

#### **Data Science and Database Technology**

Politecnico di Torino

#### Data Mining - Practice 4

## Obbiettivo

Sfruttare gli algoritmi di classificazione del data mining per analizzare un set di dati reali utilizzando la libreria di machine learning Scikit-Learn su Python.

Per risolvere il laboratorio, è necessario utilizzare il notebook Python contenuto nel file zip e caricarlo su Google Colab.Guida Google Colab : <u>Colab</u>

#### **Dataset**

Il dataset Utenti (Users.xls, contenuto nel file zip) raccoglie dati censuari sugli utenti americani di una determinata azienda. Gli utenti sono classificati come "basic" o "premium" in base ai servizi comunemente richiesti. Ogni record del dataset corrisponde a un utente diverso. Il dataset raccoglie circa 32.000 utenti diversi, tra cui alcune

informazioni personali dell'utente (ad esempio, età, sesso, classe di lavoro) e la classe corrispondente. L'attributo classe, che sarà utilizzato come attributo di classe in tutto lo studio, è riportato come attributo dell'ultimo record.

L'elenco completo degli attributi del dataset è riportato di seguito.

- (1) Age
- (2) Workclass
- (3) FlnWgt
- (4) Education record
- (5) Education-num
- (6) Marital status
- (7) Occupation
- (8) Relationship
- (9) Race
- (10) Sex
- (11) Capital Gain
- (12) Capital loss
- (13) Hours per week
- (14) Native country
- (15) class (class attribute)

# Contesto

Gli analisti vogliono prevedere la classe dei nuovi utenti, in base alle caratteristiche degli utenti già classificati. A questo scopo, gli analisti utilizzano tre diversi algoritmi di classificazione: un albero decisionale (Decision Tree), un classificatore bayesiano (Naïve Bayes) e un classificatore basato sulla distanza (K-NN). Il set di dati degli utenti viene utilizzato per addestrare i classificatori e convalidarne le prestazioni.

### Goal

Lo scopo di questa pratica è generare e analizzare diversi modelli di classificazione e convalidare le loro prestazioni sul set di dati Users utilizzando la Scikit-Library su Python. Diversi. Per valutare le prestazioni della classificazione, è necessario testare e confrontare diverse impostazioni di configurazione. Per convalidare le prestazioni dei classificatori è necessario utilizzare un processo di 10-fold Stratified Crossvalidation. I risultati ottenuti da ciascun algoritmo devono essere analizzati per valutare l'impatto dei principali parametri di input.

## Domande

- 1. Imparare un albero decisionale utilizzando l'intero dataset come dati di addestramento e le impostazioni di configurazione predefinite per l'algoritmo Decision Tree. (a) Quale attributo è ritenuto il più discriminante per la previsione della classe? (b) Qual è l'altezza dell'albero decisionale generato? (c) Trovare un esempio di partizione pura nell'albero decisionale generato.
- 2. Analizzare l'impatto dei parametri di minima impurità (utilizzando il criterio dell'entropia) e di massima profondità sulle caratteristiche del modello di albero decisionale appreso dall'intero set di dati (mantenere la configurazione predefinita per tutti gli altri parametri).
- 3. Cosa succede se cambiamo l'etichetta della classe da "Classe di servizio" a "Paese nativo"? Rispondete nuovamente alla domanda (1) in questo nuovo scenario.
- 4. Considerando nuovamente la classe di servizio come attributo della classe ed eseguendo 10-fold Stratified Crossvalidation, qual è l'impatto dei parametri di minima impurità e massima profondità sull'accuratezza media ottenuta dall'albero decisionale? Confrontare le matrici di confusione ottenute utilizzando diverse impostazioni dei parametri: 1) mantenendo la configurazione predefinita per tutti gli altri parametri 2) utilizzando almeno 4 valori diversi (scegliendoli con saggezza!) per ciascun parametro.
- 5. Considerando il classificatore K-Nearest Neighbor (K-NN) ed eseguendo 10-fold Stratified Crossvalidation, qual è l'impatto del parametro K sulle prestazioni del classificatore? Confrontate le matrici di confusione ottenute utilizzando diversi valori del parametro K. Eseguite 10-fold Stratified Crossvalidation con il classificatore Naïve Bayes. Il K-NN ha un rendimento medio migliore o peggiore rispetto al classificatore Naïve Bayes sui dati analizzati?
- 6. Analizzare la matrice di correlazione per scoprire le correlazioni a coppie tra gli attributi dei dati. Considerando i risultati ottenuti, l'ipotesi di indipendenza Naïve è valida per il set di dati degli utenti?