UNIVERSITÀ
DEGLI STUDI DI MILANO-BICOCCA

SYLLABUS DEL CORSO

Data Science e Modelli Statistici per il Trattamento dei Dati Non Strutturati

2526-3-E4102B076

Obiettivi formativi

Introdurre gli studenti alle moderne tecniche statistiche di classificazione non-supervisionata e riduzione della dimensionalità dei dati, con particolare enfasi su:

1. L'unita della struttura concettuale del problema e il legame tra questa e le tecniche statistiche.

2. La struttura logica e matematica sottostante gli algoritmi.

3. Le differenze e le diverse caratteristiche delle tecniche e degli algoritmi, con il relativo riflesso sui criteri di utilizzo nell'analisi dei dati.

4. I limiti intrinseci degli algoritmi statistici

In sintesi, l'obiettivo è fornire agli studenti una conoscenza e una competenza allo stato dell'arte degli strumenti di classificazione non-supervisionata, insieme ad una comprensione profonda della struttura delle tecniche e ad una capacità critica per quanto riguarda il loro utilizzo, in termini di concettualizzazione del problema da affrontare, scelta degli algoritmi, loro implementazione e validazione, analisi e interpretazione dei risultati.

In tal modo, l'insegnamento permette l'acquisizione di solide basi per le applicazioni in campo demografico, socio-economico, biostatistico e, in generale, in tutti gli ambiti in cui devono essere analizzati sistemi complessi e multidimensionali di dati.

Contenuti sintetici

Il corso introduce e motiva il problema della classificazione non-supervisionata e della riduzione della

dimensionalità, mostrandone le sue applicazioni ad ambiti concreti, richiama gli strumenti matematici di base, principalmente algebrici, e illustra le principali tecniche e i principali algoritmi di classificazione/riduzione, sia di tipo lineare che non-lineare e sia per dati numerici che non-numerici e parzialmente ordinati. La spiegazione delle tecniche è supportata da numerosi esempi su dati reali o simulati e dall'illustrazione dei codici sw che ne permettono l'implementazione.

Programma esteso

1. Il problema della classificazione non-supervisionata e della riduzione della dimensionalità dei dati: esempi di analisi di dati sociali, di dati economici e di dati provenienti da discipline umanistiche.
2. Richiami di algebra lineare: spazi vettoriali, prodotti scalari, proiezioni ortogonali, norme matriciali.
3. Tecniche di analisi lineari:

- Decomposizione a Valori Singolari (SVD) e suo legame con l'analisi delle Componenti Principali.
- Non-negative Matrix Factorization e suo confronto con SVD.
- Il lemma di Johnson-Lindestrauss e la riduzione della dimensionalità a distorsione limitata: Proiezioni Casuali
- Multidimensional Scaling.

4. Tecniche non-lineari:

- Dati su varietà differenziabili: Isomap
- Self-organizing map (SOM)
- Entropia, divergenza di Kullback-Liebler e riduzione della dimensionalità: SNE e t-SNE

5. Dati categoriali e parzialmente ordinati:

- Analisi delle Corrispondenze
- Estrazione di ranking da dati multidimensionali

6. Formal Concept Analysis

Prerequisiti

Non sono formalmente previsti prerequisiti, ma è necessaria un competenza di base di algebra lineare, statistica descrittiva analisi dei dati.

Metodi didattici

Lezioni frontali ed esercitazioni e simulazioni, mediante linguaggio R, condotte dal docente.
Tutte le attività didattiche saranno svolte in modalità EROGATIVA

Modalità di verifica dell'apprendimento

Esame orale, per verificare, la comprensione delle logiche di fondo delle metodologie studiate e la loro formalizzazione analitica.

La scelta di questa modalità di verifica è dettata da:

1. La tipologia di contenuti del corso, di natura metodologica.

2. L'importanza che gli studenti acquisiscano una capacità argomentativa e di organizzazione del pensiero e siano in grado di effettuare collegamenti analogici fra le parti del programma, sollecitati dalle domande del docente.

Non sono previste modalità alternative di esame per i non frequentanti, né prove in itinere.

Criteri di valutazione:

1. Conoscenza dei concetti fondamentali del corso.
2. Padrionanza delle tecniche fondamentali di riduzione della dimensionalità
3. Copertura degli argomenti.
4. Capacità di collegare le differenti parti del corso e di discuterle e confrontarle criticamente.

Testi di riferimento

Geometric Structure of High-Dimensional Data and Dimensionality Reduction, Wang J. - Springer 2012.

Methods of Multivariate Analysis, Rencher A. C., Wiley 2002

Introduction to Lattices and Order (second edition), Davey B.A:, Priestley H. A., CUP 2002 (capitolo 1).

Dispense e articoli forniti dal docente in modalità online.

Periodo di erogazione dell'insegnamento

I semestre II ciclo

Lingua di insegnamento

Italiano

Sustainable Development Goals