

## 感度と特異度

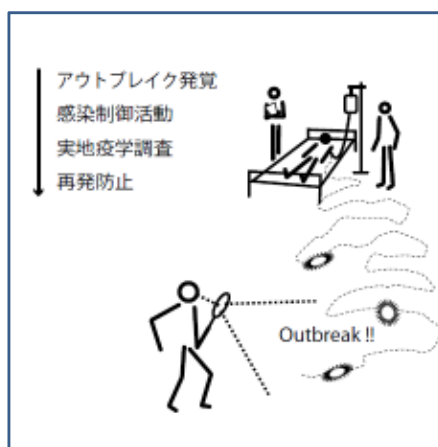
### ～ものの見方、データの見方～

防衛医学研究センター 感染症疫学対策研究官  
教授 加來浩器 (KAKU KOKI)

## 犯罪捜査と感染制御活動の類似性



犯罪捜査・探偵活動



感染制御活動

## エピクテトス (Επίκτητος)

現象には、4通りのとらえ方がある。



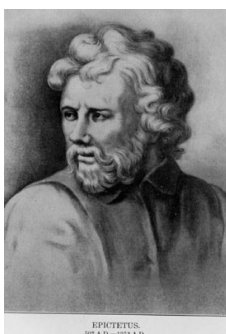
ハドリアヌス帝政の古代ギリシャ  
のストア派の哲学者  
(エピクテトス)

- そのように見えて、実際にそうである。 (a)
- そのように見えるが、実際にはそうでない。 (b)
- そのように見えないが、実際にはそうである。 (c)
- そのように見えないし、実際にはそうでない。 (d)

	実際にそうである	実際にはそうでない
そのように見える	a	b
そのように見えない	c	d

## エピクテトス (Επίκτητος)

現象には、4通りのとらえ方がある。



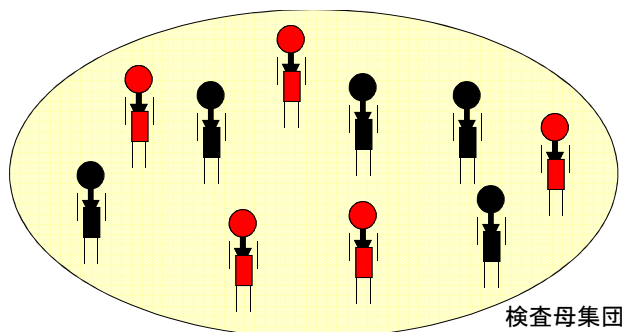
ハドリアヌス帝政の古代ギリシャ  
のストア派の哲学者  
(エピクテトス)

- 検査で陽性で、実際に疾病である。 (a)
- 検査で陽性であるが、実際には疾病ではない。(b)
- 検査で陰性であるが、実際には疾病である。 (c)
- 検査で陰性で、実際に疾病でない。 (d)

	疾病あり	疾病なし
検査で陽性	a	b
検査で陰性	c	d

## 検査の進め方

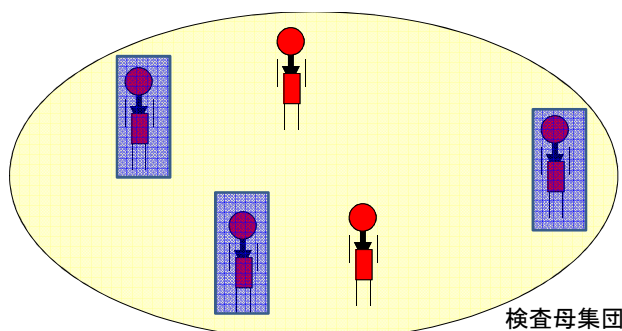
疾患の疑いのある者



母集団から、どのようにして、「真の患者」を見つけるか？  
 まずスクリーニングで“疾患の疑いのある者”をピックアップする

## 検査の進め方

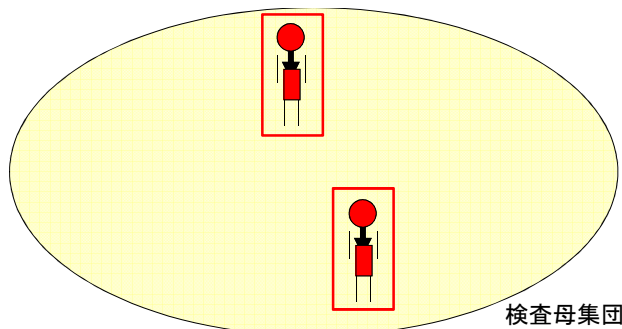
疾患の疑いのある者



母集団から、どのようにして、「真の患者」を見つけるか？  
 まずスクリーニングで“疾患の疑いのある者”をピックアップする  
 次に確定検査で“疾病が無い者(健康者)”を除外する

## 検査の進め方

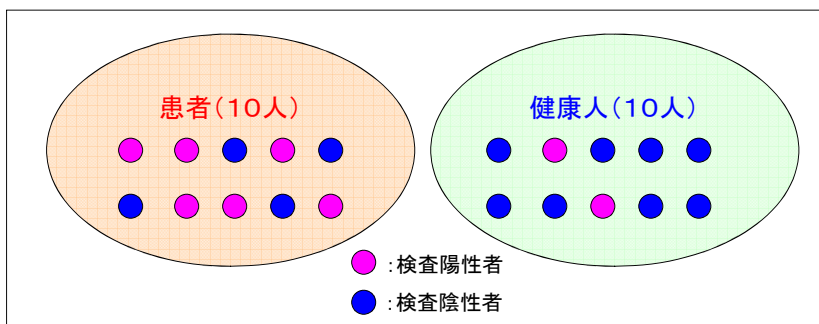
### 「真の患者」



母集団から、どのようにして、「真の患者」を見つけるか？  
まずスクリーニングで“**疾病の疑いのある者**”をピックアップする  
次に確定検査で“**疾病が無い者(健康者)**”を除外する  
残ったのが、「真の患者」

## 感度と特異度

ある疾病を有する人と健康人に対し、“ある検査X”を実施



2×2表

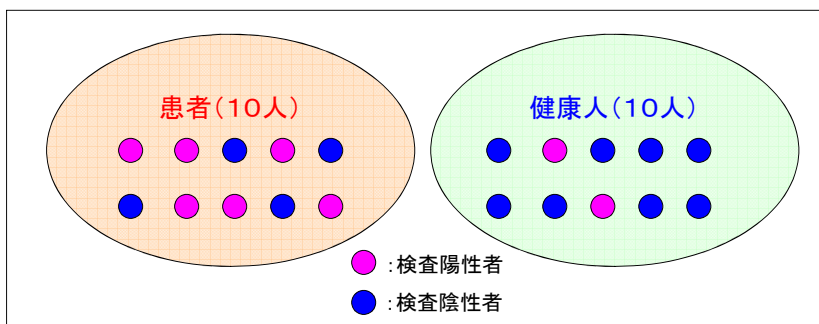
	患者	健康人	
検査X(+)	真陽性	偽陽性	a + b
検査X(-)	偽陰性	真陰性	c + d
	a + c	b + d	a + b + c + d

第一種過誤 (Type 1 error)  
=  $\alpha$  過誤

第二種過誤 (Type 2 error)  
=  $\beta$  過誤

### 感度 (Sensitivity) とは？

ある疾病を有するヒトにおいて、  
検査で陽性と判断される割合 (真の陽性率)



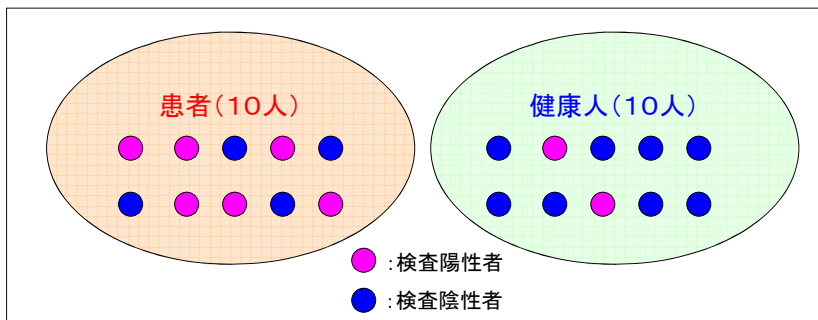
2×2表

	患者	健康人	
検査X(+)			
検査X(-)			

感度 =

## 感度 (Sensitivity) とは？

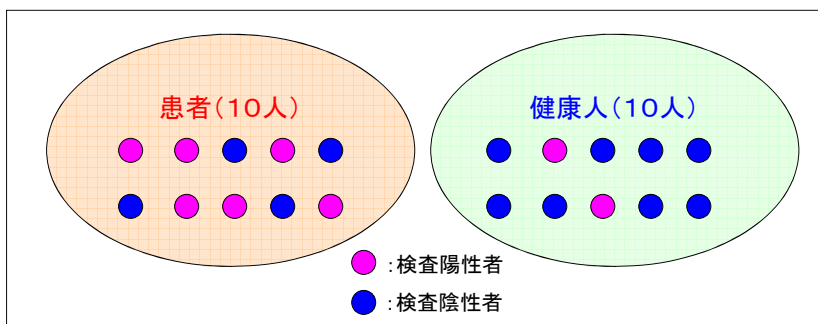
ある疾病を有するヒトにおいて、  
検査で陽性と判断される割合（真の陽性率）



- 感度が高いと、患者を誤って陰性とする(見落とし)が少なくなる！  
-スクリーニング検査に最適
- 健康人での検査結果は、まったく関係ない！

## 特異度 (Specificity) とは？

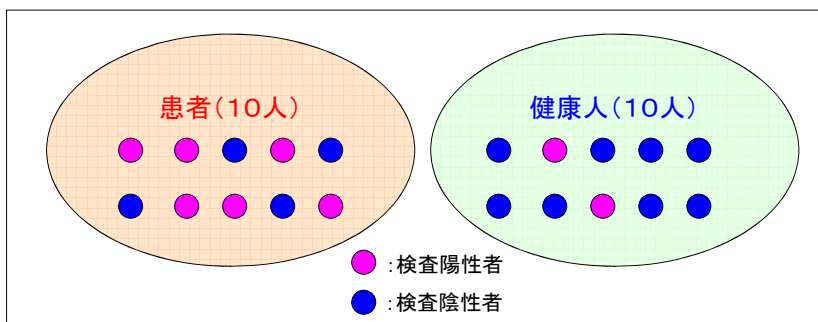
健康な人において、  
検査で陰性と判断される割合（真の陰性率）



2×2表	患者	健康人	特異度＝
検査X(+)	6	2	
検査X(-)	4	8	
	10	10	

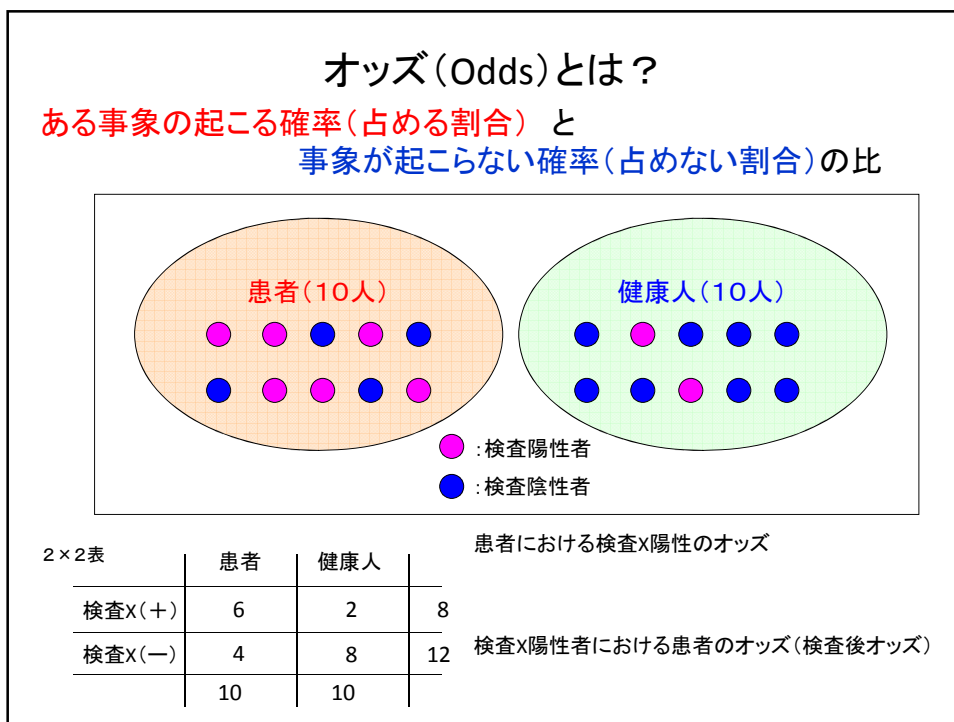
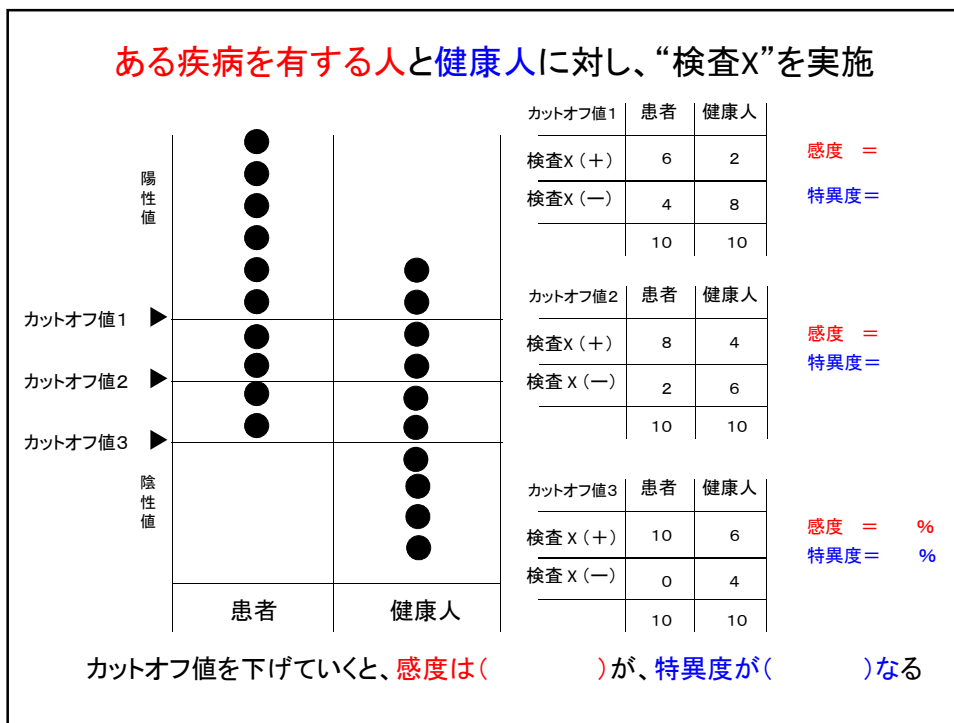
## 特異度 (Specificity) とは？

健康な人において、  
検査で陰性と判断される割合（真の陰性率）



- ・ 特異度が高ければ、健康人を患者と誤診（見過ぎ）が少なくなる！  
- 確定検査に最適
- ・ 患者での検査結果は、まったく関係ない！

検査の陽性・陰性の基準を変えてみたら？





## オッズ(Odds)とは？

### 元来の意味

	A
Win	X
Lose	Y
	X+Y

ある事象がおこる確率Pとすると、  
その事象が起こらない確率は1-P

$$\text{Odds} = \frac{\text{Aが起こる確率 } P}{\text{Aが起こらない確率 } (1-P)} = \frac{X/X+Y}{Y/X+Y} = \frac{X}{Y}$$

### ギャンブルで用いられている意味

事象Aが勝った場合に受け取る**配当の倍率**のこと

$$\text{配当のオッズ} = \text{元金}(1) + \frac{1}{\text{Odds}} = \frac{X+Y}{X}$$

番	馬	馬名	タイム (標準)	単勝	1	1.220円
1	5	ヒメツバサ	1:25.6	複勝	5	250円
2	8	サトウハチロー	1:27	複勝	1	250円
3	1	ヒメツバサ	1:14	特選	3-8	2,420円
				特選	3-8	2,880円

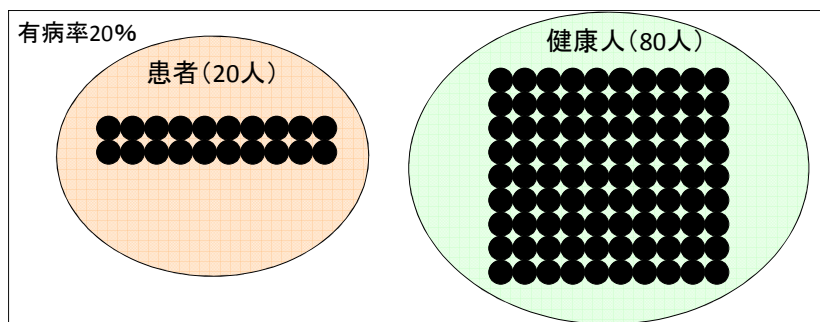
## 有病率

陽性適中率(陽性予測値)

陰性適中率(陰性予測値)

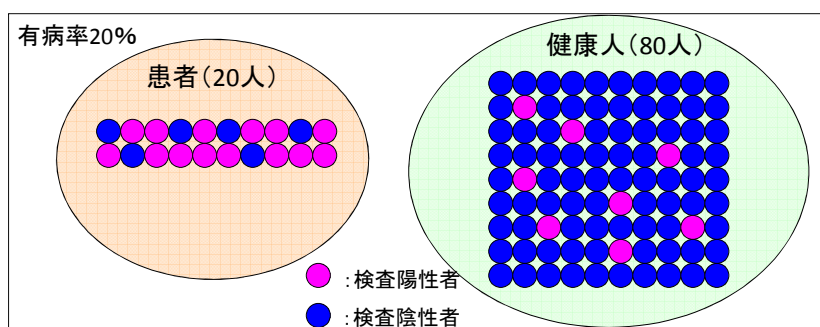
## 有病率(Prevalence)とは？

ある集団において、問題となる疾患の存在する割合



有病率は、検査を行う前に判明している、疾病の確率であり、**事前確率(Prior probability)**又は、**検査前確率(Pretest probability)**ともいう。

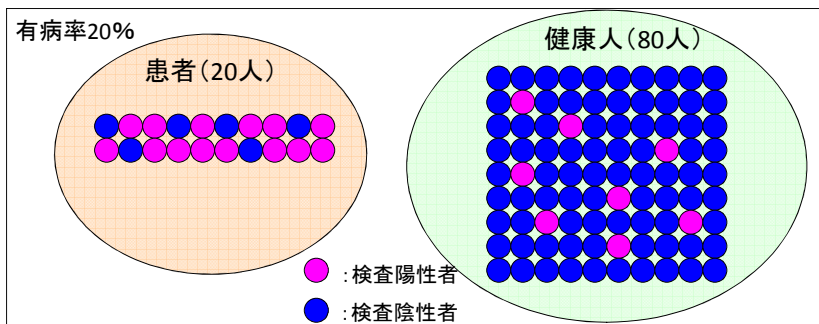
## この集団に、“検査X”を実施した



2×2表

	患者	健康人
検査X(+)		
検査X(-)		

**陽性適中率(陽性予測値) (Positive Predictive Value)とは？**  
**検査で陽性と判断された者の中で、真に疾病を有する割合**



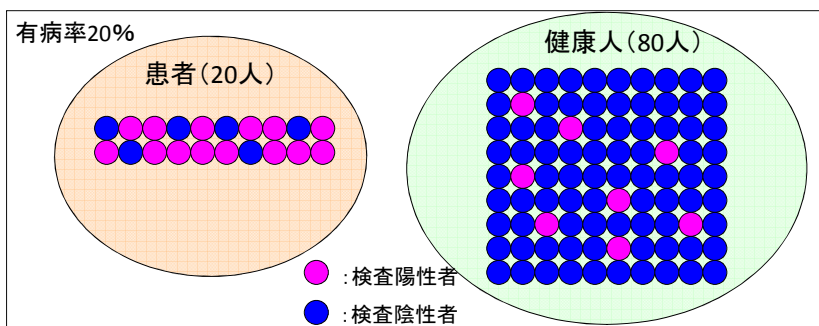
2×2表

	患者	健康人
検査X(+)		
検査X(-)		

陽性適中率

検査後確率(Posttest probability)ともいう

**陰性適中率(陰性予測値) (Negative Predictive Value)とは？**  
**検査で陰性と判断された者の中で、真に健康な者の割合**



2×2表

	患者	健康人
検査X(+)		
検査X(-)		

陰性適中率=

## 確率とオッズの違いは、

- 確率は、特異な性質を有するものの割合

検査前における患者の割合(有病率) =  
 患者における検査陽性の確率(感度) =  
 検査陽性における患者の割合(陽性適中率) =  
 検査陽性の割合(陽性率) =

- オッズは、特異な性質を有するものの比(確率/1-確率)

検査前における患者のオッズ =  
 患者における検査陽性のオッズ =  
 検査陽性における患者のオッズ =  
 検査陽性のオッズ =

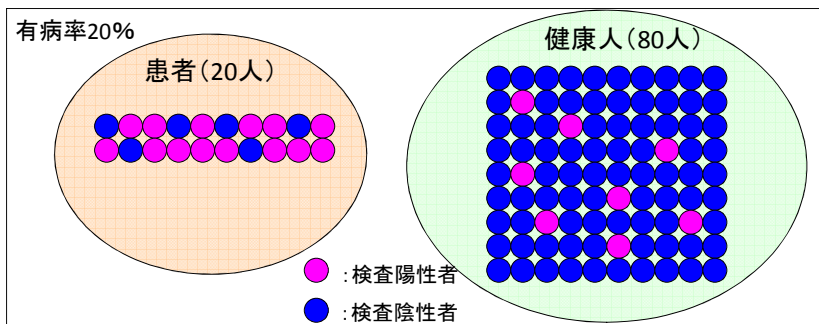
2×2表

	患者	健康人	
検査(+)	a	b	a+b
検査(-)	c	d	c+d
	a+c	b+d	a+b+c+d

尤度比(Likelihood ratio)  
 オッズ比(Odds ratio)

### 陽性尤度比(LR+)

疾患があるヒトでの陽性の結果は、  
 疾患が無いヒトの陽性の結果より何倍本当らしいのか？



2×2表

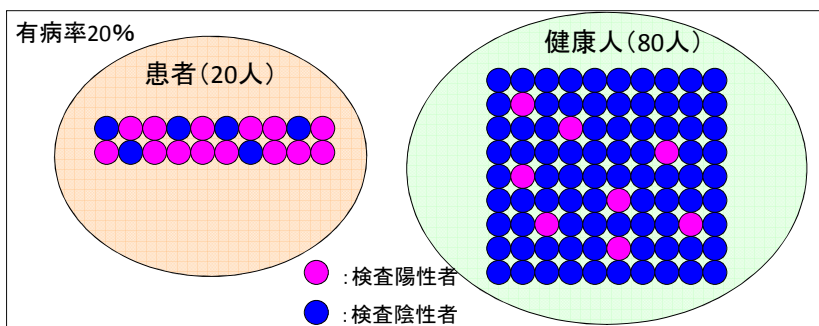
	患者	健康人
検査X(+)	a	b
検査X(-)	c	d
	a+c	b+d

$$LR(+)=\frac{\text{患者での陽性率}}{\text{健康人での陽性率}}=\frac{\text{感度}}{\text{偽陽性率(1-特異度)}}$$

$$=\frac{a/a+c}{b/b+d}$$

### 陽性尤度比(LR+)

疾患があるヒトでの陽性の結果は、  
 疾患が無いヒトの陽性の結果より何倍本当らしいのか？



2×2表

	患者	健康人
検査X(+)		
検査X(-)		

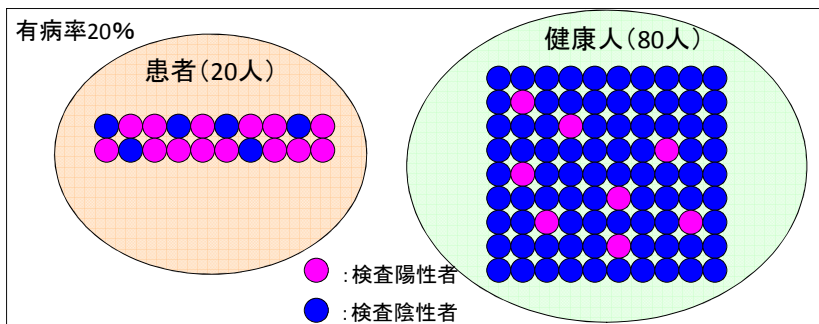
患者での陽性率(感度) =

健康人での陽性率(偽陽性率) =

LR(+)=

### 陰性尤度比(LR-)

疾病の無いヒトでの陰性の結果は、  
 疾患があるヒトの陰性の結果より何倍本当らしいのか？



2×2表

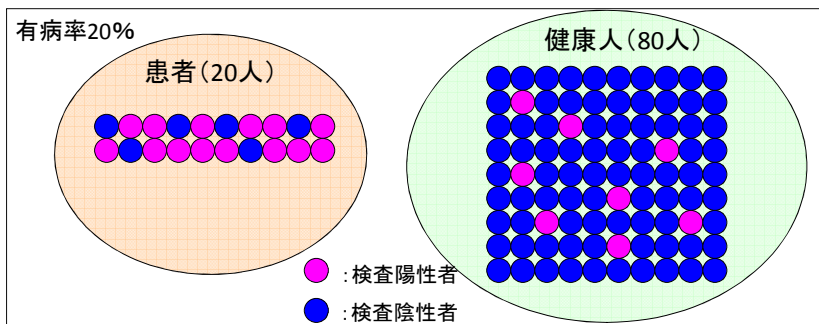
	患者	健康人
検査X(+)	a	b
検査X(-)	c	d
	a+c	b+d

$$LR(-) = \frac{\text{健康人での陰性率} = \text{特異度}}{\text{患者での陰性率} = \text{偽陰性率} (1-\text{感度})}$$

$$= \frac{d / b+d}{c / a+c}$$

### 陰性尤度比(LR-)

疾病の無いヒトでの陰性の結果は、  
 疾患があるヒトの陰性の結果より何倍本当らしいのか？



2×2表

	患者	健康人
検査X(+)		
検査X(-)		

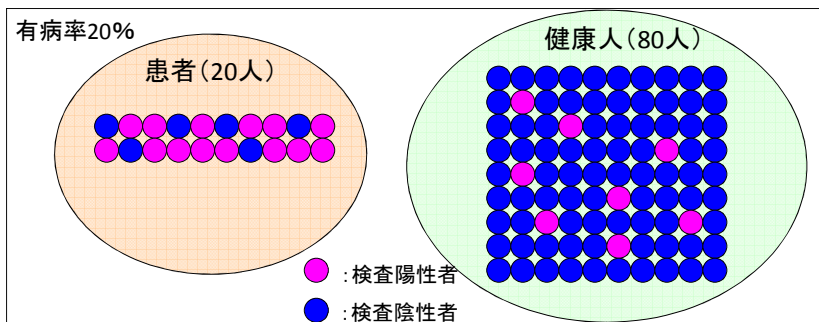
健康人での陰性率(特異度) =

患者での陰性率(偽陰性率) =

LR(-) =

### オッズ比(Odds ratio)とは？

ある群のオッズともうひとつの群のオッズの比



2×2表

	患者	健康人
検査X (+)	a	b
検査X (-)	c	d
	a+c	b+d

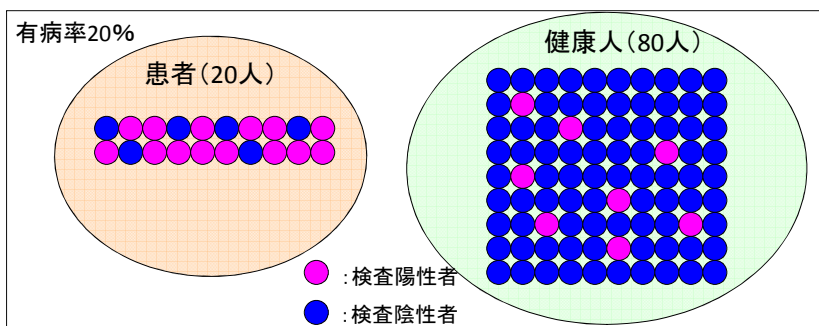
患者での検査Xのオッズ =  $\frac{a}{c}$

健康人での検査Xのオッズ =  $\frac{b}{d}$

検査Xのオッズ比 =  $\frac{a \times d}{b \times c}$

### オッズ比(Odds ratio)とは？

ある群のオッズともうひとつの群のオッズの比



2×2表

	患者	健康人
検査X (+)		
検査X (-)		

患者での検査Xのオッズ = —

健康人での検査Xのオッズ = —

検査Xのオッズ比 = —

感度と特異度が共に高い検査は、  
絶対に有用であるといえるか？

？  
？      ？

HIVの検査X（感度=99.9%、特異度=99.5%）

A市：人口1万人  
有病率=10%

	HIV感染者	健康人	
検査X 陽性			
検査X 陰性			

陽性適中率 =  $\frac{\text{陽性真陽性}}{\text{陽性真陽性} + \text{陽性偽陽性}}$  = %

B市：人口1万人  
有病率=0.1%

	HIV感染者	健康人	
検査X 陽性			
検査X 陰性			

陽性適中率 =  $\frac{\text{陽性真陽性}}{\text{陽性真陽性} + \text{陽性偽陽性}}$  = %



## HIVの検査X（感度=99.9%、特異度=99.5%）

A市:人口1万人  
有病率=10%

	HIV感染者	健康人	
検査X 陽性	999	45	1044
検査X 陰性	1	8,955	8,956
	1,000	9,000	10,000

$$\text{陽性適中率} = \frac{999}{1,044} = 95.4\%$$

B市:人口1万人  
有病率=0.1%

	HIV感染者	健康人	
検査X 陽性			
検査X 陰性			

$$\text{陽性適中率} = \frac{\quad}{\quad} = \quad\%$$

## HIVの検査X（感度=99.9%、特異度=99.5%）

A市:人口1万人  
有病率=10%

	HIV感染者	健康人	
検査X 陽性	999	45	1044
検査X 陰性	1	8,955	8,956
	1,000	9,000	10,000

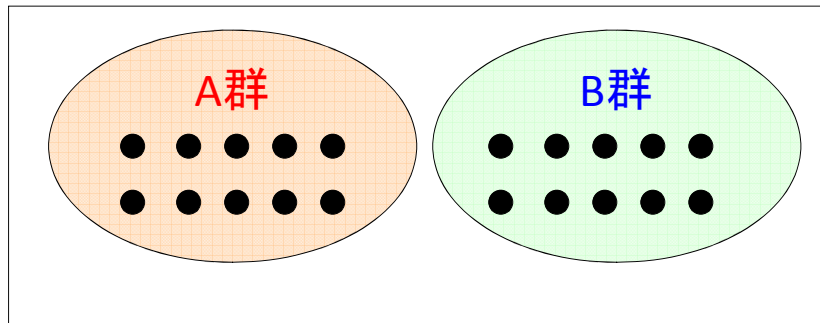
$$\text{陽性適中率} = \frac{999}{1,044} = 95.4\%$$

B市:人口1万人  
有病率=0.1%

	HIV感染者	健康人	
検査X 陽性	10	50	60
検査X 陰性	0	9,940	9,940
	10	9,990	10,000

$$\text{陽性適中率} = \frac{10}{60} = 16.7\%$$

## 感染症学に必要な統計学

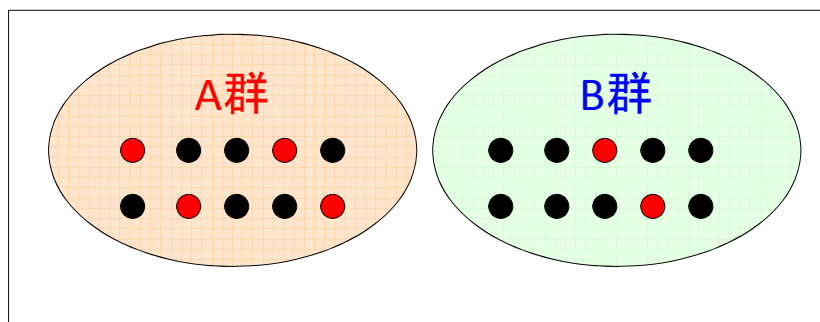


### 2つの群を比較する

A群は、B群に比べていくつ大きい

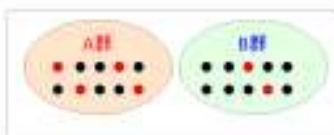
A群は、B群に比べて何倍大きい

## 感染症学に必要な統計学



### 2つの群を発病率を比較する

感染症学に必要な統計学



2つの群を発症率を比較する

## 2×2表を作成してみましょう

	発症者	健康者	
A群	4	6	10
B群	2	8	10
	6	14	20

A群の発症率 = 40%

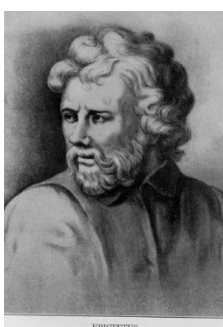
B群の発症率 = 20%

A群は、B群に比して  
2倍発症しやすい!

## エピクテトス ( Ε π ί κ τ η τ ο ς )

現象には、4通りのとらえ方がある。

- そのように見えて、実際にそうである。 (a)
- そのように見えるが、実際にはそうでない。 (b)
- そのように見えないが、実際にはそうである。 (c)
- そのように見えないし、実際にはそうでない。 (d)



	実際にそうである	実際にはそうでない
そのように見える	a	b
そのように見えない	c	d

EPICURETUS  
50 A.D.-105 A.D.

古代ギリシャのストア派の哲学者  
(エピクテトス)

### ベイズの条件付き確率の定理

	A (+)	A (-)	
B (+)	a	b	a+b
B (-)	c	d	c+d
	a+c	b+d	a+b+c+d

$$P(A) = A(+)\text{の確率} = a+c / a+b+c+d$$

$$P(B/A) = A(+)\text{の条件下で}B(+)\text{となる確率} = a / a+c$$

$$P(B) = B(+)\text{の確率} = a+b / a+b+c+d$$

$$P(A/B) = B(+)\text{の条件下で}A(+)\text{となる確率} = a / a+b$$

#### 「ベイズの条件付確率の定理」

$$P(A/B) \times P(B) = P(B/A) \times P(A)$$

### ベイズの条件付き確率の定理

	患者	健康	
検査 (+)	a	b	a+b
検査 (-)	c	d	c+d
	a+c	b+d	a+b+c+d

$$P(\text{患者}) = \text{有病率} = a+c / a+b+c+d$$

$$P(\text{検査陽性}/\text{患者}) = \text{感度} = a / a+c$$

$$P(\text{検査陽性}) = \text{陽性率} = a+b / a+b+c+d$$

$$P(\text{患者}/\text{検査陽性}) = \text{陽性適中率} = a / a+b$$

#### 「ベイズの条件付確率の定理」

$$P(A/B) \times P(B) = P(B/A) \times P(A)$$

$$\text{陽性適中率} \times \text{陽性率} = \text{感度} \times \text{有病率}$$

$$\text{陽性適中率} = \frac{\text{感度} \times \text{有病率}}{\text{陽性率}} = \frac{\text{感度} \times \text{有病率}}{(\text{感度} \times \text{有病率}) + (1 - \text{特異度}) \times (1 - \text{有病率})}$$