# Projekt z przedmiotu MED

# Informacje kontaktowe:

dr inż. Robert Bembenik, pok. 301, tel. 7715, email: <a href="mailto:robert.bembenik@pw.edu.pl">robert.bembenik@pw.edu.pl</a>

Konsultacje projektowe odbywają się w czwartki w godzinach 10.15-12.15. Preferowany sposób konsultacji: zdalne, z wykorzystaniem aplikacji MsTeams. Aby umówić się na spotkanie przez MsTeams w godzinach konsultacji projektowych proszę o wcześniejszą informację przez czat, lub o przesłanie emaila w tej sprawie.

### Cel projektu

Celem projektu jest zbadanie własności zaimplementowanego przez siebie algorytmu: czas wykonania, uzyskiwane wyniki dla różnych wartości parametrów algorytmu oraz kilku zbiorów wejściowych. Zależnie od tematu projekt może być realizowany przez jedną lub dwie osoby.

## Liczność grup

Przy każdym z tematów znajduje się informacja o liczności grupy. W przypadku projektów jednoosobowych istnieje możliwość rozszerzenia zakresu zadania i powiększenia grupy do 2 osób. W takiej sytuacji należy ustalić z prowadzącym zakres zadania projektowego.

### Ważne daty

28.11.2024 – termin wyboru tematu projektu.

- Proszę przesłać emailem swoje preferencje projektowe, w temacie wiadomości proszę dodać [projekt MED].
- Proszę uwzględnić w wiadomości 3 preferowane tematy w kolejności preferencji. Projekty zostaną przydzielone zgodnie z kolejnością zgłoszeń i preferencjami.
- Dla projektów realizowanych przez zespoły proszę o adresowanie wiadomości do wszystkich członków zespołu.
- Osoby, które nie prześlą preferencji w wyznaczonym terminie zostaną przypisane do tematu projektu arbitralnie wybranego przez prowadzącego.

**12.12.2024** – prezentacja kluczowych elementów rozwiązania (część 1). Kluczowe elementy rozwiązania należy przedstawić osobiście w trakcie spotkania w terminie konsultacji projektowych. Przedstawienie obejmuje:

- przedstawienie idei rozwiązania w formie prezentacji (np. w formacie .ppt);
- omówienie planowanego rozwiązania.

**16.01.2025** – ostateczny termin oddania całego projektu (część 2) w terminie konsultacji projektowych. Oddanie projektu obejmuje:

- 1. prezentację pokazującą główne zagadnienia związane z realizowanym projektem należy przygotować prezentację (np. w formacie .ppt);
- 2. pokaz działania oprogramowania;
- 3. rozmowę dotyczącą testów, uzyskanych wyników i wniosków.

# Zasady zaliczenia projektu

Maksymalna liczba punktów z części 1 wynosi 15, a z części 2 wynosi 30 (sumaryczna maksymalna liczba punktów do uzyskania z obu części wynosi 45). Ostateczna ocena zależy od sumarycznej liczby punktów, z uwzględnieniem przedziałów podanych poniżej:

0 - 20: (ndst) 2.0
21 - 25: (dst) 3.0
26 - 30: (+dst) 3.5
31 - 35: (db) 4.0
36 - 40: (+db) 4.5
41 - 45: (bdb) 5.0

### Dokumentacja

Dokumentacja końcowa powinna zawierać następujące rozdziały:

- 1. Wprowadzenie i definicja problemu
- 2. Charakterystyka proponowanego algorytmu/rozwiązania z odniesieniem do literatury
- 3. Opis implementacji
- 4. Instrukcja użytkownika (jak uruchomić/korzystać z implementacji)
- 5. Charakterystyka wykorzystywanych zbiorów danych
- 6. Wyniki eksperymentów pokazujących właściwości proponowanego rozwiązania
- 7. Wnioski
- 8. Bibliografia

Eksperymenty należy przeprowadzić z wykorzystaniem publicznie dostępnych zbiorów danych, np.:

- https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets.php,
- http://fimi.uantwerpen.be/data/,
- https://github.com/deric/clustering-benchmark,
- http://www.philippe-fournier-viger.com/spmf/index.php?link=datasets.php

Implementacja algorytmu/rozwiązania powinna zostać przygotowana w jednym z popularnych języków programowania. Obydwie części dokumentacji należy zamieścić na serwerze <a href="https://leon.pw.edu.pl/course/view.php?id=3300">https://leon.pw.edu.pl/course/view.php?id=3300</a> w terminach przedstawionych powyżej.

# Proponowane tematy

#### 0. Temat własny – wymaga uzgodnienia

#### 1. Reguly asocjacyjne

Sugerowana liczba osób w grupie: 1.

1.1. Implementacja algorytmu do odkrywania reguł asocjacyjnych (Apriori, Eclat ...) wraz z implementacją wyliczanie miar: współczynnika podniesienia (lift) oraz 3 wybranych: conviction, cosine, gini, Jaccard / coherence, certainty factor, improvement, mutual

Information, odd ratio. Porównanie zachowania się wybranych miar w odniesieniu do wartości współczynnika podniesienia.

- Bayardo, R., R. Agrawal, and D. Gunopulos (2000). Constraint-based rule mining in large, dense databases.
- Berzal, Fernando, Ignacio Blanco, Daniel Sanchez and Maria-Amparo Vila (2002).
   Measuring the accuracy and interest of association rules: A new framework.
- Brin, Sergey, Rajeev Motwani, Jeffrey D. Ullman, and Shalom Tsur (1997). Dynamic itemset counting and implication rules for market basket data.
- Tan, Pang-Ning, Vipin Kumar, and Jaideep Srivastava (2004). Selecting the right objective measure for association analysis
- 1.2. Implementacja algorytmu do odkrywania uogólnionych reguł asocjacyjnych opisanego w: Srikant, Ramakrishnan, and Rakesh Agrawal. "Mining generalized association rules." (1995)
- 1.3. Tworzenie nieredundantnych reguł asocjacyjnych na podstawie zamkniętych częstych zbiorów elementów: Mohammed J. Zaki. 2000. Generating non-redundant association rules. In Proceedings of the sixth ACM SIGKDD international conference on Knowledge discovery and data mining (KDD '00). ACM, New York, NY, USA, 34-43

### 2. Wzorce sekwencyjne

Sugerowana liczba osób w grupie: 1.

Implementacja jednego z algorytmów do odkrywanie częstych wzorców sekwencyjnych: GSP (uogólniony), SPADE, PrefixSpan, ERMiner.

- 2.1. R. Srikant, R. Agrawal, "Mining sequential patterns: Generalizations and performance improvements," In Proceedings of International Conference on Extending Database Technology,
- 2.2. Zaki, M. J., "SPADE: An efficient algorithm for mining frequent sequences", Machine learning, vol.42.no.1-2,pp.31-60,2001,
- 2.3. Pei, J., Han, J., Mortazavi-Asl, B., Pinto, H., Chen, Q., Dayal, U., Hsu, M., "Mining Sequential Patterns by Pattern-Growth: The PrefixSpan Approach", IEEE Trans. Knowledge and Data Engineering,
- 2.4. Founier, P., Zida, S., Guenieche, T. and Tseng V., "ERMiner: Sequential Rule Mining using Equivalence Classes", Advanced in intelligent data Analysis

### 3. Grupowanie

Implementacja jednego z algorytmów przedstawionych poniżej.

Sugerowana liczba osób w grupie: 1.

- 3.1. Guha S., Rastogi R., Shim K., ROCK: A robust clustering algorithm for categorical attributes, Proceedings of the International Conference on Data Engineering, Sydney 1999, pp. 512–521.
- 3.2. Karypis G., Han E., Kumar V., CHAMELEON: A hierarchical clustering algorithm using dynamic modeling, IEEE Computer: Special Issue on Data Analysis and Mining, vol. 32, no. 8, 1999, pp. 68–75.

- 3.3. Ng R. T., Han J., Efficient and effective clustering methods for spatial data mining, Proc. 20th Int. Conf. on Very Large Data Bases, Morgan Kaufmann, Santiago 1994, pp. 144–155.
- 3.4. Estivill—Castro V., Lee I.: AMOEBA: hierarchical clustering based on spatial proximity using Delaunay diagram, In Proceedings of the 9th International Symposium on Spatial Data Handling, 2000
- 3.5. Estivill–Castro V., Lee I.: AUTOCLUST: automatic clustering via boundary extraction for mining massive point–data sets, Proceedings of the 5th International Conference on Geocomputation, 2000
- 3.6. Zhang T., Ramakrishnan R., Linvy M., BIRCH: an efficient data clustering method for very large databases, Proc. ACM SIGMOD Int. Conf. on Management of Data, ACM Press, 1996, pp. 103–114.
- 3.7. Kryszkiewicz M., Lasek P. (2010) A Neighborhood-Based Clustering by Means of the Triangle Inequality. In: Fyfe C., Tino P., Charles D., Garcia-Osorio C., Yin H. (eds) Intelligent Data Engineering and Automated Learning IDEAL 2010. IDEAL 2010

### 4. Klasyfikacja

Sugerowana liczba osób w grupie: 2.

- **4.1.** Implementacja i porównanie algorytmów klasyfikacji: Naïve Bayesian Classifier, Lazy Classification with Contrast Patterns, SPRINT.
  - Jiawei Han, Micheline Kamber, and Jian Pei. 2011. Data Mining: Concepts and Techniques (3rd ed.). Morgan Kaufmann Publishers Inc., San Francisco, CA, USA
  - John C. Shafer, Rakesh Agrawal, and Manish Mehta. 1996. SPRINT: A Scalable Parallel Classifier for Data Mining. In Proceedings of the 22th International Conference on Very Large Data Bases (VLDB '96)