

Sveučilišni diplomski studij medicinsko-laboratorijske dijagnostike  
Kolegij: Medicinska informatika u kliničko-laboratorijskoj dijagnostici  
(MIKLD 2014./15.)

Martina Mavrinac

## Probir u kliničko laboratorijskim istraživanjima



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku

### Cilj probira

- Prepoznati pojedince s rizikom razvijanja bolesti prije razvijanja simptoma
- Primarna prevencija



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



### Načelo probira

U skupu naizgled zdravih osoba, prepoznavanje pojedinaca s dostašnim rizikom razvijanja određenog poremećaja koji opravdava posljedične dijagnostičke pretrage ili u određenim okolnostima, izravno preventivno djelovanje. *Wald i Cuckle 1989.*



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



### Uvjeti probira prema Svjetskoj zdravstvenoj organizaciji (WHO)

- Važan zdravstveni problem
- Postojanje terapije
- Dostupnost ustanove za dijagnozu i liječenje
- Postojanje latentne faze bolesti
- Postojanje dijagnostičke pretrage koja omogućava otkrivanje bolesti u vrlo ranom stupnju razvoja te bolesti
- Prihvatanje dijagnostičkog postupka od strane stanovništva



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



### Uvjeti probira prema Svjetskoj zdravstvenoj organizaciji (WHO)

- Razumijevanje prirodnog tijeka bolesti
- Dogovoren terapeutski protokoli
- Ekonomski uravnoteženost (ukupni troškovi dijagnostike trebaju biti uravnoteženi u odnosu na troškove liječenja)
- Kontinuiranost probirnog programa, a ne jednokratan projekt  
*(Willson, 1968.)*



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



### Primjeri

- Rano otkrivanje raka
- Prevencija vaskularnih bolesti
- Rano otkrivanje fenilketonurije i kongenitalne hipotireoze
- Rano otkrivanje Downovog sindroma



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Dijagnostička točnost

- Definira se kao diskriminacijska sposobnost pretrage da razlikuje dva stanja ili osobine
  - najčešće zdravlje i bolest
  - Ili
  - različite stadije bolesti ili stanja
- Diskriminacijska sposobnost dijagnostičkih pretraga može se izraziti kvantitativno mjerama dijagnostičke točnosti



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Mjere dijagnostičke točnosti

- Osjetljivost
- Specifičnost
- Pozitivne i negativne prediktivne vrijednosti
- Omjer vjerojatnosti
- Površina ispod ROC krivulje
- Učinkovitost
- Youdenov indeks
- Dijagnostički omjer izgleda



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Osjetljivost i specifičnost

- Osjetljivost** je vjerojatnost točnog otkrivanja bolesti
  - Proporcija stvarno pozitivnih u populaciji bolesnih osoba
- Specifičnost** je vjerojatnost točnog zaključivanja da bolesti nema
  - Proporcija stvarno negativnih u populaciji zdravih osoba

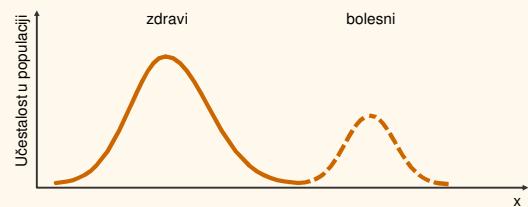


Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Osjetljivost i specifičnost

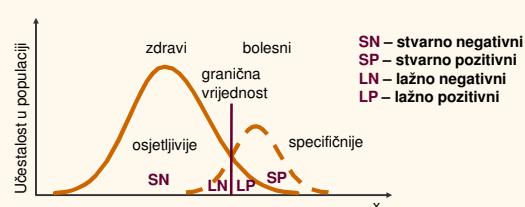
- U idealnim uvjetima su 100%



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Osjetljivost i specifičnost



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Izračunavanje osjetljivosti i specifičnosti

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	Stvarno pozitivan (SP)	Lažno pozitivan (LP)
-	Lažno negativan (LN)	Stvarno negativan (SN)

$$\text{Osjetljivost} = \text{SP}/(\text{SP} + \text{LN})$$

$$\text{Specifičnost} = \text{SN}/(\text{SN} + \text{LP})$$



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Primjer izračunavanja osjetljivosti

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

$$\text{Osjetljivost} = \text{SP}/(\text{SP} + \text{LN})$$

$$\text{Osjetljivost} = 57/(57 + 3) = 57/60 = 0,95 \text{ ili } 95\%$$

*SNOOT (high sensitivity rules out)*



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Primjer izračunavanja specifičnosti

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

$$\text{Specifičnost} = \text{SN}/(\text{SN} + \text{LP})$$

$$\text{Specifičnost} = 78/(78 + 4) = 78/82 = 0,95 \text{ ili } 95\%$$

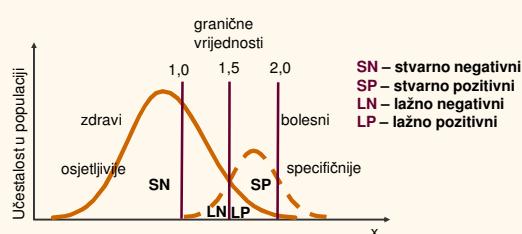
*SPIN (high specificity rules in)*



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Osjetljivost i specifičnost II



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Primjer izračunavanja osjetljivosti II

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	59	24
-	1	58
Ukupno	60	82

Granična vrijednost = 1,0

$$\text{Osjetljivost} = \text{SP}/(\text{SP} + \text{LN})$$

$$\text{Osjetljivost} = 59/(59 + 1) = 59/60 = 0,98 \text{ ili } 98\%$$



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Primjer izračunavanja specifičnosti II

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	59	24
-	1	58
Ukupno	60	82

Granična vrijednost = 1,0

$$\text{Specifičnost} = \text{SN}/(\text{SN} + \text{LP})$$

$$\text{Specifičnost} = 58/(58 + 24) = 58/82 = 0,71 \text{ ili } 71\%$$



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Primjer izračunavanja osjetljivosti III

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	47	1
-	13	81
Ukupno	60	82

Granična vrijednost = 2,0

$$\text{Osjetljivost} = \text{SP}/(\text{SP} + \text{LN})$$

$$\text{Osjetljivost} = 47/(47 + 13) = 47/60 = 0,78 \text{ ili } 78\%$$



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Primjer izračunavanja specifičnosti II

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	47	1
-	13	81
Ukupno	60	82

Granična vrijednost = 2,0

$$\text{Specifičnost} = \frac{\text{SN}}{(\text{SN} + \text{LP})}$$

$$\text{Specifičnost} = \frac{81}{(81 + 1)} = \frac{81}{82} = 0,99 \text{ ili } 99\%$$

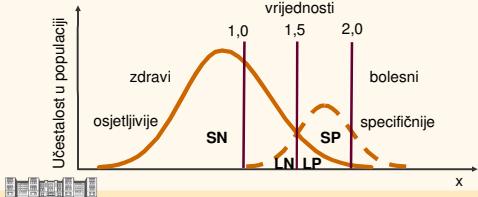


Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Osjetljivost i specifičnost II

Granične vrijednosti	Osjetljivost	Specifičnost
1,0	98	71
1,5	95	95
2,0	78	99



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Zlatni standard

- Najbolja raspoloživa pretraga za otkrivanje određene bolesti
- Specifičnost i osjetljivost novih pretraga uspoređuje se sa zlatnim standardom
- Ali zlatni standard nije 100% točan
- Primjer: biopsija kao zlatni standard
  - Vrlo specifična
  - Manje osjetljiva, visoka mogućnost LN rezultata (zbog mogućnosti promašivanja tumorskih stanica)



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Pitanja

- Kada je bolje koristiti visoko specifičnu pretragu, a kada visoko osjetljivu?

### Visoko specifične pretrage:

- kod ozbiljnih neizlječivih stanja
- za visokorizičnu ili skupu pretragu
- ukoliko bi lažno pozitivan rezultat uzrokovao teške psihološke ili fizičke probleme (SPIN)

### Visoko osjetljive pretrage:

- kod ozbiljnih izlječivih stanja
- kada se moraju se izbjegći lažno negativni rezultati (SNOUT)



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Pitanja

- Koji su problemi pri visokoj stopi lažno negativnih, a koji kod visoke stope lažno pozitivnih rezultata?

- LN:
  - manje učinkovito prepoznavanje bolesti
  - zakašnjelo liječenje
- LP:
  - zdrave osobe podvrgnute nepotrebним pretragama i liječenju



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Prediktivna vrijednost

- Vjerojatnost da će osoba s pozitivnim rezultatom biti zaista bolesna naziva se **pozitivna prediktivna vrijednost**
- Vjerojatnost da će osoba s negativnim rezultatom biti zaista bez te bolesti naziva se **negativna prediktivna vrijednost**



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Prediktivna vrijednost

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	Stvarno pozitivan (SP)	Lažno pozitivan (LP)
-	Lažno negativan (LN)	Stvarno negativan (SN)

Pozitivna prediktivna vrijednost = SP/(SP + LP)

Negativna prediktivna vrijednost = SN/(SN + LN)



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Pozitivna prediktivna vrijednost (PPV)

- Vjerojatnost da će osoba s pozitivnim rezultatom biti zaista bolesna

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

PPV = SP/(SP + LP)

PPV = 57/(57 + 4) = 57/61 = 0,93 ili 93%



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Negativna prediktivna vrijednost (NPV)

- Vjerojatnost da će osoba s negativnim rezultatom biti zaista zdrava

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

NPV = SN/(SN + LN)

NPV = 78/(78 + 3) = 78/81 = 0,96 ili 96%



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Prevalencija i prediktivne vrijednosti

- Prevalencija bolesti utječe na prediktivne vrijednosti
- Povećanje prevalencije bolesti uzrokuje višu PPV i nižu NPV
  - Veći broj stvarno pozitivnih u odnosu na lažno pozitivne
- Smanjenje prevalencije bolesti uzrokuje nižu PPV i višu NPV
  - Broj lažno pozitivnih rezultata je veći od broja stvarno pozitivnih rezultata



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Prevalencija i prediktivne vrijednosti – primjer I

- Povećanjem prevalencije bolesti povećava se vjerojatnost da će osoba s pozitivnim rezultatom biti zaista bolesna

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

Prevalencija bolesti 42%

PPV = 93% NPV = 96%



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	570	4
-	30	78
Ukupno	600	82

Prevalencija bolesti 88%

PPV = 99% NPV= 72%



## Prevalencija i prediktivne vrijednosti – primjer II

- Smanjenjem prevalencije bolesti povećava se vjerojatnost da će osoba s negativnim rezultatom biti zaista zdrava

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

Prevalencija bolesti 42%

PPV = 93% NPV = 96%



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	40
-	3	780
Ukupno	60	820

Prevalencija bolesti 6,8%

PPV = 59% NPV= 99,6%



## Prevalencija NE utječe na osjetljivost i specifičnost

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	4
-	3	78
Ukupno	60	82

Prevalencija bolesti 42%

Osjetljivost = 95%

Specifičnost = 95%

Rezultat pretrage	Bolesni	Zdravi
+	57	40
-	3	780
Ukupno	60	820

Prevalencija bolesti 20%

Osjetljivost = 95%

Specifičnost = 95%



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Omjeri vjerojatnosti (LR)

- Omjer vjerojatnosti pozitivnog rezultata u osobe koja ima određenu bolest i vjerojatnost pozitivnog rezultata u osobe koja nema tu bolest
- engl. *likelihood ratio* – LR

LR (za pozitivan rezultat) =  $\text{osjetljivost}/(1-\text{specifičnost})$

$$LR = 0,95/(1-0,95) = 19$$



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Bayesov teorem

- Koristi omjer vjerojatnosti
  - Kolika je vjerojatnost da je osoba s pozitivnim testom bolesna
- Prethodna vjerojatnost = prevalencija bolesti
- Naknadna vjerojatnost = bolesnikovi simptomi poznati
  - Slična PPV



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Bayesov teorem

Naknadna izglednost bolesti

$$= \text{prethodna izglednost} \times \text{LR pozitivnog rezultata testa}$$

Prethodna izglednost

$$= \text{prethodna vjerojatnost}/(1- \text{prethodna vjerojatnost})$$

Naknadna izglednost

$$= \text{naknadna vjerojatnost}/(1+ \text{naknadna vjerojatnost})$$



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## On – line izračun

- <http://ktclearinghouse.ca/cebm/practise/ca/calculators/statscalc>

CEBM Statistics Calculator

Diagnostic Test

Option 1: Enter values into the first table on the right.

Disease	No Disease
Test Pos. (57)	(4)
Test Neg. (3)	(78)

get results | reset |

Results

Estimate 95% CI

Sensitivity 0.95 [0.863 to 0.983]

Specificity 0.951 [0.881 to 0.981]

PPV 0.954 [0.843 to 0.974]

NPV 0.943 [0.897 to 0.987]

LR+ 19.475 [7.479 to 50.738]

LR- 0.053 [0.017 to 0.189]

Marker Probability



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## On – line izračun

CEBM Statistics Calculator

Diagnostic Test

Option 1: Enter values into the first table on the right.

Disease	No Disease
Test Pos. (57)	(4)
Test Neg. (3)	(78)

get results | reset |

Results

Estimate 95% CI

Sensitivity 0.95 [0.863 to 0.983]

Specificity 0.951 [0.881 to 0.981]

PPV 0.954 [0.843 to 0.974]

NPV 0.943 [0.897 to 0.987]

LR+ 19.475 [7.479 to 50.738]

LR- 0.053 [0.017 to 0.189]

Positive Probability



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Korištena literatura

- Ferenczi E, Muirhead N. Statistika i epidemiologija (doktor u jednom potezu). Medicinska naklada, Zagreb, 2012.
- Principles and practice for screening disease. Dostupno na: [http://whqlibdoc.who.int/php/WHO\\_PHP\\_34.pdf](http://whqlibdoc.who.int/php/WHO_PHP_34.pdf). Pриступljeno 23. siječnja 2014.
- Petrovečki M, Billić-Zulle L.(ur.) Statistička obradba podataka u biomedicinskim istraživanjima. Medicinska naklada, Zagreb, 2011.
- Evidence based Medicine. Stat calc. Dostupno na: <http://ktclearinghouse.ca/cebm/practise/ca/calculators/statcalc>. Pриступljeno 23. siječnja 2014.



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



Hvala na pozornosti.



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku

## Zadatak 1.

U tablici su navedeni rezultati dobiveni korištenjem novog testa za utvrđivanje trudnoće. Izračunajte osjetljivost i specifičnost testa.

Pretraga	Trudnoća utvrđena	Trudnoća nije utvrđena
Pozitivna	64	6
Negativna	7	35



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Zadatak 2.

Izračunajte pozitivnu i negativnu prediktivnu vrijednost testa.

Pretraga	Trudnoća utvrđena	Trudnoća nije utvrđena
Pozitivna	64	6
Negativna	7	35



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku



## Zadatak 3.

Kada je bolje koristiti visoko osjetljivu pretragu?



Medicinski fakultet Sveučilišta u Rijeci Katedra za medicinsku informatiku

