# DATA MINING 2014 Laboratorium 3 (MODEL LOGISTYCZNY)

### 3.1

Zbiór danych *SAheart.data* (South African Heart Disease) zawiera dane dotyczące zapadalności na zawał serca wśród mężczyzn pomiędzy 15 a 64 rokiem życia. Zmienna **chd** oznacza że wystąpił (watość 1) lub nie wystąpił (wartość 0) zawał serca. Dokładny opis danych znajduje się w pliku *SAheart.info*. Podzielić zbiór obserwacji na 2 podzbiory: uczący (pierwsze 324 obserwacje) i testowy (pozostałe obserwacje).

a) Rozważmy jedynie zmienne chd oraz famhist. Oblicz iloraz szans (ang. Odds Ratio) aby zbadać zależność miedzy tymi dwoma zmiennymi. Podaj interpretacje.

## b)

- Dopasować model regresji logistycznej na podstawie zbioru uczącego.
- Które zmienne są istotne statystycznie w modelu pełnym.
- Używając metody eliminacji wstecznej z kryterium AIC oraz BIC dokonać selekcji zmiennych. Które zmienne zostaja wybrane.
- Przetestować hipotezę że model pełny może być zastąpiony przez model mniejszy.
- c) Oblicz iloraz szans (ang. odds ratio) w modelu logistycznym w przypadku kiedy wartości wszystkich zmiennych sa ustalone, natomiast zwiększamy wiek pacjenta o jeden rok.
- d) Na podstawie modelu regresji logistycznej (pełnego oraz wybranych na podstawie kryterium AIC i BIC) skonstruować klasyfikatory (na podstawie próby uczącej) i dokonać ich oceny obliczając błąd klasyfikacji na próbie testowej.
- e) Na podstawie wszystkich zmiennych skonstruować na podstawie próby uczącej klasyfikatory oparte na metodach LDA i QDA. Porównać z klasyfikatorem opartym na dyskryminacji logistycznej obliczając błąd klasyfikacji na próbie testowej.

### 3.2

Dane urine.txt dotyczą własności fizykochemicznych moczu. W zbiorze znajdują się następujące zmienne:

- presence- obecność kryształów (no, yes)
- sg- ciężar właściwy
- ph- wartość pH
- mosm- (ang. osmolarity)
- mmho- przewodnictwo
- urea- stężenie mocznika
- calcium- stężenie wapnia

Celem analizy jest stwierdzenie obecności kryształów (które mogą świadczyć o rozwoju kamieni nerkowych) na podstawie danych fizykochemicznych.

- a) Dopasować model logistyczny. Oblicz procent poprawnych klasyfikacji dla próby uczącej.
- **b)** Wykonać n- krotną kroswalidację dokonując oceny metod opartych na dyskryminacji logistycznej, LDA i QDA.

#### 3.3

Dane earthquake.txt. dotyczą klasyfikacji wstrząsów na podstawie danych sejsmologicznych. Wykonaj wykres rozproszenia dla zmiennych **body** i **surface** z zaznaczeniem przynależności do klas. Dopasuj model regresji logistycznej opisujący zależność zmiennej **popn** od zmiennych **body** i **surface**. Jak wyjaśnić fakt że p-wartości statystyk Walda wskazują na nieistotność zmiennych objaśniających?

### 3.4

Dane Leukemia (w pliku Leukemia. R<br/>Data) zawierają informację dotyczącą 72 pacjentów chorych na dwa rodzaje białaczki (y=1 lub y=0). Dla każdego pacjenta mamy 3571 wartości ekspresji genów. Użyj regularyzowanej wersji regresji logistycznej. Skorzystaj z pakietu glmnet. Przedstaw na wykresie profile estymowanych współczynników w zależności od wartości parametru kary.

## 3.5 (ZADANIE DOMOWE)

- Zaimplementuj metodę największej wiarogodności estymacji współczynników w modelu logistycznym (metoda nosi nazwę iteracyjnej metody ważonych najmniejszych kwardatów). Dokładny opis można znaleźć w książce 'The Elements of Statistical Learning', rozdział 4.4.1.
- Argumenty wejściowe: wektor obserwacji y, macierz ekperymentu X, punkt startowy  $\beta^0$ , liczba iteracji, warunek stopu.
- Można korzystać z gotowych implementacji metody ważonych najmniejszych kwadratów (np. w R funkcja lm() z argumentem weights).
- Porównać działanie z funkcją glm() w R: wartości estymowanych parametrów, czas działania.