



## Introduzione al Modulo

Corso di Big Data – Modulo Machine Learning per i Big Data a.a. 2024/2025

Prof. Roberto Pirrone



#### Il Docente

Roberto Pirrone

- Studio: Edificio 6, terzo piano, stanza 3025
- Email: <a href="mailto:roberto.pirrone@unipa.it">roberto.pirrone@unipa.it</a>,

  <a href="mailto:roberto.pirrone@community.unipa.it">roberto.pirrone@community.unipa.it</a> (Google)
- Telefono studio: 091238.62625, laboratorio: .62643
- Ricevimento: ogni giovedì dalle 10:00 alle 12:00 presso il proprio studio





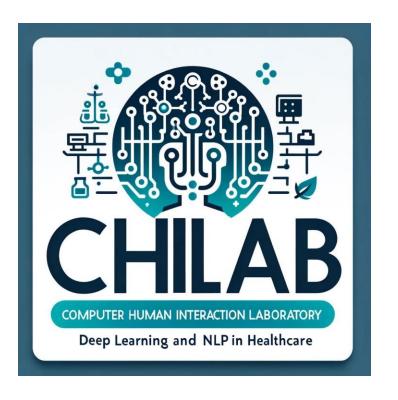
#### Il Laboratorio

- Laboratorio di Interazione Uomo-Macchina
  - Edificio 6, terzo piano, a sx dalle scale
  - Email: chilab@unipa.it
  - Telefono: 091238.62643

















E adesso ....

Cosa vi aspettate da questo corso?

Cosa pensate che sia «ML per i Big Data»?





- Il modulo di «Machine Learning per i Big Data» non è:
  - Un corso di Python (anche se lo useremo tantissimo)
  - Una serie di tutorial su framework più o meno esoterici (anche se ne abbiamo studiati e ne studieremo ancora diversi)
  - Un corso di Machine Learning (anche se ne studieremo un bel po')





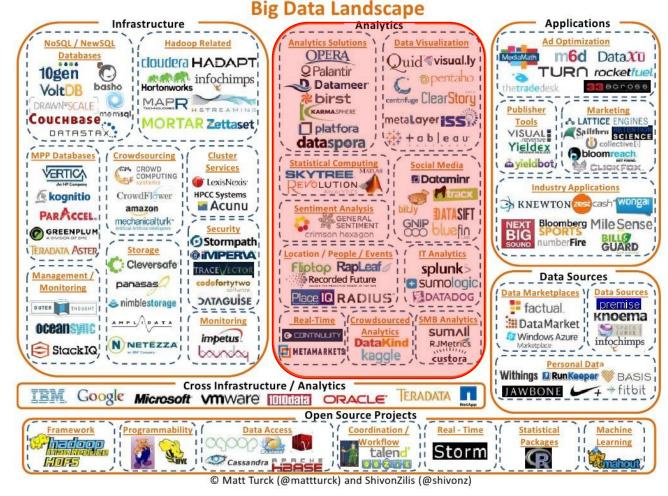
• Non è possibile studiare analiticamente tutte le librerie Python che useremo durante il corso!!!



```
keras layers Dense(
    units,
    activation=None,
    use bias=True,
    kernel_initializer="glorot_uniform",
    bias_initializer="zeros",
    kernel_regularizer=None,
    bias_regularizer=None,
    activity_regularizer=None,
    kernel_constraint=None,
    bias_constraint=None,
    lora_rank=None,
   **kwargs
```



 Non è possibile studiare nel dettaglio tutte le soluzioni software che gravitano anche nel solo mondo dell'analisi dei Big Data!!!







• Il modulo di «Machine Learning per i Big Data» è un insieme degli argomenti visti prima, ma integrati opportunamente per consentirvi di progettare delle *pipeline di analisi dei dati* 

- Un Ingegnere Informatico deve conoscere:
  - Le architetture software per i Big Data (modulo precedente)
  - I componenti giusti per il problema in esame (e qui ci aiuta questo modulo)





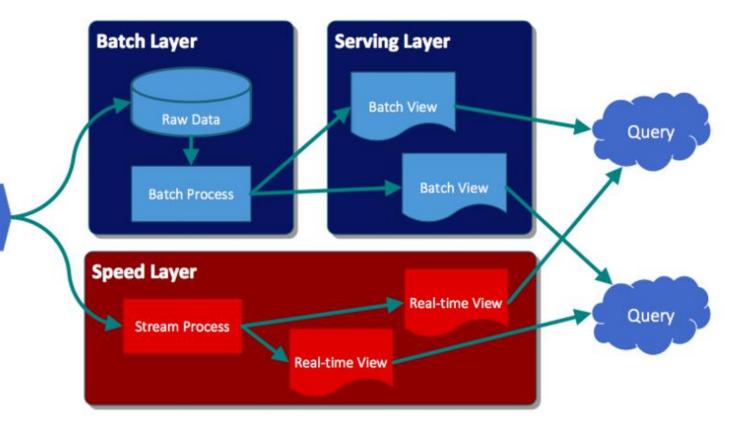
• Architettura Lambda

 Analisi separate di dati streaming e batch

> Streaming Data

 Il Batch layer accoglie i dati eterogenei in un Data Lake

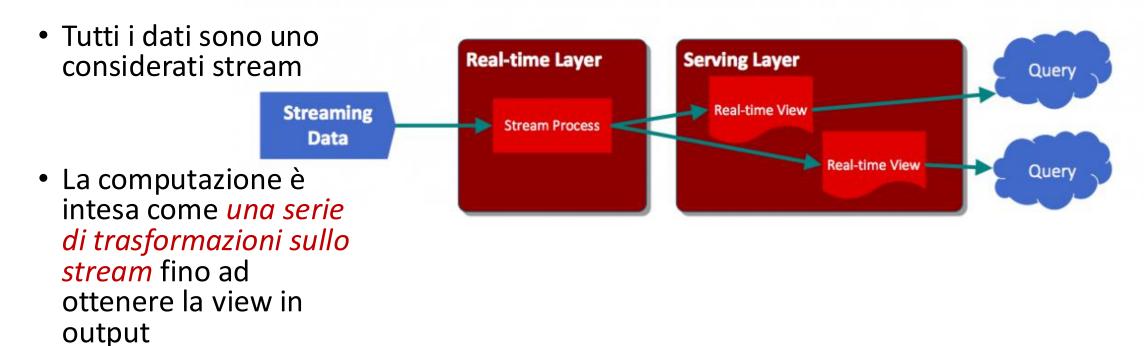
 I dati batch sono quelli legati ad elaborazioni più onerose







Architettura Kappa







- Una corretta architettura per un problema Big Data richiede che
  - Si conoscano le caratteristiche numeriche e statistiche dei vari tipi di dati



• Si determinino le corrette fasi di acquisizione e preprocessing in ingresso all'architettura



• Si individuino i componenti software più adatti e quindi anche il modello lambda o kappa







- Una corretta architettura per un problema Big Data richiede che
  - Si sappiano determinare i giusti processi di analisi e predizione sui dati stessi
    - Scelta delle tecniche di ML/DL
    - Spark ML Pipeline
    - Tensorflow
    - Pytorch
    - •





- Tutto questo richiederà un po' di appoggio esterno
  - Le caratteristiche *statistiche* dei dati
  - Un linguaggio di programmazione che ci supporti in tutto il processo: Python
    - E' orientato all'analisi dei dati
    - Ha tutte le librerie necessarie
    - Supporta i principali framework per i Big Data e per il Machine Learning e Deep Learning





 Le informazioni complete sugli obiettivi didattici del corso, il programma delle lezioni e i libri di testo si trovano nella Scheda di Trasparenza







- Testi consigliati
  - Data Mining: The Textbook, 2015, Charu C. *Aggarwal*, Springer-Verlag New York, ISBN 978-3319141411 (prezzo orientativo € 70,00)
  - Deep Learning, (2016), di Ian Goodfellow, Yoshua Bengio, Aaron Courville,
     MIT Press, ISBN 978-0262035613 (prezzo orientativo €65,00)
  - Spark: The Definitive Guide: Big Data Processing Made Simple, 2018, di Bill Chambers e Matei *Zaharia*, Oreilly & Associates Inc, ISBN 978-1491912218, (prezzo orientativo € 45,00)





ORE	Lezioni Frontali	Testo rif.
1	Introduzione al Corso.	Slide docente
2	Cenni di Teoria della Probabilità e Teoria dell'Informazione; stimatori statistici e tecniche di campionamento.	Estratti dal Bengio capp. 3 e 17.1-2
2	Introduzione al Machine Learning: apprendimento supervisionato, non supervisionato, apprendimento con rinforzo, capacità del modello, parametri e iperparametri, tipologie di errore, tecniche di addestramento.	Estratti dal Bengio cap. 5
5	Clustering: k-means e sue varianti, clustering gerarchico, clustering density based e a griglia, clustering basato su grafi, clustering di dati ad elevata dimensionalità, validazione del clustering, analisi degli outlier.	Aggarwal cap. 6
5	Classificatori: feature selection, decision tree e classificatori a regole, Naive Bayes, regressione logistica, Support Vector Machines, Nearest Neighbor, valutazione dei classificatori.	Aggarwal cap.





ORE	Lezioni Frontali	Testo rif.
2	Classificatori, concetti avanzati: Multi-class e rare class learning, regressione su dati numerici, semi-supervised learning, metodi di ensemble.	Aggarwal cap. 11
8	Deep Learning: struttura di una rete neurale, tipologia di unità nascoste e di uscita, funzioni di loss, concetto di grafo di computazione, stochastic gradient descent, ottimizzazione e regolarizzazione, CNN, Autoencoder, LSTM, GAN, Graph Neural Networks, fine tuning e transfer learning.	Estratti dal Bengio capp. 6, 7 e 8 Slide docente
5	Analisi di dati web: algoritmo PageRank, recommender systems, web usage analysis, social network analysis.	Estratti dal Aggarwal capp. 18 e 19





ORE	Esercitazioni
3	Richiami sull'uso di Spark
3	Esercitazione su stima e campionamento
3	Uso di Sci-kit Learn per il clustering.
3	Creazione di una pipeline con Spark ML per il clustering.
3	Uso di Sci-kit Learn per la classificazione
3	Creazione di una pipeline con Spark ML per la classificazione.
3	Uso di Tensorflow ed esempi di implementazioni di DNN.
3	Svolgimento di una prova di esame

- Esercitazioni in aula con Microsoft Visual Studio Code (liberi di usare il vostro IDE)
- I Notebook risultanti verranno condivisi dal docente nel repository del corso
- Il libro di riferimento per Spark è lo Zaharia





#### Il materiale didattico

 Le slide da sole non sono materiale didattico: esse sono a compendio dei libri di testo, della spiegazione orale del docente e degli appunti presi dallo studente

• *Suggerimento*: stampate le slide prima della lezione e annotatele con i vostri appunti





#### Il materiale didattico

- Repository GitHub del corso
  - Contiene:
    - I file pdf di tutte le slide (incluse queste)
    - I codici delle esercitazioni
    - I dati utilizzati nelle esercitazioni







#### Gli esami

- Gli esami sono analoghi a quelli del primo modulo
- Compito scritto al calcolatore con allegato un data set su cui vi verrà richiesto di effettuare pre-processing e analisi di tipo ML/DL
  - 1 quesito di difficoltà bassa (4 o 6 /30)
  - 2 quesiti di difficoltà media (6 o 8 /30 ciascuno)
  - 1 quesito di difficoltà alta (10/30)
- <u>Per ogni quesito il voto viene attribuito «gradualmente» e non in maniera binaria</u>





#### Gli esami

- Gli esami sono analoghi a quelli del primo modulo
- Il compito dura due ore
- Verrà svolto un breve colloquio orale sugli argomenti di teoria
- Il voto finale parte da una media del risultato del primo modulo e del compito scritto di questo modulo e poi tiene conto del colloquio orale
- La media di partenza può salire o scendere!!





- Lepossibili tesi di laurea presso il nostro Laboratorio riguardano le applicazioni dell'IA alla salute:
  - Analisi di strutture molecolari per il supporto intelligente al Drug Discovery/Repurposing
  - Analisi di strutture polimeriche per il supporto allo sviluppo di nuovi (bio-)materiali
  - Integrazione degli algoritmi di AI nei sistemi radiologici ospedalieri (PACS)
  - Sistemi di interazione Medico-sistema diagnostico basati sulle Intelligenze Artificiali Generative (Chat-GPT e simili)
  - Segmentazione di scansioni TAC, RM, PET usando le reti neurali





- Altra alternativa possono essere le tesi aziendali che abbiano attinenza con la Big Data Analytics e siano di interesse per il nostro laboratorio
  - Vengono pubblicate sul sito del Corso di Laurea
  - Cercate quelle in cui io sono relatore







- Vincoli sull'assegnazione della tesi
  - Che ci sia uno slot libero (max 5 tesisti in contemporanea, altrimenti deve prima laurearsi qualcuno per poter avere la tesi)
  - Che siano garantiti almeno sei mesi effettivi di lavoro consecutivamente al netto delle altre materie e del tirocinio (ci sono 24 CFU di lavoro)
    - Discutiamo della tesi a valle delle *materie pesanti*
    - Non ha senso chiedere la tesi un anno prima, quando ancora si devono sostenere altri esami e si «sparisce» per mesi





- Vincoli sull'assegnazione della tesi
  - Dopo aver definito l'argomento, si verrà affidati ad uno o più ricercatori e/o dottorandi del laboratorio
  - Ci si incontrerà con i propri referenti (anche on line) al più settimanalmente sullo stato di avanzamento lavori
  - Riunioni periodiche in presenza con me
  - Manifestate il vostro interesse sin da ora!!
  - L'anno prossimo c'è anche «Natural Language Processing»



