

2021/1/20 医療統計学 (3年) ②

データの記述と 統計的推測



北海道大学 医学統計学
横田 勲

1

今回の内容

2

- ▶ 記述統計
 - ▶ 連続量、カテゴリカル、生存時間
- ▶ 「バラツキ」の分解
 - ▶ ランダム化による誤差への転化
- ▶ 統計量と標本分布理論
 - ▶ 大数の法則と中心極限定理
- ▶ 信頼区間の構成

2

データを集めました！①

3

- ▶ ある健診データでの身長(cm)

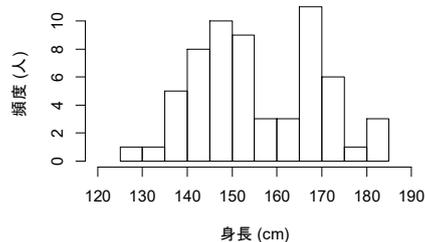
157.0、170.2、164.6、167.6、168.9、
167.6、167.6、168.9、170.9、180.3、
167.1、160.8、170.2、168.4、165.1、
168.4、172.2、182.9、165.9、163.8、
180.3、168.9、173.5、176.5、171.5

3

ヒストグラム (histogram)

4

- ▶ データのバラツキ状態を可視化
 - ▶ 外れ値が存在するか
 - ▶ データの分布が多峰性を示すか

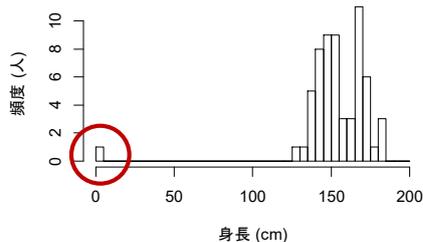


4

ヒストグラム (histogram)

5

- ▶ 外れ値がみられる
 - ▶ 145(cm)を誤って1.45(m)と入力
 - ▶ データの確認に有効

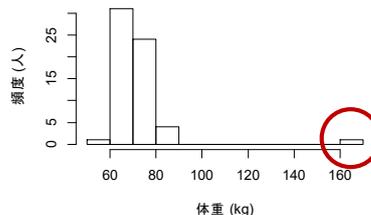


5

ヒストグラム (histogram)

6

- ▶ 166(kg)と入力されている
 - ▶ 外れ値とは限らない
 - ▶ 医学データの場合、外れ値の統計的基準による判定は不向き

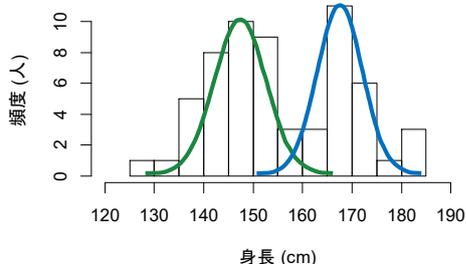


6

ヒストグラム (histogram)

7

- ▶ 二峰性を示しているよう・・・
- ▶ 偶然なのか、理由があるのかを検討

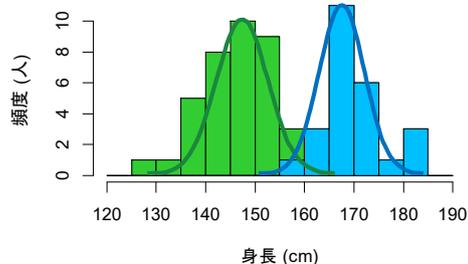


7

ヒストグラム (histogram)

8

- ▶ 15歳以下のグループ(緑色)と18歳以上のグループ(青色)が混合(mixture)



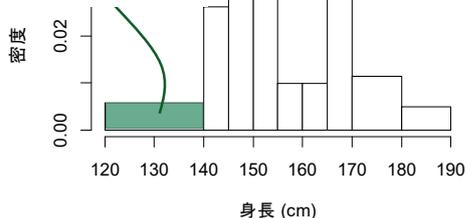
8

ヒストグラム (histogram)

9

- ▶ 面積が割合となるように図示
- ▶ 横幅は等間隔でなくてもよい
- ▶ 縦軸は密度(density)

$$0.005 \times (140 - 120) = 10\%$$

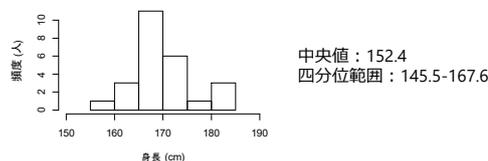


9

記述統計学

10

- ▶ 標本データを要約し、特性を把握
- ▶ 一部の情報を失う
- ▶ 散布図、ヒストグラム、箱ヒゲ図
- ▶ 中央値、範囲、四分位範囲、平均値、標準偏差、歪度、尖度・・・



10

位置の指標

11

中央値 median

- ▶ データを順に並べ替え、真ん中の値
- ▶ 外れ値に対し頑健
- ▶ 数学的な性質はあまりよくない

平均値 mean

- ▶ 全てのデータを足し、データの個数で除した値
- ▶ 外れ値に対し頑健でない
- ▶ 数学的な性質はよい

1, 2, 3, 4, 50
中央値: 3 平均値: 12

11

バラツキの指標
(中央値とセットで使うもの)

12

- ▶ 範囲 range
 - ▶ (最大値) - (最小値)
 - ▶ 医学論文では最小値と最大値をそのまま記述
- ▶ 四分位範囲 inter-quartile range
 - ▶ 上側四分位(75%)点と下側四分位(25%)点を用いた範囲

1, 2, 3, 4, 50
範囲: 1-50 四分位範囲: 2-4

12

バラツキの指標 (平均値とセットで使うもの)

13

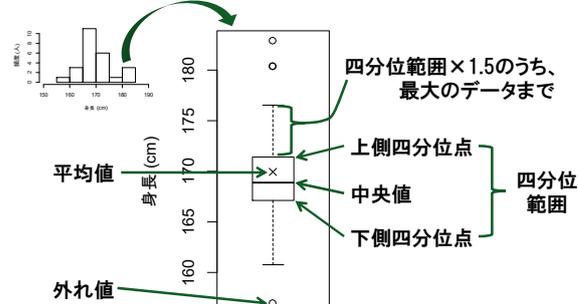
- ▶ 標準偏差 Standard Deviation
 - ▶ 不偏分散
 - ▶ 各データと平均値との差 (偏差) の2乗和を (データの個数)-1 で除したもの
 - ▶ $\frac{(1-12)^2+(2-12)^2+(3-12)^2+(4-12)^2+(50-1)^2}{5-1} = 452.5$
 - ▶ 不偏分散の平方根が標準偏差
 - ▶ $\sqrt{452.5} \approx 21.3$
 - ▶ 暗に正規分布を仮定した指標
 - ▶ 医学データでは正規分布に従うことはまれ
 - ▶ ほぼ、データを記述する場面では不向き

13

箱ヒゲ図 box-whisker plot

14

- ▶ 中央値、平均値、四分位範囲等を図示



14

変動係数、歪度と尖度

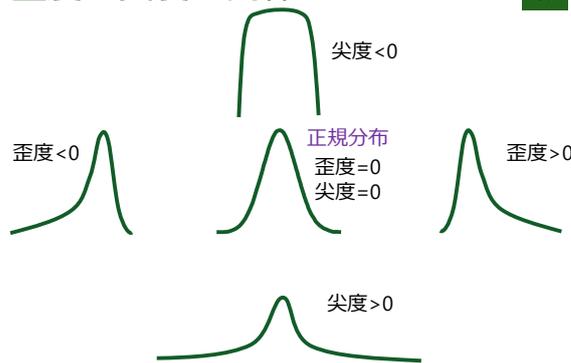
15

- ▶ 変動係数 coefficient of variation, CV ; σ/μ
 - ▶ バラツキが平均を単位にしてどの程度大きいかわかる
 - ▶ 測定精度の表現として%表示することも
- ▶ 歪度 skewness
- ▶ 尖度 kurtosis
 - ▶ 正規分布を基準にして考える
 - ▶ 平均まわりでの尖りの強さでなく、分布のすそに関する重さを表す

15

歪度と尖度の関係

16

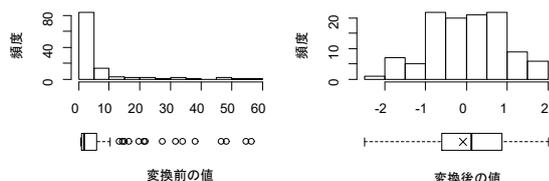


16

変数変換

17

- ▶ 歪んだ分布である場合
 - ▶ 分布の歪みをとりたいたい
 - ▶ 正規分布、せめて左右対称な分布に近づけたい
 - ▶ 群間比較を行う際に、群内バラツキを揃えたい

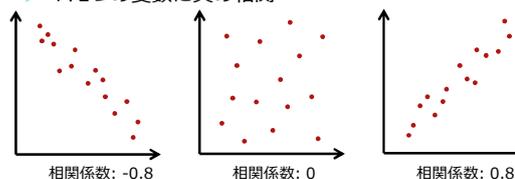


17

2つのデータの関係に注目

18

- ▶ 散布図: 縦軸、横軸にそれぞれ変数を配置した図
- ▶ 相関係数: 強さと方向を-1から1をとる値で代表
 - ▶ 0: 2つの変数間に相関なし
 - ▶ 1: 2つの変数に正の相関
 - ▶ -1: 2つの変数に負の相関



18

相関係数は0.816 (Anscombeの例) 19

- ▶ 相関係数だけでなく散布図も必ず描く
- ▶ 直線性があることを確認

19

相関 ≠ 回帰 20

- ▶ 相関に注目する場合、回帰直線は描かない
- ▶ 相関と回帰は別の解析
- ▶ 相関：2つのデータを対等に扱う
- ▶ 縦軸と横軸を入れ替えても、同じ相関係数
- ▶ 回帰：結果(縦軸)を原因(横軸)で予測
- ▶ 縦軸と横軸を入れ替えても、回帰直線は対称に入れ替わるわけではない

20

カテゴリカル(二値,多値)データ 21

- ▶ 治療(曝露)の有無、進行度ステージ(I, II, III, IV)、疾患の有無
- ▶ 分割表による要約
- ▶ 人数と曝露群別に求めた割合を表記

治療	進行度ステージ				合計
	I	II	III	IV	
新治療	2 [4%]	5 [10%]	23 [46%]	20 [40%]	50
標準治療	4 [8%]	4 [8%]	24 [48%]	18 [36%]	50

曝露	疾病発生		合計
	あり	なし	
あり	12 [20%]	48 [80%]	60
なし	16 [10%]	144 [90%]	160

21

Kaplan-Meier 生存曲線 22

- ▶ 各時点における生存割合 (1-疾病発生割合)を階段状にプロット

22

データを集めました! ② 23

- ▶ 腎摘出術を受ける患者の術前eGFR (推定糸球体濾過量)

年齢・性別の違い?
前治療の違い?
異なる疾患?
測定の誤差?

Isotani S, et al. Clin Exp Nephrol. 2015

23

バラツキ variation 24

- ▶ 同じようなものを測定したはずなのに、値が異なってしまうこと
- ▶ 統計で問題にするのはこの「バラツキ」
- ▶ 頻度流統計学では

$$\text{測定値} = \text{真値} + \text{バイアス} + \text{誤差}$$

measurement
true value
bias
error

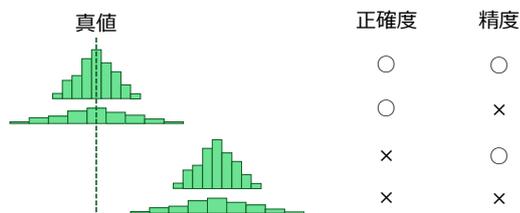
腎摘出術を受ける患者の真のDeGFR 年齢・性別による影響
前治療による影響
⋮

24

測定値の正しさ

25

- ▶ 正確度 accuracy
 - ▶ 真値に一致しているか、ズレていないか
- ▶ 精度 precision
 - ▶ 真値の周りに集まっているか



25

バイアスの特定と制御

26

- ▶ 研究結果と知りたい真値とのズレ
 - ▶ 選択バイアス、情報バイアス、交絡、・・・
 - ▶ 研究者(医師)の主観、測定器の違い、・・・
- ▶ 研究デザインと解析モデルにおいて、**バイアスを制御することを目指す**
 - ▶ 疫学研究はバイアスとの戦い
 - ▶ 臨床試験では、ランダム化によって、**交絡バイアス**を期待的にゼロに
 - ▶ これらを誤差に転化してしまう

26

バイアスと誤差の評価

27

バイアス

- ▶ バラツキの原因として特定
 - ▶ 医学的に有益な情報?
 - ▶ 測定値から引けば、正確度が向上(バラツキの制御)
- ▶ 制御を目指す
 - ▶ できない分は誤差に

誤差

- ▶ 確率変数としてモデル化
 - ▶ バラツキの原因が特定できない分
 - ▶ 制御ができない or あえてしない分
- ▶ 原因が分かればバイアスに転化可能

トレードオフの関係

27

誤差の確率変数による定式化

28

変数Xが次の条件を満たすとき、これを確率変数という

1. Xはいろいろな値をとり得るが、とり得る値の範囲は定まっている
2. Xは、ある時点が過ぎると値が確定するがそれまでは値が不確定である
3. Xのとり得る値についての確率分布は定まっている

吉村 功ら, 医学・薬学・健康の統計学, サイエンス社, 2009

28

(例)治療が成功するか X

29

- ▶ 条件1
 - ▶ Xのとり得る値は1(成功),0(失敗)のいずれか
- ▶ 条件2
 - ▶ Xの値は、治療するまで不確定
- ▶ 条件3
 - ▶ Xがそれぞれの値をとる確率は1/2ずつ

$$\Pr(X = x) = 1/2, x = 0, 1$$

29

どうやって真値を調べるか?

30

- ▶ この治療が成功する割合は50%だ
 - ▶ ラットでも、イヌでも、サルでも・・・
- ▶ 実験で確かめるしかない!
 - ▶ 5人に治療を行って、成功した人数を調べてみよう

30

5人に治療して成功する人数 K

31

▶ これも確率変数

$$K = X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5$$

▶ 1人目について治療が成功するか X_1 ▶ 2人目について治療が成功するか X_2

▶ . . .

▶ 各対象者が治療成功するか $X (= 0, 1)$ は確率 p のベルヌーイ分布に従う

$$\Pr(X = x) = p^x(1-p)^{1-x}$$

▶ 母平均 p 、母分散 $p(1-p)$

31

 K の平均や分散は?

32

▶ 平均値

▶ 各対象者が治療成功するかの平均値を足す

$$E(K) = E(X_1) + E(X_2) + E(X_3) + E(X_4) + E(X_5) = 5p$$

▶ 分散

▶ 各対象者が治療成功するかの分散を足す

$$V(K) = V(X_1) + V(X_2) + V(X_3) + V(X_4) + V(X_5) = 5p(1-p)$$

▶ 分散の加法性

32

治療実施をさぼった . . .

33

▶ 1人目の結果を、2,3,4,5人目の結果としてコピーした

▶ 平均値

▶ 1人目が治療成功するかの平均値を5倍

$$E(K) = 5 \times E(X_1)$$

▶ 分散

▶ 1人目が治療成功するかの分散を5²倍

$$V(K) = 5^2 \times V(X_1) = 25V(X_1)$$

33

確率変数の線形変換

34

▶ 一般化すると、平均と分散の特徴は以下の通り

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)$$

$$V(aX + bY) = a^2V(X) + b^2V(Y)$$

▶ a, b : 定数、 X, Y : 確率変数

34

治療成功確率 p を実験から確認

35

▶ 5人に治療して成功する確率 \bar{X} は、

$$\bar{X} = \frac{K}{5} = \frac{1}{5}X_1 + \dots + \frac{1}{5}X_5$$

▶ 平均や分散は

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{5}E(X_1) + \dots + \frac{1}{5}E(X_5) = p$$

$$V(\bar{X}) = \frac{1}{5^2}V(X_1) + \dots + \frac{1}{5^2}V(X_5) = \frac{1}{5}p(1-p)$$

35

統計量

36

▶ 知りたいパラメータの推定するために、個々のデータを要約したもの

▶ 治療成功確率を推定するために、(パラメータ)

5人に治療を行い成功割合 (平均) を求める (要約)

▶ データを集めて計算した平均値は統計量の代表例

36

標本分布

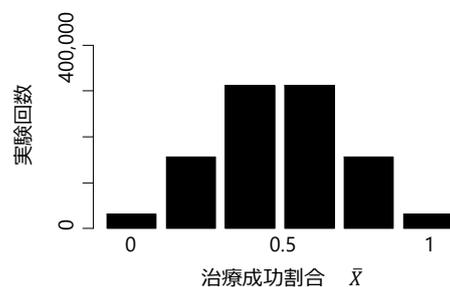
37

- ▶ 統計量自体の分布
 - ▶ 対象者ごとに治療結果がばらつくように、結果をまとめた統計量もばらつく
- ▶ $p = 0.5$ として、 n 人に治療した場合の、成功する割合 \bar{x} の分布を確認
 - ▶ n 人に治療して \bar{x} を計算する実験を100万回やってみた

37

$n = 5$ の場合

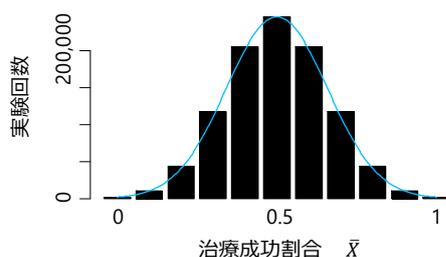
38



38

$n = 10$ の場合

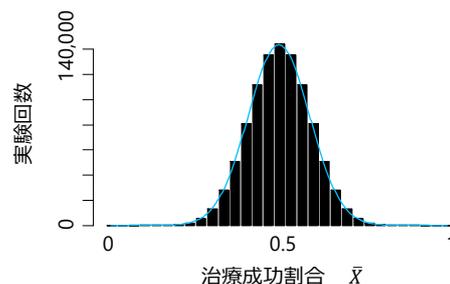
39



39

$n = 30$ の場合

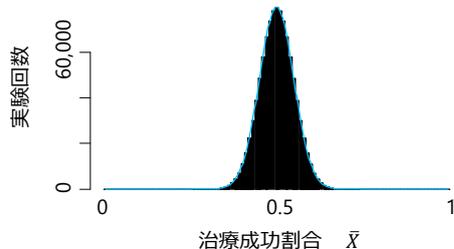
40



40

$n = 100$ の場合

41



41

標本分布の導出

42

- ▶ もとの確率変数が従う分布が分かれば、標本分布は計算可能
 - ▶ 極めて限定的な状況でのみ正確に解ける
 - ▶ コンピュータシミュレーションによる数値計算
- ▶ もとの確率変数が従う分布が不明でも、**標本分布は正規分布にて近似** (漸近論)
 - ▶ n が十分に大きい場合の特徴
 - ▶ 平均と分散のみ計算
 - ▶ 大数の法則と中心極限定理で証明

42

大数の法則

43

- ▶ 平均値 μ をもつ確率分布からの独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n の標本平均 \bar{X} は μ に収束

X_1, X_2, \dots, X_n を互いに独立に、平均 μ 、分散 σ^2 の分布に従う確率変数とすると、任意に小さい整数 ε と δ に対してある整数 m が存在し、 $n \geq m$ であれば次式が成り立つ

$$Pr(|\bar{X} - \mu| < \varepsilon) > 1 - \delta$$

43

中心極限定理

44

- ▶ 独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n の重み付き和(例えば標本平均)は、正規分布に収束
- ▶ X_1, X_2, \dots, X_n が平均 μ 、分散 σ^2 の独立同一分布に従う場合、その標本平均 \bar{X} について

$\frac{(\bar{X} - \mu)}{\sqrt{\sigma^2/n}}$ が標準正規分布に従う

標準化統計量という
標準誤差という Standard Error

44

大数の法則と中心極限定理を認めれば

45

- ▶ 1回の研究結果(統計量)と仮説が、どの程度異なるかを定量的に評価できる
- ▶ 仮説検定 hypothesis testing
 - ▶ ある仮説が正しいと仮定した場合に、研究結果が観測されることとはどの程度(順位)まれであるかを確率で表現
 - ▶ 意思決定に利用
- ▶ 区間推定 interval estimation
 - ▶ 仮説検定で「まれ」と判断されない仮説の範囲

45

標準偏差？標準誤差？

46

- ▶ 前スライドの $\sqrt{\sigma^2/n}$ は標準誤差とよぶ
 - ▶ Standard Error, SE
- ▶ 統計量のバラツキをしめす指標
 - ▶ 実験・思考の仮想的繰り返しによるバラツキ
 - ▶ 統計量の標準偏差といえる
 - ▶ 用語としては必ず「標準誤差」を使う

46

例：脚気論争

47

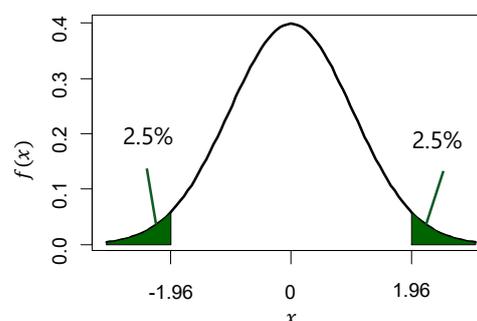
- ▶ 龍驤艦378名中169名が脚気に罹患
 - ▶ $169/378=44.7\%$ の罹患割合
- ▶ この罹患割合の信頼度は？
 - ▶ 信頼区間 confidence interval/limit
- ▶ 大数の法則と中心極限定理より、

$$\frac{\hat{p} - \mu}{SE(\hat{p})} \sim N(0,1^2), SE(\hat{p}) = \sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})/n}$$

47

標準正規分布

48



48

割合の95%信頼区間

49

▶ 正規近似による信頼区間

- ▶ 下式を真値
- μ
- に関して解く

$$\frac{\hat{p} - \mu}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1 - \hat{p})}{n}}} = \pm 1.96$$

- ▶ 今の例では、

$$0.447 \pm 1.96 \cdot \sqrt{\frac{0.447 \times 0.553}{378}} \approx (0.397, 0.497)$$

49

95%CI : 39.7% - 49.7%

50

▶ 米食において、真の脚気の罹患割合は

- ▶ 45%だ！ そうかもしれない
- ▶ 40%だ！ そうかもしれない
- ▶ 30%だ！ それは違うのでは
- ▶ 50%だ！ それは違うのでは

- ▶ 仮説に対して、信頼区間をみれば、間違っている仮説を指摘できる

50

同じ44.7%でも

51

▶ 人数によって信頼区間は異なる

- ▶ 得られる情報量の違い

▶ 同じ約44~45%でも・・・

- ▶ 4/9 (0.120, 0.769)
- ▶ 13/29 (0.267, 0.629)
- ▶ 169/378 (0.397, 0.497)
- ▶ 447/1000 (0.416, 0.478)

51

龍驤と筑波で比べてみよう

52

▶ 分割表で要約

食事	脚気の発生		合計
	あり	なし	
洋食 (筑波)	14 (4.2%)	319	333
米食 (龍驤)	169 (44.7%)	209	378

▶ 信頼区間をそれぞれ計算

- ▶ 洋食 (筑波) : 4.2% (2.0% - 6.4%)
- ▶ 米食 (龍驤) : 44.7% (39.7% - 49.7%)

52

信頼区間を使えば

53

▶ 例えば「洋食も米食も脚気罹患割合は20%で同じ」と仮説をおく

- ▶ 洋食の95%CI : 2.0% - 6.4%から、そんなに高くないことがいえる
- ▶ 米食の95%CI : 39.7% - 49.7%から、そんなに低くないことがいえる

▶ これらをまとめて、「洋食は米食より脚気発生割合が低い」

結構もったいないことをしている
どれくらい低いか言えていない

53

(軍艦じゃなくて) 群間比較

54

▶ 群間差とその信頼区間を計算してみよう

- ▶ 洋食での脚気罹患割合 p_1 、人数を n
- ▶ 米食での脚気罹患割合 p_2 、人数を m
- ▶ 全体での脚気罹患割合を p
- ▶ 以下の式の μ を解く

$$\frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - \mu}{\sqrt{\hat{p}(1 - \hat{p}) \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m} \right)}} = \pm 1.96$$

54

脚気論争の例で群間比較

55

食事	脚気の発生		合計
	あり	なし	
洋食 (筑波)	14 (4.2%)	319	333
米食 (龍驤)	169 (44.7%)	209	378

$$(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) \pm 1.96 \sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})\left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$$

$$\left(\frac{14}{333} - \frac{169}{378}\right) \pm 1.96 \sqrt{\frac{183}{711} \cdot \frac{528}{711} \left(\frac{1}{333} + \frac{1}{378}\right)}$$

▶ (-0.341, -0.469)

55

群間差の95%信頼区間から

56

- ▶ (-0.341, -0.469)
 - ▶ 洋食にすると脚気罹患割合を40%下げる！
 - ▶ そうかもしれない
 - ▶ 洋食にすると脚気罹患割合を30%下げる！
 - ▶ それは違うだろう、もっと下げよ
 - ▶ 洋食にすると脚気罹患割合を50%下げる！
 - ▶ それはいいすぎ、そこまで下げない

56

まとめ

57

- ▶ データの要約
 - ▶ 連続量データは中央値と範囲、四分位範囲
- ▶ バラツキの分解
 - ▶ 真値、バイアス、誤差
- ▶ 大数の法則と中心極限定理
 - ▶ n を増やせば、平均値は正規分布に従う
- ▶ 信頼区間の計算
 - ▶ 結果を幅をもたせて示し、程度を議論する

57

統計数値表 (標準正規分布)

58

上側確率	両側確率	%点
0.001	0.002	3.090232
0.005	0.010	2.575829
0.010	0.020	2.326348
0.025	0.050	1.959961
0.050	0.100	1.644854
0.100	0.200	1.281552
0.200	0.400	0.841621

58

次の授業のために

59

- ▶ 実際に計算をして頂きます
- ▶ 5人の誕生日 (日付だけ) を
みつけておいてください

59