# ÚLOHA 5 **Regularizace**

Zadáno na cvičení: 6 Mezní termín: 15.11. 2017 Maximální počet bodů: 10 Nepovinná úloha

## Zadání

Stáhněte si archiv regularization.zip ze stránky Regularizace. Následující soubory zkopírujte z předchozích úkolů (soubory označené  $\star$  budete ještě upravovat):

- lib/featureNormalize.m škálování příznaků
- lib/gradientDescent.m gradientní sestup
- $\bullet$  lib/linReg/getLinearRegression.m vytvoří strukturu reprezentující algoritmus lineární regrese
- $lib/linReg/linReCost.m\star$  cenová funkce lineární regrese včetně regularizace
- lib/linReg/linRegPredict.m hypotéza lineární regrese
- lib/linReg/normalEqn.m\* normální rovnice včetně regularizace
- $\bullet \ lib/logReg/getLogisticRegression.m$  vytvoří strukturu reprezentující algoritmus logistické regrese
- $lib/logReg/logRegCost.m\star$  cenová funkce lineární regrese včetně regularizace
- lib/logReg/logRegPredict.m hypotéza lineární regrese
- lib/logReg/sigmoid.m funkce sigmoidy

Pro konkrétní úlohy budete doplňovat následující soubory:

- $\bullet \ bias Variance Demo.m hlavní skript první části$
- logisticRegularized.m hlavní skript druhé části
- learningCurve.m příprava dat pro vizualizaci učící křivky
- validationCurve.m příprava dat pro vizualizaci validační křivky

# 1 Regularizovaná regrese

Doplňte regularizační člen do cenové funkce lineární a logistické regrese a do normálních rovnic. V této části budete upravovat soubory v lib/linReq a lib/logReq.

### 2 Přeučení a nedoučení

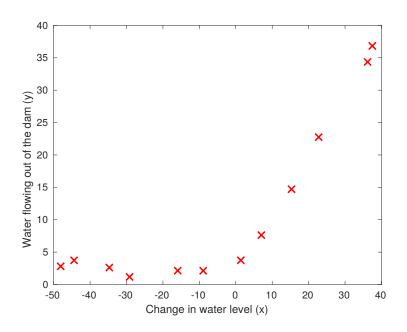
První úloha demonstruje problém přeučení a nedoučení na jednoduché polynomiální regresi.

### Vstupní data

Máme k dispozici historické údaje o závislosti množství vody, které vyteče z přehrady na zvýšení hladiny vody.

Data jsou rozdělená na tři množiny:

- 1. **Trénovací data** Využívají se k natrénování klasifikátoru.
- 2. Validační data Využívají se k ladění parametrů (alfa, lambda ...).
- 3. **Testovací data** Využívají se pro vyhodnocení úspěšnosti klasifikátoru.



Obrázek 1: Vizualizace dat.

### Úkoly

#### 1. Naprogramujte funkci learning Curve pro výpočet dat pro učící křivku.

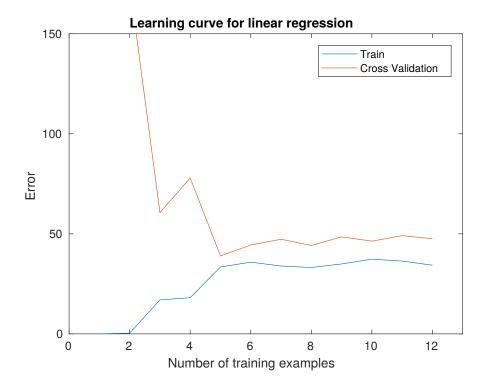
Učící křivka je závislost chyby (hodnoty cenové funkce) trénovacích a validačních dat na počtu trénovacích dat.

### 2. Naprogramujte funkci validation Curve pro výpočet dat pro validační křivku.

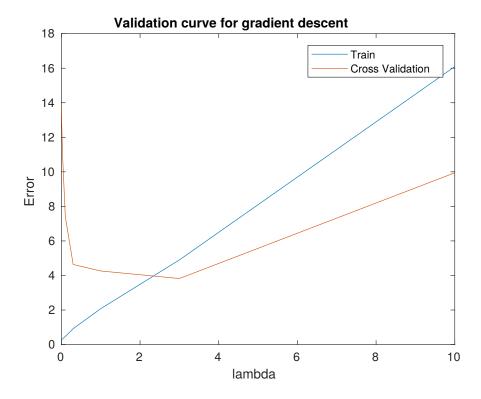
Validační křivka je závislost chyby trénovacích a validačních dat na regularizačním koeficientu  $\lambda$  a slouží k nalezení optimální hodnoty  $\lambda$ .

#### 3. Vyzkoušejte si, co s učící křivkou dělá změna hodnoty $\lambda$ .

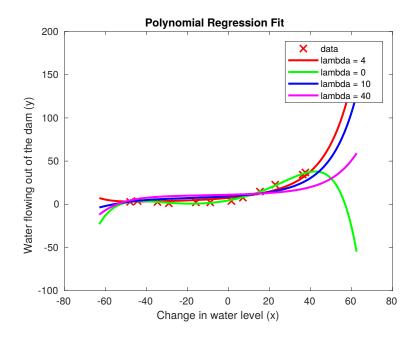
Nemusíte se dostat k nějakému výsledku, jen se zamyslete, co vizualizace vlastně říkají o průběhu učení.



Obrázek 2: učící křivka



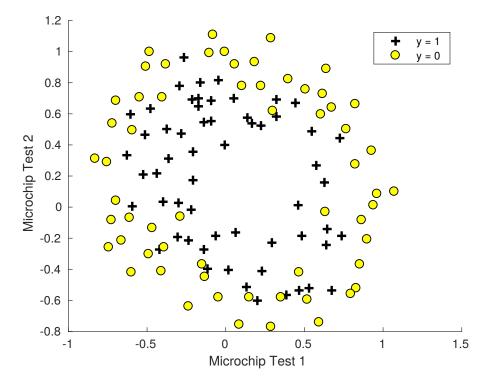
Obrázek 3: validační křivka



Obrázek 4: hypotéza pro různé hodnoty lambda

# 3 Polynomiální klasifikace

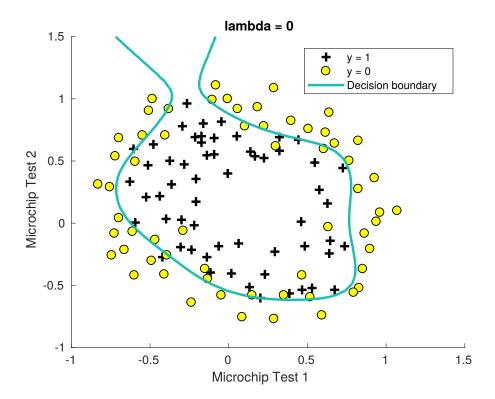
V této části pouze pustíme algoritmus regularizované logistické regrese.



Obrázek 5: vizualizace dat

# Úkoly

1. **Vykreslete rozhodovací hranici pro několik různých hodnot lambda**. V této části budete upravovat script *logisticRegularized.m*.



Obrázek 6: Rozhodovací hranice bez regularizace