# LGN5830 - Biometria de Marcadores Genéticos

## Antonio Augusto Franco Garcia

augusto.garcia@usp.br

Departamento de Genética ESALO/USP 2015







# Definicões



## Conteúdo

- Distribuição de Probabilidades
  - Regras Básicas
  - Distribuição Binomial Distribuição Normal
- Esperança Matemática Alguns Fundamentos
- Verossimilhanca
  - Introducão
    - Definicão
    - Estimador de Máxima Verossimilhança
- Referências

# Regras

Adicão

$$P(A \text{ ou } B) = P(A) + P(B) - P(A \text{ e } B)$$

Adição (eventos mutuamente exclusivos)

$$P(A ou B) = P(A) + P(B)$$

Subtração

$$P(A) = 1 - P(\tilde{\mathsf{nao}}\ A)$$

Multiplicação

$$P(A e B) = P(A) \times P(B|A)$$

Multiplicação (A e B independentes)

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

• Notação:  $P(A \in B) = P(A \cap B) = P(A, B)$ 

### Distribuição de Probabilidades

## Probabilidade Condicional

### Dois dados com cores diferentes

- · Se eu jogar os dois dados simultaneamente, qual é a probabilidade de obter soma 3?
  - # resultados possíveis: 6 × 6 = 36
  - # resultados com soma 3: 2 ({1,2}, {2,1})
  - Resp: P(soma 3) = 2/36

## 

## Probabilidade Condicional

$$P(A|B) = \frac{P(A,B)}{P(B)}$$

## Atenção

- Note a relação entre probab. condicional e a regra da multiplicação
- O que significam P(A|B) = 1 e P(A|B) = 0?
- Eventos independentes:  $P(A, B) = P(A) \times P(B)$

## Exemplo anterior

$$P(A|B) = \frac{P(A,B)}{P(B)} = \frac{\frac{1}{36}}{\frac{1}{6}} = \frac{1}{6}$$

## 

## Probabilidade Condicional

## Dois dados com cores diferentes

- Suponha agora que um dos dois dados foi jogado antes, e o resultado
- Qual a probabilidade de obter soma 3?
  - # resultados possíveis: 6
  - # resultados com soma 3: 1 ({1, 2})
  - Resp: P(soma 3|valor 1 em um dos dados) = 1/6

## 

# **Eventos independentes**

## Moeda "honesta"

- Oual a probabilidade de obter uma sequência de 4 caras?
- Resp:  $\left(\frac{1}{2}\right)$

## Moeda "honesta'



### Distribuição de Probabilidades

## Um caso simples

## Doença, Genótipo

		2712712	212 111	212 212	
	R	0.10	0.21	0.47	0.78
	S	0.05	0.09	0.08	0.22
i		0.15	0.30	0.55	1

...... M.... MM

- P(D=R) = 0.78
- P(G = Mm) = 0.30
- $P(D = R|G = MM) = \frac{P(D=R,G=MM)}{P(G=MM)} = \frac{0.47}{0.55} = 0.85$
- P(D = R, G = MM) = P(D = R) P(G = MM|D = R) = 0 $0.78 \times \frac{0.47}{0.78} = 0.47$
- Note que  $P(D=R).P(G=MM) = 0.78 \times 0.55 = 0.429$

## 

## **Eventos independentes**

### INDEPENDENCE and the special multiplication rule.

TWO EVENTS 6 AND F ARE INDEPENDENT OF EACH OTHER IF THE OCCURRENCE OF ONE HAS NO INFLMENCE ON THE PROBABILITY OF THE OTHER FOR INSTRACE, THE ROLL OF ONE DIE HAS NO EFFECT ON THE ROLL OF ANOTHER (UNLESS THEY'RE GLUED TOGETHER, MAGNETIC, ETC./).





## 

# Teorema de Bayes

## Thomas Bayes, 1701-1761

$$P(A|B) = \frac{P(A) P(B|A)}{P(B)}$$

- P(A): "priori"
- P(A|B): "posteriori"
- P(B|A)/P(B): suporte que B fornece para A

## Exemplo - Distribuição Binomial

- Seia θ a proporção de indivíduos Aa numa população grande e homogênea, proveniente de um retrocruzamento.
- Neste caso, temos teoricamente 50% dos indivíduos com este genótipo ( $\theta = 1/2$ )
- Qual a probabilidade de observarmos x genótipos Aa numa amostra de 4 indivíduos (n = 4)?

• 
$$P(x) = \binom{n}{x} \theta^x (1 - \theta)^{(n-x)}$$

Note que estamos assumindo que os eventos são independentes!

# 

## Distribuição Binomial

## Exemplo

 Qual a probabilidade de observarmos 3 genótipos Aa (x = 3) numa amostra de 4 indivíduos (n = 4)?

• 
$$P(3) = {4 \choose 3} (1/2)^3 [1 - (1/2)]^{(4-3)} = 1/4$$

## 

## Distribuição Binomial

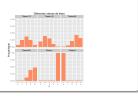


## 

## Distribuição Binomial

## Outras distribuições

E se θ tiver outros valores?



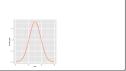
# 

## Distribuição Normal

Grande parte das variáveis (caracteres) estudados na Genética

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}}e^{\frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Exemplo: teor de acúcar numa população de cana-de-acúcar



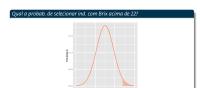
## Modelo vs dados reais

- É óbvio que dados reais não estão "classificados"
- Várias técnicas são empregadas (histogramas, boxplots, ramo-e-folhas, etc



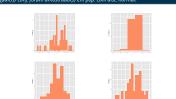
# 

## Densidade de Probabilidades



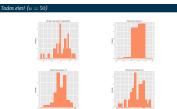
# 





Exercício

Excrereio



Distribuição de Probabilidades 000000000000000000000000

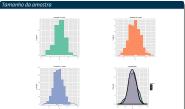
História - Tycho Brahe

Movimento de corpos celestiais



Distribuição Normal

Exercício



Variável Discreta

Imagine um exp. hipotético não realizado, com 4 indivíduos

$$\underbrace{1,1,\ldots,1}_{x},\underbrace{0,0,\ldots,0}_{n\text{-}x}$$

Resultados possíveis:

Aa

Retrocruzamento, com interesse em Aa



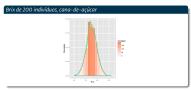
Média esperada:

$$E(X) = \sum xP(x)$$

- ullet Na distribuição binomial, demonstra-se que E(X)=np

## Uguns Fundamentos

## Variável Contínua



**eccoo**0000000000

Qual a média desse experimento, com base no histograma?

# Alguns conceitos

### Euporino

- Coniunto de dados
- Informações sobre como esses dados foram coletados

### Inferência estatística

- o Desejamos explicitar o modelo que deu origem aos dados
- Usualmente, o modelo envolve um ou mais parâmetros desconhecidos
- Os parâmetros devem ser estimados a partir dos dados

### Almos fundamentos

## Variável Contínua

- Oual a média esperada para uma variável contínua?
- Esperança Matemática:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$$

 $\bullet\,$  Demonstra-se que, no caso da distribuição normal,  $E(X)=\mu\,$ 

## Método da Verossimilhança

 Suponha que um modelo probabilístico tenha sido formulado para um experimento

000000000000000

- ${\bf o}\,$  Imagine que esse modelo envolva um parâmetro  $\theta$
- ullet Desejamos usar os dados para estimar heta
- $m{\circ}$  Formalmente, desejamos determinar quais são os possíveis valores de heta mais plausíveis (prováveis, verossímeis), à luz das observações

## Método da Verossimilhanca

### Exemplo

- Seia θ a proporção de indivíduos Aa numa população grande e homogênea, com 2 alelos para esse loco.
- Deseiamos estimar essa proporção.
- Para tanto, selecionamos aleatoriamente n indivíduos e verificamos seu genótipo.
- Após o experimento, notamos que x deles são Aa
- A probabilidade de observarmos esse evento E é P(E; θ) = probab. de x, de um total de n indivíduos, possuírem o genótipo Aa

$$P(E; \theta) = \binom{n}{x} \theta^{x} (1 - \theta)^{(n-x)}$$

00000000000000

## Verossimilhança

## Distribuições

De qual distribuição os dados foram amostrados?



Note que é mais fácil rejeitar do que aceitar

## Método da Verossimilhanca

## Exemplo

- Suponha que x = 3 e n = 4
- Note que, nesta situação, θ não é conhecido
- Se  $\theta = 1/2$ ,  $P(E; \theta) = 0.25$ 
  - Se  $\theta = 1/3$ ,  $P(E; \theta) = 0.10$
  - Se  $\theta = 3/4$ ,  $P(E; \theta) = 0.42$
  - Se  $\theta = 5/6$ ,  $P(E;\theta) = 0.39$
- Se  $\theta = 1$ ,  $P(E; \theta) = 0$
- Oual valor de θ é mais plausível?

## Método da Verossimilhança

A função de verossimilhança de θ é definida como L(θ) = c · P(E; θ)

0000000000000000

- Função de Verossimilhança: função densidade de probabilidade das observações, interpretada como uma função dos parâmetros que determinam a distribuição (Siegmund e Yakir, 2007)
- Edwards (1992): The likelihood L(H|R), of the hypothesis H given data R, and a specific model, is proportional to P(R|H), the constant of proportionality being arbitrary.

## Método da Verossimilhança

## Definição

 Likelihood is the hypothetical probability that an event that has already occurred would yield a specific outcome. The concept differs from that of a probability in that a probability refers to the occurrence of future events, while a likelihood refers to past events with known outcomes.

(http://mathworld.wolfram.com/Likelihood.html)

- $L(\theta) \propto P(E; \theta)$
- $L(\theta) \propto \theta^x (1 \theta)^{(n-x)}$  (no caso da dist. binomial)
- A constante c, por não depender dos parâmetros, normalmente é desconsiderada

## Exemplo - genótipos Aa

• Dados:  $y_i$  (i = 1, ..., n; n = 4)

$$\underbrace{1,1,\ldots,1}_{x},\underbrace{0,0,\ldots,0}_{n\text{-}x}$$

0000000000000000

o  $p(\mathbf{y_i}|\theta) = \prod_{i=1}^{n} p(\mathbf{y_i}|\theta)$ 

$$\underbrace{\theta,\theta,\ldots,\theta}_{\mathsf{x}},\underbrace{(1-\theta),(1-\theta),\ldots,(1-\theta)}_{\mathsf{p-x}}$$

- $p(\mathbf{y_i}|\theta) = \binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{n-x}$
- Verossimilhanca:

$$L(\theta|\mathbf{y}) \propto \theta^x (1-\theta)^{n-x}$$

## Verossimilhanca

### ) ofinicā.

- Sorensen e Gianola (2002): Sejam y os dados observados, resultado de um processo estocástico caracterizado por um modelo com distribuicão (densidade) p(y|θ)
- A verossimilhança  $L(\theta)$  ou  $L(\theta|\mathbf{y})$  é obtida com base em uma "inversão" deste conceito
- Por definição:  $L(\theta|\mathbf{y}) \propto p(\mathbf{y}|\theta)$

## Peso de indivíduos amostrados numa pop. $F_2$

- Um modelo possível:  $y_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ , sendo  $\theta = (\mu, \sigma^2)$
- Verossimilhança:

$$L(\theta|\mathbf{y}) = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{\frac{-(y_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$

0000000000000000

• Qual seria um modelo para estudar a variação do peso dos alunos da sala de aula?

## 00000000000000000000000

## Método da Verossimilhanca

- Para simplificar. é usual trabalharmos com o log de  $L(\theta)$
- Qual a razão?

Atenção Os pontos de máximo e mínimo não se alteram após o uso do logaritmo (função *monótona*)

- $\bullet$  Notação:  $l(\theta) = \log_e L(\theta) = \log L(\theta)$
- $\frac{d l(\theta)}{d\theta}$  é dita função score
- $I(\theta) = -\frac{d^2 l(\theta)}{d\theta^2}$  é dita função de informação de Fisher

## Estimador de Máxima Verossimilhança

## Exercício

- $L(\theta) \propto \theta^{x}(1 \theta)^{(n-x)}$
- $l(\theta) = x \log(\theta) + (n x) \log(1 \theta)$





## MLE

•  $\hat{\theta} = 3/4$  é o MLE de  $\theta$ 

### 0000000000000000000000

## Estimador de Máxima Verossimilhança

## Exercício

- Qual a função de verossimilhança do exemplo anterior (binomial)?
- Qual a função score?
- Qual é o ponto de máximo de l(θ), dito θ?

Distribuição Normal

## MLE

- $\bullet$   $L(\theta|\mathbf{y}) = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{\frac{-(y_i \mu)^2}{2\sigma^2}}$
- $\hat{\mu} = \frac{\sum_{i=1}^{n} y_i}{n} = \mathbf{y}$
- $\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_i \hat{y})^2}{n}$

## MLE e Quadrados Mínimos

 Sob normalidade, os MLE's também são estimadores de quadrados mínimos

# Principais Referências

Gonick, L; Smith, W.
The Cartoon Guide to Statistics
Editora Harper Perennial, 1993

Kalbfleisch, J.G. Probability and Statistical Inference Editora Springer-Verlag, 1985 Volume 1

Edwards, A.W.F. Likelihood (expanded edition) The John Hopkins University, 1992

# Principais Referências

Referências

Sorensen, D.; Gianola, D. Likelihood, Bayesian, and MCMC Methods in Quantitative Genetics Editora Springer-Verlag, 2002

Koller, D.; Friedman, N. Probabilistic Graphical Models: Principles and Techniques MIT Press, 2009 Referências