

# 11MAMY – Cvičení 10

Křížová validace  
Výběr modelu

Jan Přikryl

ČVUT FD

úterý 12. dubna 2021

verze: 2022-04-12 12:28

# Příklad 1

## Trénovací a validační množina

Nejprve vyzkoušíme postup odhadu testovací chyby lineárního modelu na trénovací a validační množině dat.

Výběr trénovacích a testovacích dat je randomizovaný, pro sjednocení výstupů nastavíme nejprve

```
rng(1)
```

Vytvoříme trénovací a testovací podmnožinu dat `islr_auto.csv`. Nejprve je ale musíme vyčistit, protože obsahují neplatné hodnoty:

```
auto = readtable(...,...,...)
invalid = isnan(...); % Některé prvky auto.horsepower jsou NaN
auto(invalid,:)=...; % Vymažeme je
```

# Příklad 1

## Pokračování

Rozdělíme **náhodně** data na testovací a trénovací. S výhodou lze využít funkce `randperm()` a logického indexování:

```
num_rows = size(...,...); % kolik máme záznamů v databázi?  
train_rows = randperm(...,...); % viz dokumentace, chceme 1/2 true  
train_idx = boolean(...); % 'num_rows' false hodnot  
train_idx(...) = true; % a true pro trénovací data
```

Na trénovací data se nyní můžeme odkazovat

```
auto_train = auto(...);
```

a na testovací

```
auto_test = auto(...); % vybere řádky, kde 'train' je false
```

# Příklad 1

## Pokračování

Na trénovací sadě natrénujeme lineární model závislosti **mpg** na **horsepower** a spočteme testovací MSE:

```
autofit1 = fitlm(..., ...); % Model na trénovacích datech  
autodif1 = ....mpg - ...predict(...); % Rozdíl testovacích předpovědí  
automse1 = mean(....*....)
```

Stejně natrénujeme a vyhodnotíme kvadratický model:

```
autofit2 = fitlm(..., ...); % Model na trénovacích datech  
autodif2 = ....mpg - ...predict(...); % Rozdíl testovacích předpovědí  
automse2 = mean(....*....)
```

**Sami** udělejte kubický model.

# Příklad 1

## Pokračování

Pokračujeme pokusem s jiným dělením na testovací a trénovací množinu:

```
train_rowsb = randperm(num_rows, floor(num_rows/2));
train_idxb = boolean(zeros(1, num_rows));
train_idxb(train_rowsb) = true;
autofitb = fitlm(auto(train_idxb, :), 'mpg~horsepower')
autodifb = auto.mpg(~train_idxb) - predict(autofitb,
auto(~train_idxb, :));
mean(autodifb.*autodifb)
```

Porovnejte, zda výsledek bude totožný s

```
mean(autodif.*autodif)
```

## Příklad 2

### Leave one out cross-validation

Vytvoříme objekt reprezentující LOOCV v Matlabu. K tomu slouží funkce `cvpartition()`:

```
cvp_loocv = cvpartition(num_rows, 'LeaveOut');
```

Dále musíme napsat funkci `cv_auto_linear(xtrain, xtest)` pro vyhodnocení testovací MSE modelu, jenž nejprve natrénujeme na datech z `xtrain`, a pak ověříme na datech z `xtest`. Model bude standardně `'mpg~horsepower'`.

Do následující šablony **doplňte správné příkazy** místo `...`:

```
function mse=cv_auto_linear(xtrain, xtest)
    % Train the model
    mdl = fitlm(...);
    % Compute the test mse
    dv = ... - ...;
    mse = mean(...);
```

## Příklad 2

### Pokračování

Samotná křížová validace pomocí `crossval()` vrátí vektor všech vypočtených hodnot `mse` pro všech  $K$  rozdělení množiny dat:

```
crossval(@cv_auto_linear, auto, 'partition', cvp_loocv)
```

Lépe je tedy použít něco jako

```
mse_loocv = mean(crossval(@cv_auto_linear, auto,  
                        'partition', cvp_loocv))
```

Dtto s 10násobnou křížovou validací

```
cvp_10fcv = cvpartition(num_rows, 'KFold', 10);  
mse_10fcv = mean(crossval(@cv_auto_linear, auto,  
                        'partition', cvp_10fcv))
```

## Příklad 3

### Hřebenová regrese

Použijeme sadu statistik z baseballu. První sloupec v `islr_hitters.csv` jsou jména hráčů, proto `'ReadRowNames'`. U platů občas není uveden plat, je tam `'NA'`. Tyto hodnoty je třeba převést na NaN, proto `'TreatAsEmpty'`

```
hitters = readtable('islr_hitters.csv', 'ReadRowNames', true,  
                  'TreatAsEmpty', 'NA');
```

Informace o datech

```
summary(hitters)  
size(hitters)
```

# Příklad 1

## Hřebenová regrese – pokračování

Zjistíme, kolik tam máme hráčů bez uvedeného platu a odstraníme všechny neúplné záznamy

```
sum(isnan(hitters.Salary))  
missing = ismissing(hitters);  
hitters2 = hitters(~any(missing,2),:);  
size(hitters2)  
sum(isnan(hitters2.Salary))
```

Bohužel, Matlab neumí zpracovávat hřebenovou regresi data, uložená v tabulce, vstupem funkce `ridge()` je matice regresorů a vektor odezev. Provedeme proto úpravu formátu použitých dat.

## Příklad 3

Hřebenová regrese – převod na numerické hodnoty

Vše číselné, tedy **League**, **NewLeague** a **Division** musíme konvertovat na čísla:

```
hitters2.League = double(categorical(hitters2.League))-1;  
hitters2.Division = double(categorical(hitters2.Division))-1;  
hitters2.NewLeague = double(categorical(hitters2.NewLeague))-1;
```

Hřebenová regrese potřebuje vektor výstupu a matici vstupu, ve vstupech nesmí být plat:

```
X = table2array(hitters2);  
X(:,end-1) = []; % Smazat platy  
y = hitters2.Salary;
```

## Příklad 3

Hřebenová regrese – vlastní identifikace modelů

Vygenerujeme vektor 100 možných hodnot  $\lambda$  od  $10^{10}$  do  $10^{-2}$

```
rr.lambda = 10.^linspace(10,-2,100);
```

A identifikujeme 100 modelů s danými hodnotami regularizačního koeficientu a absolutním členem

```
rr.coefs = ridge(y,X,rr.lambda,0); % Chceme absolutni clen
```

Čtyřicátá lambda a suma čtverců koeficientů

```
rr.lambda(40)  
rr.coefs(:,40)  
sqrt(sum(rr.coefs(:,40).^2))
```

Šedesátou a osmdesátou lambda si **udělejte sami**. **Q:** Co koeficienty?

## Příklad 3

### Hřebenová regrese – trénovací a testovací sada

Rozdělení na trénovací a testovací sadu opět 50-50 a pomocí logického indexování

```
rng(2); % Aby nám to vyšlo všem stejně
num_rows = length(y); % Kolik je dat
train_idx = randsample(num_rows, floor(num_rows/2)); % Náhodně 50%
X_train = X(train_idx,:); % Trénovací prediktory
y_train = y(train_idx); % Trénovací výstupy
X_test = X(~train_idx,:); % Testovací prediktory
y_test = y(~train_idx); % Testovací výstupy
```

A proložíme pro nějaké tři hodnoty  $\lambda$  model trénovacími daty:

```
mdl.lambda = [10^10, 4, 0.001];
mdl.coefs = ridge(y_train, X_train, 0); % Zase včetně abs. členu
```

## Příklad 3

Hřebenová regrese – predikce na testovací sadě

Jak budou vypadat testové predikce modelu pro dané  $\lambda \in \text{mdl.lambda}$ ?

Data v `mdl.coefs` jsou matice po sloupcích uložených koeficientů. První koeficient je absolutní člen, ten násobíme jedničkou, pokud jsou tedy koeficienty ve sloupcovém vektoru  $\beta$  a data v matici  $[\mathbf{1} \ \mathbf{X}]$  jsou orientována po řádcích, bude výstup pro jednotlivá pozorování prostě

$$\hat{\mathbf{y}} = [\mathbf{1} \ \mathbf{X}] \cdot \beta.$$

Výstup je opět sloupcový vektor.

## Příklad 3

Hřebenová regrese – predikce na testovací sadě

Rozšíříme `X_test`:

```
X_test1 = [ ones(size(X_test)) X_test ];
```

a

```
y_pred_1 = X_testr * mdl.coefs(:,1);  
y_pred_2 = X_testr * mdl.coefs(:,2);  
y_pred_3 = X_testr * mdl.coefs(:,3);
```

MSE těch predikcí

```
mset_1 = mean((y_pred_1-y_test).^2)  
mset_2 = mean((y_pred_2-y_test).^2)  
mset_3 = mean((y_pred_3-y_test).^2)
```

Na doma: **křížová validace**.