

## 9 Věrohodnost – Binomické rozdělení

### Příklad 9.1. Maximálně věrohodný odhad parametru $p$ binomického modelu

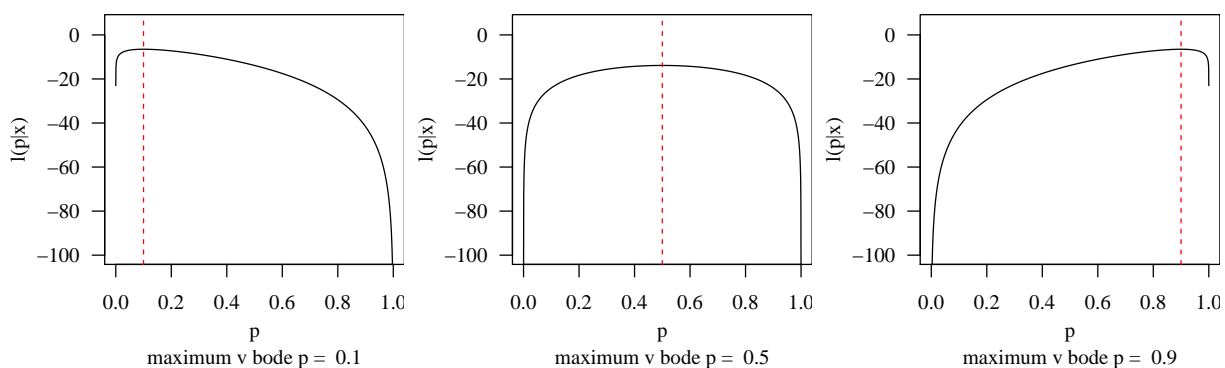
Nechť  $X \sim \text{Bin}(N, p)$  a realizace  $X$  jsou  $x$ . Předpokládejme, že jsme pozorovali (i)  $x = 2$ , (ii)  $x = 10$  a (iii)  $x = 18$  úspěchů v  $N = 20$  pokusech.

1. Odvoďte
  - a. tvar jádra věrohodnostní funkce  $L(p|x)$  binomického modelu;
  - b. tvar jádra logaritmu věrohodnostní funkce  $\ell(p|x)$  binomického modelu;
  - c. skóre funkci pro parametr  $p$  + MLE odhad parametru  $p$ ;
  - d. Fisherovo informační číslo + rozptyl MLE odhadu parametru  $p$ .
2. Dosazením do vzorců stanovte přesnou hodnotu odhadu parametru  $p$ , tj.  $\hat{p}$ , a odhad rozptylu odhadu parametru  $p$ , tj.  $\text{Var}[\hat{p}]$ .
3. Pomocí maximalizace logaritmu věrohodnostní funkce  $\ell(p|x)$  binomického modelu nalezněte maximálně věrohodný odhad parametru  $p$  pro situaci (i), (ii) a (iii). Pro každou situaci vykreslete křivku logaritmu věrohodnostní funkce binomického modelu spolu s maximálně věrohodným odhadem parametru  $p$ . Maximalizaci proveďte
  - a. pomocí funkce `optimize()`;
  - b. pomocí vlastnoručně naprogramované Newton-Raphsonovy metody `NRbin()`;
  - c. pomocí vlastnoručně naprogramované metody sečen `MSbin()`.
4. Pro situaci (i), (ii) a (iii) vykreslete křivku věrohodnostní funkce binomického modelu spolu s maximálně věrohodným odhadem parametru  $p$  získaným optimalizací věrohodnostní funkce  $L(p|x)$  pomocí funkce `optimize()`.

### Řešení příkladu 9.1

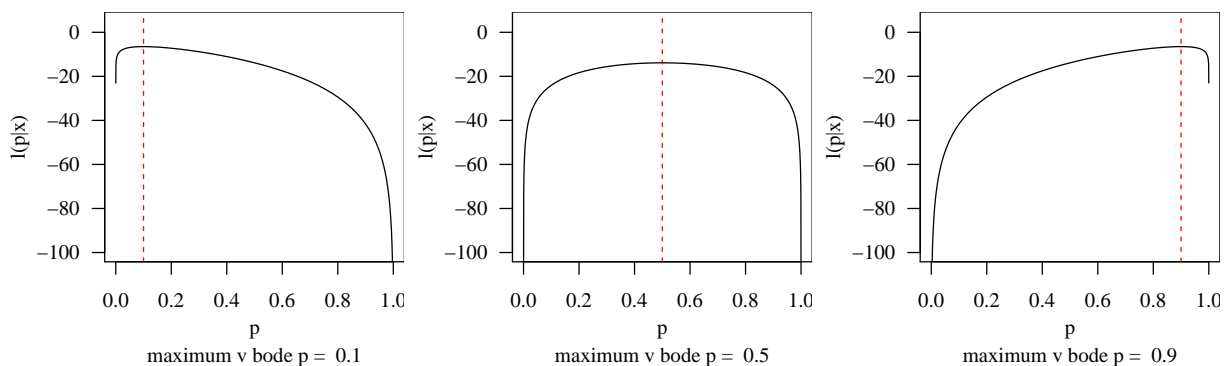
	$x = 2$	$x = 10$	$x = 18$
$p$	0.1000	0.5000	0.9000
$\text{Var}[p]$	0.0045	0.0125	0.0045

1  
2  
3

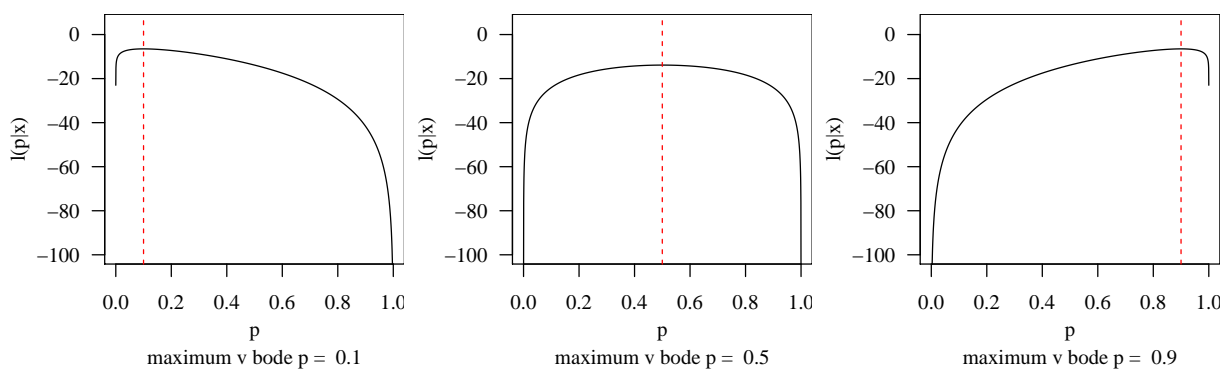


Obrázek 1: Logaritmus věrohodnostní funkce + MLE odhad parametru  $p$  pomocí funkce `optimize()`





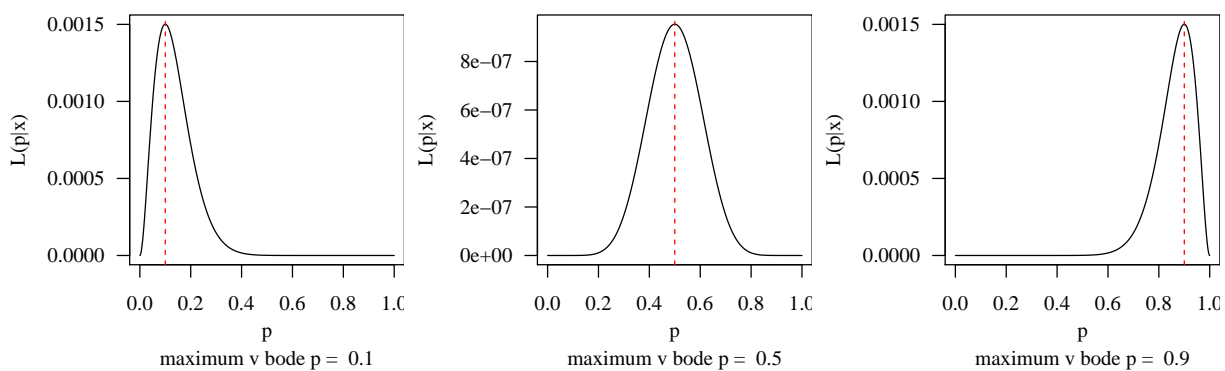
Obrázek 2: Logaritmus věrohodnostní funkce + MLE odhad parametru  $p$  pomocí Newton-Raphsonovy metody



Obrázek 3: Logaritmus věrohodnostní funkce + MLE odhad parametru  $p$  pomocí metody sečen

Tabulka 1: Odhady parametru  $p$  binomického rozdělení

	$x = 2$	$x = 10$	$x = 18$
exaktní výpočet	0.100000	0.500000	0.900000
funkce <code>optimize()</code>	0.100001	0.500000	0.899999
Newton-Raphsonova metoda	0.100000	0.500000	0.900000
metoda sečen	0.100000	0.500000	0.900000



Obrázek 4: Věrohodnostní funkce + MLE odhad parametru  $p$  pomocí funkce `optimize()`

## Příklad 9.2. Kvadratická aproximace v binomickém modelu

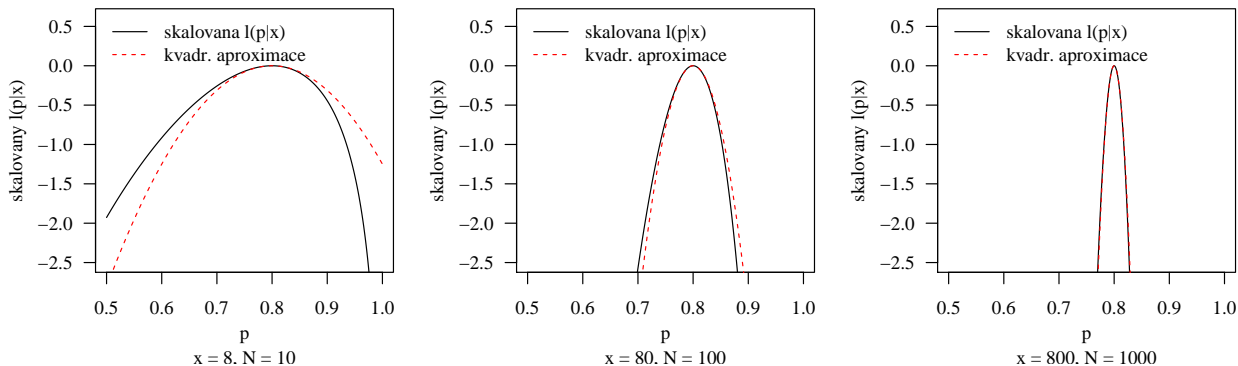
1. Nakreslete škálovaný logaritmus funkce věrohodnosti binomického rozdělení. Na  $x$ -ové ose bude  $p$  a na  $y$ -ové ose  $\ln \mathcal{L}(p) = l(p|\mathbf{x}) - \max(l(p|\mathbf{x}))$ . Porovnejte  $\ln \mathcal{L}(p)$  s kvadratickou aproximací vypočítanou pomocí Taylorova rozvoje  $\ln \mathcal{L}(p) = \ln \left( \frac{L(p|\mathbf{x})}{L(\hat{p}|\mathbf{x})} \right) \approx -\frac{1}{2} \mathcal{I}(\hat{p})(p - \hat{p})^2$ .
2. Necht' skóre funkce  $S(p) = \frac{\partial}{\partial p} \ln L(p|\mathbf{x})$ . Vezmeme-li derivaci kvadratické aproximace uvedené výše, dostaneme  $S(p) = -\mathcal{I}(\hat{p})(p - \hat{p})$  anebo  $-\mathcal{I}^{-1/2}(\hat{p})S(p) \approx \mathcal{I}^{1/2}(\hat{p})(p - \hat{p})$ . Potom zobrazením pravé strany na  $x$ -ové ose a levé strany na  $y$ -ové ose dostaneme asymptoticky lineární funkci s jednotkovým sklonem. Asymptoticky také platí  $\mathcal{I}^{1/2}(\hat{p})(p - \hat{p}) \sim N(0, 1)$ . Je postačující mít rozsah  $x$ -ové osy  $\langle -2; 2 \rangle$ , protože funkce je asymptoticky (lokálně) lineární na tomto intervalu. Rozumně škálujte  $y$ -vou osu. Zobrazte pro (a)  $n = 8$ ,  $N = 10$ , (b)  $n = 80$ ,  $N = 100$  a (c)  $n = 800$ ,  $N = 1000$  ( $p \in (0.5; 0.99)$ ). Okomentujte rozdíly mezi (a), (b) a (c).

### Řešení příkladu 9.2

```

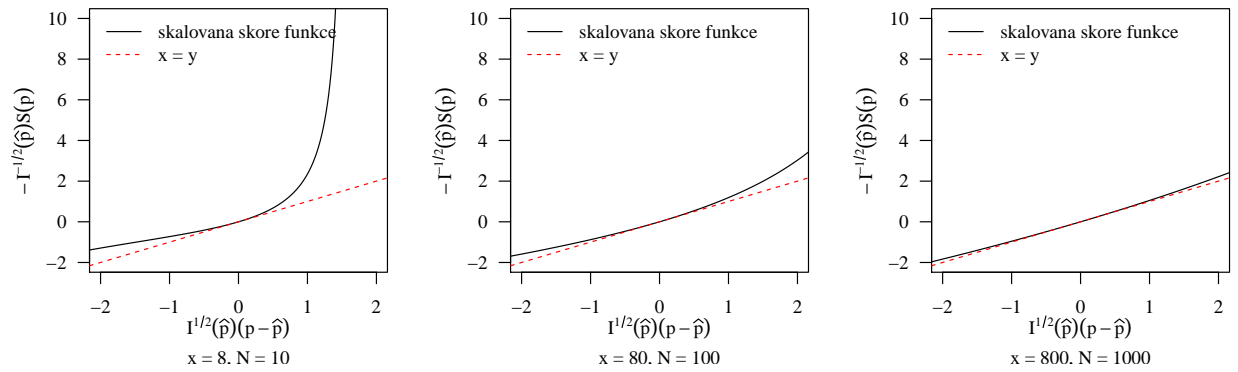
4 kvadr_aprox <- function(p, x, N, max.ylim, plot = 'aproximace'){
5   l <- function(p, x, N) {...} # log. veroh. fce
6   pmax <- optimize(...)$maximum # MLE odhad parametru p
7   lr <- l(p, x, N) - l(pmax, x, N) # skalovany logaritmus veroh. fce v posloupnosti p
8   FIM <- function(p, N) {...} # Fisherovo inf. cislo (FIM)
9   Ip <- FIM(...) # hodnota FIM pro p = pmax
10  kv.aproximace <- -1 / 2 * Ip * (p - pmax) ^ 2 # kvadraticka aproximace
11
12  # graf kvadraticke aproximace
13  if(plot == 'aproximace'){
14    par(...) # nastaveni okraji 4, 4, 1, 1
15    plot(p, lr, ylim = c(-2.5, 0.6), xlab = '', ...) # graf skalovaneho logaritmu
16    lines(p, kv.aproximace, ...) # krivka kvard. aproximace
17    mtext(...) # popisok osy x
18    mtext(paste('x = ', x, ', N = ', N, sep = ''), ...) # druhy popisok osy x
19    legend(...) # legenda
20  }
21  # graf linearity skalovaneho logaritmu
22  if(plot == 'linearita'){
23    S <- function(p, x, N){x / p - (N - x) / (1 - p)} # skore funkce
24    Sp <- S(...) # vypocet konkretni hodnoty skore funkce
25    par(...) # nastaveni okraju 4, 4, 1, 1
26    plot(Ip ^ (1 / 2) * (p - pmax), -Ip ^ (-1 / 2) * Sp, xlim = c(-2, 2),
27         ylim = c(-2, max.ylim), ...) # graf skalovaneho logaritmu (vztah z bodu 2)
28    abline(a = 0, b = 1, ...) # referencni primka y = x
29    mtext(bquote(paste(I^{1/2} * (widehat(p)) * (p - widehat(p)))), ...) # popisok osy x
30    mtext(...) # druhy popisok osy x
31    mtext(bquote(paste(-I^{-1/2} * (widehat(p)) * S(p))), side = 2, ...) # popisok osy y
32    legend(...) # legenda
33  }
34 }

```



Obrázek 5: Kvadratická aproximace škálovaného logaritmu funkce věrohodnosti binomického rozdělení





Obrázek 6: Asymptotická linearita skóre funkce logaritmu funkce věrohodnosti binomického rozdělení