inoltre, come è stato possibile verificare direttamente sulla repository di MSYS2, il package POCO risulta aggiornato pochi giorni prima del tentativo di installazione. Ciò potrebbe indicare una possibile recente risoluzione dei problemi relativi al pacchetto che, probabilmente, non era ancora stata portata a termine nel caso degli altri package manager.

## 4.2 Utilizzo

Per poter usufruire delle librerie POCO precedentemente installate su dispositivi di tipo PC, è necessario seguire alcuni passaggi specifici riguardo le istruzioni da dare al compilatore:

```
path\to\mingw64\bin\g++.exe
-g
path\to\EdgeEngine_library\examples\CC\EdgeEdgine\EdgineExample.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\connection_windows.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\sample.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\APIRest_windows.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\average.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\edgine.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\filter.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\mapVal.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\maxVal.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\median.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\minVal.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\operation.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\postVal.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\reception.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\script.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\slidingWindow.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src\stdDeviation.cpp
path\to\EdgeEngine_library\src>window.cpp
-o
path\to\EdgeEngine_library\examples\CC\EdgeEdgine\EdgineTest.exe
-Ipath\to\msys64\mingw64\include
-Ipath\to\EdgeEngine\edge-engine\EdgeEngine_library\src
-Lpath\to\msys64\mingw64\bin
-Lpath\to\msys64\mingw64\lib
-lPocoFoundation -lPocoUtil -lPocoNet
```

Come è possibile notare, in assenza di un file *.lib*, è necessario compilare tutte le classi del progetto affinché il proprio main possa funzionare senza errori. Il file di output generato avrà estensione *.exe* e sarà eseguibile da linea di comando.

Le ultime cinque righe riguardano invece l'inclusione all'interno del progetto delle librerie POCO. Il comando *-I* è necessario per fornire al compilatore la locazione degli header POCO. *-L* permette invece di inserire i percorsi aggiuntivi necessari al linker per trovare i file relativi alle librerie. In ultimo, si utilizza il comando *-l* per assegnare al compilatore i nomi delle librerie che sarà necessario linkare.

## 4.3 Classi wrapper

Come spiegato in precedenza, la prima versione di Edge Engine è dotata di due classi wrapper che svolgono compiti di connessione alla rete e invio di richieste HTTP, ossia *Connection* e *APIRest*. In questa sezione verrà discusso l'adattamento che si è reso necessario applicare affinché queste due classi potessero essere utilizzate da piattaforme di tipo PC.

L'idea iniziale era quella di modificare le classi preesistenti aggiungendo direttive *#if-def* che permettessero di passare dalla versione Arduino a quella PC semplicemente definendo una macro. Tuttavia, dal momento che le modifiche da apportare erano troppo invasive, si è preferito creare due nuove classi, *Connection\_windows* e *APIRest\_windows*, che svolgessero lo stesso compito delle due originali, ma per dispositivi di tipo PC. Vedremo in seguito come sia stato reso possibile passare da una piattaforma all'altra tramite il file header *myDefines.h*

### Connection\_windows

La classe *Connection* si occupa unicamente di gestire la connessione WiFi attraverso alcuni metodi che permettono di collegarsi a internet sfruttando la libreria WiFi di Arduino per ESP32. L'istanza di questa classe viene creata nel setup dello sketch e gli unici parametri di cui ha bisogno per stabilire e mantenere la connessione sono le credenziali della rete. Inoltre fornisce metodi utili alla verifica dello stato della connessione e alla riconnessione nel caso in cui questa dovesse venire meno.

Nel caso di dispositivi PC, si ha a disposizione un'interfaccia attraverso la quale l'utente può personalmente collegarsi alla rete inserendo le credenziali richieste. Inoltre, stabilire la connessione ad una rete WiFi avrebbe richiesto un'implementazione dipendente dal sistema operativo installato sulla macchina in uso. Pertanto, si è presa la decisione di non implementare i metodi di connessione e riconnessione alla rete, ma soltanto di testarne lo stato. Qualora l'utente non sia connesso a nessuna rete, il programma attenderà finché questo requisito non sarà soddisfatto.

In figura 4.1 è mostrato un confronto tra l'implementazione del metodo *isConnected* per Arduino, rispetto a quello per PC.

Nel caso Arduino, si può notare come il metodo, al fine di ottenere lo stato della connessione, utilizzi la funzione *WiFi.status* propria della libreria WiFi di Arduino.

Nel caso invece dell'implementazione del metodo per PC, siccome utilizzando le librerie POCO non è possibile accedere direttamente allo stato della connessione senza prima effettuare una HTTP request, si è scelto di fare una GET su un sito del quale si avesse certezza di stabilità. Nel caso in cui la richiesta GET non vada a buon fine, si potrà assumere che il dispositivo in uso non sia connesso alla rete Internet.

ARDUINO	PC
<pre>bool connection::isConnected(){     if(!TESTING){         return (WiFi.status() == WL_CONNECTED);     }     else{         return connected;     } }</pre>	<pre>bool connection_windows::isConnected() {     try     {         // prepare session         URI uri("https://www.google.com");         HTTPClientSession session(uri.getHost(), uri.getPort());          // prepare path         string path(uri.getPathAndQuery());         if (path.empty()) path = "/";          // send request         HTTPRequest req(HTTPRequest::HTTP_GET, path, HTTPMessage::HTTP_1_1);         session.sendRequest(req);          connected = true;          cout &lt;&lt; "You're connected" &lt;&lt; endl;          return connected;     }     catch (Exception &amp;ex)     {         // cerr &lt;&lt; "Error: " &lt;&lt; ex.displayText() &lt;&lt; endl;         cout &lt;&lt; "You're not connected" &lt;&lt; endl;         connected = false;         return connected;     } }</pre>

Figura 4.1: Confronto tra le due implementazioni del metodo *isConnected*

APIRest\_windows



# Riferimenti bibliografici e sitografici

- [1] IoTedge: *L'edge computing può fare la differenza nell'analisi dei dati*,  
<https://www.iotedge.it/edge-platform/ledge-computing-puo-fare-la-differenza-nellanalisi-dei-dati/>
- [2] Injong Rhee: *Bringing intelligence to the edge with Cloud IoT*,  
<https://cloud.google.com/blog/products/gcp/bringing-intelligence-edge-cloud-iot>
- [3] TensorFlow Lite,  
<https://www.tensorflow.org/lite>
- [4] Louis M., Azad Z., Delhadtehrani L., Gupta S.L., Warden P., Reddi V., Joshi A.:  
***Towards deep learning using TensorFlow Lite on RISC-V***. Workshop Comput. Archit. Res. RISC-V 2019
- [5] Amazon Web Services - AWS IoT Greengrass,  
<http://www.aws.amazon.com/greengrass/ml/>
- [6] Amazon Web Services - AWS Lambda,  
[https://docs.aws.amazon.com/it\\_it/lambda/latest/dg/welcome.html](https://docs.aws.amazon.com/it_it/lambda/latest/dg/welcome.html)
- [7] Microsoft - Azure IoT Edge,  
<https://azure.microsoft.com/it-it/services/iot-edge/>
- [8] Microsoft - Project Brainwave,  
<https://www.microsoft.com/en-us/research/project/project-brainwave/>
- [9] Microsoft - EdgeML, Machine learning algorithms for resource constrained devices,  
<https://microsoft.github.io/EdgeML/>
- [10] Dennis D.K., Gopinath S., Gupta C., Kumar A., Kusupati A., Patil S.G., Simhadri H.V.: ***EdgeML Machine Learning for Resource-Constrained Edge Devices***,  
<https://github.com/Microsoft/EdgeML>
- [11] EdgeML Algorithms,  
<https://github.com/Microsoft/EdgeML/wiki/Algorithms>
- [12] IBM - IBM Edge Application Manager,  
<https://www.ibm.com/it-it/cloud/edge-application-manager>

- [13] Red Hat - OpenShift,  
<https://www.redhat.com/it/technologies/cloud-computing/openshift>
- [14] Yaping Cui, Yingjie Liang, Ruyan Wang: *Resource Allocation Algorithm With Multi-Platform Intelligent Offloading in D2D-Enabled Vehicular Networks*, in IEEE Access (Volume: 7), pag. 21246 - 21253, 14 Febbraio 2019,  
<https://ieeexplore.ieee.org/abstract/document/8642506>
- [15] Olli Väänänen, Timo Hämäläinen: *Requirements for Energy Efficient Edge Computing: A Survey*, in Internet of Things, Smart Spaces, and Next Generation Networks and Systems, vol. 11118, 29 Settembre 2018,  
[https://link.springer.com/chapter/10.1007/978-3-030-01168-0\\_1](https://link.springer.com/chapter/10.1007/978-3-030-01168-0_1)
- [16] G. Ciatto, S. Mariani, A. Omicini, F. Zambonelli, M. Louvel: *Twenty years of coordination technologies: State-of-the-art and perspectives*, in Coordination Models and Languages, Springer, vol. 10852, pag. 51-80, 2018
- [17] G. Ciatto, L. Rizzato, A. Omicini, S. Mariani, *TuSoW: Tuple Spaces for Edge Computing*, 2019 28th International Conference on Computer Communication and Networks (ICCCN), Valencia, Spagna, 2019, pag. 1-6, doi: 10.1109/ICCCN.2019.8846916,  
<https://ieeexplore.ieee.org/abstract/document/8846916>
- [18] Yazici M.T., Basurra S., Gaber M.M.: ***Edge Machine learning: Enabling smart Internet of Things applications***. Big Data Cogn. Comput. 2018, 2, 26
- [19] Ghosh A.M., Grolinger K.: ***Deep Learning: Edge-Cloud Data Analytics for IoT. IEEE Canadian Conference of Electrical and Computer Engineering (CCECE)***, Edmonton, AB, Canada, 5-8 Maggio 2019
- [20] Brian Fuller, ***AI Technology Helping Asthma Sufferers Breathe Easier***,  
<http://www.hackster.io/news/ai-technology-helping-asthma-sufferers-breathe-easier-50775aa7b89f>
- [21] POCO C++ Libraries,  
<https://pocoproject.org/index.html>
- [22] Microsoft - vcpkg: Gestione pacchetti C++ per Windows, Linux e macOS,  
<https://docs.microsoft.com/it-it/cpp/build/vcpkg?view=vs-2019>
- [23] CMake,  
<https://cmake.org/>
- [24] Conan, the C/C++ Package Manager,  
<https://conan.io/>
- [25] MSYS2 - Software Distribution and Building Platform for Windows,  
<https://www.msys2.org/>
- [26] Pacman,  
<https://wiki.archlinux.org/index.php/pacman>