Ocena modeli¹

I. Ocena modeli

Bardzo ważne jest pytanie, jak bardzo możemy ufać otrzymanym klasyfikatorom w stosunku do przyszłych danych. Oczywiście przyszłych danych nie znamy. Możemy jednak próbować estymować parametry mówiące o jakości klasyfikacji przyszłych przykładów. Służy do tego stosunkowo prosty pomysł: podział zbioru uczącego na część trenującą i testującą. Na tym pomyśle oparta jest walidacja skrośna.

1. Walidacja skrośna dla zbioru hepatitis.arff.

- 1. Na przestrzeń roboczą wstaw węzeł *Workflow Control→Meta Nodes→Loop x-times*. Zapoznaj się z opisem tego węzła. Zwróć uwagę na fakt, że jest to w rzeczywistości grupa węzłów (wirtualny pod-przepływ). Węzeł ten służy do wykonywania pewnych działań wskazaną liczbę razy.
- 2. Połącz wejście węzła *Loop x-times* do wyjścia węzła ARFF Reader (skonfigurowanego do odczytu pliku hepatities.arff)
- 3. "Wejdź" do węzła *Loop x-times* (dwukrotne kliknięcie)
- 4. Zapoznaj się z opisami węzłów *Counting Loop Start* i *Loop End*. Zajrzyj do konfiguracji węzła *Counting Loop Start* i upewnij się, że liczba powtórzeń ustawiona jest na 10.
- 5. Na przestrzeń roboczą (pod-przepływu) przesuń węzeł Analytics → Mining → Scoring → Meta Nodes → Cross Validation. Zapoznaj się z opisem węzła Cross Validation. Zwróć uwagę na fakt, że jest to w rzeczywistości grupa węzłów, służąca do przeprowadzenia walidacji skrośnej.
- 6. Wejście węzła *Cross Validation* połącz z wyjściem *Counting Loop Start*, zaś "dolne" wyjście z wejściem węzła *Loop End*.
- 7. "Wejdź" do węzła Cross Validation.
- 8. Zapoznaj się z opisami węzłów *X-Partitioner* i *X-Aggregator*. Pierwszy z węzłów dokonuje podziału (lub podziałów) zbioru uczącego na część trenująca i testującą. Drugi służy do zbierania wyników klasyfikacji.
- 9. Pozostaw w przepływie utworzone domyślnie węzły *Decision Tree Learner* i *Decision Tree Predictor*.
- 10. Zapoznaj się z opcjami konfiguracyjnymi węzła *X-Partitioner*. Upewnij się, czy liczba walidacji wynosi 10. Zwróć uwagę, że domyślnie wybierane jest próbkowanie bez stratyfikacji. Zmień to ustawienie, wybierając opcję *Stratifed sampling*.
- 11. Skonfiguruj węzeł *Decision Tree Learner*. Upewnij się, czy jako atrybut celu wybrany został *Class*. Pozostałe opcje pozostaw domyślne.
- 12. Skonfiguruj węzeł *X-Aggregator*. Jako atrybut celu podaj atrybut *Class*, jako atrybut predykcyjny *Prediction (Class)*.
- 13. Wróć do głównego przepływu. Do wyjścia węzła *Loop x-times* podłącz nowe węzły : *Interactive Table (local)* oraz *Statistics*.

¹ Przykłady zostały opracowane na podstawie: Kursu IBM: Introduction to IBM SPSS Modele rand Data Mining (Student Guide) oraz książki Daniela T. Larose "Odkrywanie wiedzy z danych" Wprowadzenie do eksploracji danych. Wydawnictwo Naukowe PWN, Warszawa 2006.

- 14. Uruchom węzeł *Loop x-times* (dla lepszych wrażeń wizualnych można w trakcie pracy obejrzeć jego pod-przepływ).
- 15. Obejrzyj węzeł Interactive table (Execute and Open Views).
- 16. Obejrzyj węzeł Statistics.
- 17. Zresetuj węzeł *Loop x-times*. Ponownie uruchom i obejrzyj węzeł Statistics. Powtórz proces kilka razy.
- 18. Dokonaj oceny modelu *Decision Tree Learner* z ustawionym przycinaniem na MDL.
- 19. Zresetuj węzeł *Loop x-times*. Ponownie uruchom i obejrzyj węzeł Statistics. Powtórz proces kilka razy.
- 20. Przebuduj klasyfikator wewnątrz *Cross Validation*, wykorzystując Naiwny Klasyfikator Bayesa. Oceń go.

2. Ocena modeli dla klasyfikatorów złożonych.

Klasyfikatory złożone to klasyfikatory składające się z kilku klasyfikatorów. Budując takie konstrukcje, liczymy na to, że właściwości połączonego zestawu klasyfikatorów sprawią, że uzyskamy lepsze własności predykcyjne. Stosuje się różne metody łączenia klasyfikatorów; tutaj wykorzystamy *bagging* i *boosting*.

- 1. Na przestrzeń roboczą dołóż węzeł *Analytics→Integrations→Weka→Classification* algorithms→meta→ Bagging. Połącz go z węzłem ARFF Reader.
- 2. Zapoznaj się opisem węzła *Bagging*. Wejdź do opcji konfiguracyjnych węzła. Jako klasyfikator wybierz *weka*→*classifiers*→*trees*→J48. Jako *bagPercentSize* (liczbę przykładów w jednym zestawie) podaj 40. Upewnij się, że jako atrybut celu wybrany został *Class*.
- 3. Uruchom węzeł Bagging i zapoznaj się z wynikami.
- 4. Na przestrzeń roboczą pod-przepływu dołóż węzeł *Analytics→ Integrations →Weka →Classification algorithms→meta→ AdaBoostM1*. Połącz go z węzłem ARFF Reader.
- 5. Zapoznaj się opisem węzła AdaBoostM1. Wejdź do opcji konfiguracyjnych węzła. Jako klasyfikator wybierz weka -> classifiers -> trees -> J48. Upewnij się, że jako atrybut celu wybrany został Class.
- 6. Uruchom węzeł AdaBoostM1 i zapoznaj się z wynikami.

3. Zadanie samodzielne

Zbuduj trzy zestawy węzłów służące do oceny (za pomocą walidacji skrośnej) odpowiednio: klasyfikatora J48, klasyfikatora złożonego wykorzystującego *bagging* i *klasyfikatora* złożonego wykorzystującego *boosting* (działających jak te skonfigurowane w pkt. 2).