Inteligência Artificial – ACH2016 Aula 15 – Tratamento de incerteza Probabilidade

Norton Trevisan Roman (norton@usp.br)

5 de maio de 2019

Vimos como raciocinar com fatos absolutos

- Vimos como raciocinar com fatos absolutos
 - Usando lógica proposicional e de primeira ordem, com ontologias e taxonomias

- Vimos como raciocinar com fatos absolutos
 - Usando lógica proposicional e de primeira ordem, com ontologias e taxonomias
- Vimos também como raciocinar à luz de imprecisão

- Vimos como raciocinar com fatos absolutos
 - Usando lógica proposicional e de primeira ordem, com ontologias e taxonomias
- Vimos também como raciocinar à luz de imprecisão
 - Usando lógica nebulosa

- Vimos como raciocinar com fatos absolutos
 - Usando lógica proposicional e de primeira ordem, com ontologias e taxonomias
- Vimos também como raciocinar à luz de imprecisão
 - Usando lógica nebulosa
- Mas e quando n\u00e3o temos certeza de algo?

- Vimos como raciocinar com fatos absolutos
 - Usando lógica proposicional e de primeira ordem, com ontologias e taxonomias
- Vimos também como raciocinar à luz de imprecisão
 - Usando lógica nebulosa
- Mas e quando n\u00e3o temos certeza de algo?
 - Como quando o resultado de uma ação pode sofrer de influências aleatórias, ou quando os antecedentes de uma regra estão sujeitos a variação...

- Vimos como raciocinar com fatos absolutos
 - Usando lógica proposicional e de primeira ordem, com ontologias e taxonomias
- Vimos também como raciocinar à luz de imprecisão
 - Usando lógica nebulosa
- Mas e quando n\u00e3o temos certeza de algo?
 - Como quando o resultado de uma ação pode sofrer de influências aleatórias, ou quando os antecedentes de uma regra estão sujeitos a variação...
 - Nossa base de conhecimento no máximo fornece um grau de crença nas sentenças relevantes

 Como podemos tomar decisões racionais em meio à incerteza?



Fonte: http://www.structural-science.net/ ___Decision_theory.html

- Como podemos tomar decisões racionais em meio à incerteza?
- Apelando à Teoria da Decisão



Fonte: http://www.structural-science.net/ ___Decision_theory.html

- Como podemos tomar decisões racionais em meio à incerteza?
- Apelando à Teoria da Decisão
 - Uma ação é racional se for aquela com a maior utilidade esperada, tomando-se a média de todos seus possíveis resultados (Princípio da Utilidade Máxima Esperada)

- Como podemos tomar decisões racionais em meio à incerteza?
- Apelando à Teoria da Decisão
 - Uma ação é racional se for aquela com a maior utilidade esperada, tomando-se a média de todos seus possíveis resultados (**Princípio da**
 - Utilidade Máxima Esperada)
 - Ou seja, a média das utilidades de cada resultado da ação, ponderada pela probabilidade de ocorrência de cada um desses resultados

Teoria da Decisão – Utilidade

E o que significa "utilidade"?

- E o que significa "utilidade"?
 - A utilidade de um resultado depende das preferências de quem decide → os resultados que preferimos

- E o que significa "utilidade"?
 - A utilidade de um resultado depende das preferências de quem decide → os resultados que preferimos
- Usamos então a Teoria da Utilidade para raciocinar com preferências

- E o que significa "utilidade"?
 - A utilidade de um resultado depende das preferências de quem decide → os resultados que preferimos
- Usamos então a Teoria da Utilidade para raciocinar com preferências
 - ullet Todo resultado tem um grau de utilidade para nós o preferimos o estado com maior utilidade

- E o que significa "utilidade"?
 - A utilidade de um resultado depende das preferências de quem decide → os resultados que preferimos
- Usamos então a Teoria da Utilidade para raciocinar com preferências
 - ullet Todo resultado tem um grau de utilidade para nós o preferimos o estado com maior utilidade
 - Para isso, precisamos associar valores numéricos aos resultados possíveis

- E o que significa "utilidade"?
 - A utilidade de um resultado depende das preferências de quem decide → os resultados que preferimos
- Usamos então a Teoria da Utilidade para raciocinar com preferências
 - Todo resultado tem um grau de utilidade para nós ightarrow preferimos o estado com maior utilidade
 - Para isso, precisamos associar valores numéricos aos resultados possíveis
 - Precisamos também supor que dois resultados quaisquer podem ser comparados → podemos dizer qual preferimos

Teoria da Decisão – Probabilidade

Então Teoria da Decisão = Teoria da Probabilidade
 + Teoria da Utilidade

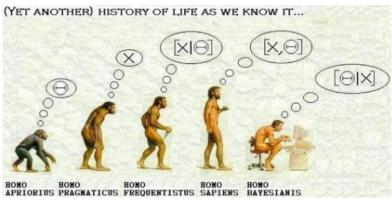
- Então Teoria da Decisão = Teoria da Probabilidade + Teoria da Utilidade
 - Dado nosso conhecimento atual, podemos analisar a probabilidade dos resultados de cada ação e então selecionar aquela com maior utilidade esperada

- Então Teoria da Decisão = Teoria da Probabilidade
 + Teoria da Utilidade
 - Dado nosso conhecimento atual, podemos analisar a probabilidade dos resultados de cada ação e então selecionar aquela com maior utilidade esperada
- Não há, contudo, como racionalizar gosto ou preferência

- Então Teoria da Decisão = Teoria da Probabilidade
 + Teoria da Utilidade
 - Dado nosso conhecimento atual, podemos analisar a probabilidade dos resultados de cada ação e então selecionar aquela com maior utilidade esperada
- Não há, contudo, como racionalizar gosto ou preferência
 - O grau de utilidade de algo

- Então Teoria da Decisão = Teoria da Probabilidade
 + Teoria da Utilidade
 - Dado nosso conhecimento atual, podemos analisar a probabilidade dos resultados de cada ação e então selecionar aquela com maior utilidade esperada
- Não há, contudo, como racionalizar gosto ou preferência
 - O grau de utilidade de algo
 - Nos resta então o cálculo da probabilidade

Teoria da Probabilidade



Fonte: https://conversionxl.com/blog/bayesian-frequentist-ab-testing/

 Associe a cada sentença da base um grau de certeza numérico (sua probabilidade), entre 0 e 1

- Associe a cada sentença da base um grau de certeza numérico (sua probabilidade), entre 0 e 1
 - Probabilidade $0 \rightarrow$ corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é falsa

- Associe a cada sentença da base um grau de certeza numérico (sua probabilidade), entre 0 e 1
 - Probabilidade $0 \rightarrow$ corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é falsa
 - ullet Probabilidade 1 o corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é verdadeira

- Associe a cada sentença da base um grau de certeza numérico (sua probabilidade), entre 0 e 1
 - Probabilidade $0 \rightarrow$ corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é falsa
 - ullet Probabilidade 1 o corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é verdadeira
 - Outras probabilidades correspondem a graus intermediários de crença na veracidade da sentença

- Associe a cada sentença da base um grau de certeza numérico (sua probabilidade), entre 0 e 1
 - Probabilidade $0 \rightarrow$ corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é falsa
 - \bullet Probabilidade $1 \to {\sf corresponde}$ a uma crença inequívoca de que a sentença é verdadeira
 - Outras probabilidades correspondem a graus intermediários de crença na veracidade da sentença
- Note que a sentença por si só ou é verdadeira ou falsa

- Associe a cada sentença da base um grau de certeza numérico (sua probabilidade), entre 0 e 1
 - Probabilidade $0 \rightarrow$ corresponde a uma crença inequívoca de que a sentença é falsa
 - \bullet Probabilidade $1 \to {\sf corresponde}$ a uma crença inequívoca de que a sentença é verdadeira
 - Outras probabilidades correspondem a graus intermediários de crença na veracidade da sentença
- Note que a sentença por si só ou é verdadeira ou falsa
 - Não cabe imprecisão o que varia é nossa crença nisso

Definindo valores

 Valores de probabilidade são obtidos a partir da análise de frequência de dados, ou a partir de regras estabelecidas

- Valores de probabilidade são obtidos a partir da análise de frequência de dados, ou a partir de regras estabelecidas
 - Ex: Podemos não saber o que aflige o paciente, mas cremos ter uma chance de 80% (0,8) de ser gripe

- Valores de probabilidade são obtidos a partir da análise de frequência de dados, ou a partir de regras estabelecidas
 - Ex: Podemos não saber o que aflige o paciente, mas cremos ter uma chance de 80% (0,8) de ser gripe
 - (A cada 100 pacientes com o mesmo tipo de reclamação, teríamos esse problema em 80 deles)

- Valores de probabilidade são obtidos a partir da análise de frequência de dados, ou a partir de regras estabelecidas
 - Ex: Podemos não saber o que aflige o paciente, mas cremos ter uma chance de 80% (0,8) de ser gripe
 - (A cada 100 pacientes com o mesmo tipo de reclamação, teríamos esse problema em 80 deles)
- Fortemente relacionadas a evidências

- Valores de probabilidade são obtidos a partir da análise de frequência de dados, ou a partir de regras estabelecidas
 - Ex: Podemos não saber o que aflige o paciente, mas cremos ter uma chance de 80% (0,8) de ser gripe
 - (A cada 100 pacientes com o mesmo tipo de reclamação, teríamos esse problema em 80 deles)
- Fortemente relacionadas a evidências
 - Novas evidências levam a novas probabilidades

Variáveis aleatórias

Variáveis aleatórias

São os elemento básico da probabilidade

- São os elemento básico da probabilidade
- Parte do mundo cujo status é inicialmente desconhecido

- São os elemento básico da probabilidade
- Parte do mundo cujo status é inicialmente desconhecido
 - Ex: gripe pode se referir ao fato de eu ter ou não gripe

- São os elemento básico da probabilidade
- Parte do mundo cujo status é inicialmente desconhecido
 - Ex: gripe pode se referir ao fato de eu ter ou não gripe
- Toda variável tem um domínio

- São os elemento básico da probabilidade
- Parte do mundo cujo status é inicialmente desconhecido
 - Ex: gripe pode se referir ao fato de eu ter ou não gripe
- Toda variável tem um domínio
 - Seu valor é obtido desse domínio

Eventos Atômicos

 Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = verdadeiro$

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = verdadeiro
 - $Gripe = falso \land Alergia = falso$

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = falso
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = verdadeiro$
 - $Gripe = falso \land Alergia = falso$
 - Gripe = falso ∧ Alergia = verdadeiro

Eventos Atômicos

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = verdadeiro
 - $Gripe = falso \land Alergia = falso$
 - Gripe = falso ∧ Alergia = verdadeiro

Nossa convenção: Variáveis com inicial maiúscula e valores em minúscula

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:
 - Variáveis: Gripe e Alergia
 - Eventos atômicos:

- Por conveniência, em vez de Gripe = verdadeiro podemos escrever apenas gripe
- $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
- $Gripe = verdadeiro \land Alergia = verdadeiro$
- $Gripe = falso \land Alergia = falso$
- Gripe = falso ∧ Alergia = verdadeiro

Eventos Atômicos

- Especificação completa do estado do mundo sobre o qual estamos incertos
 - Associação de valores a todas as variáveis que compõem esse mundo
- Exemplo:

E em vez de *Gripe* = falso

- Variáveis: Gripe e Alergia podemos escrever apenas ¬gripe
- Eventos atômicos:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = verdadeiro$
 - $Gripe = falso \land Alergia = falso$
 - Gripe = falso ∧ Alergia = verdadeiro

Eventos Atômicos – Propriedades

Mutuamente exclusivos

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = verdadeiro$

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = verdadeiro
 - Ambos não podem acontecer ao mesmo tempo

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = verdadeiro
 - Ambos não podem acontecer ao mesmo tempo
- Exaustivos

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = verdadeiro
 - Ambos não podem acontecer ao mesmo tempo
- Exaustivos
 - Pelo menos um deve valer (cobrem todas as possibilidades)

- Mutuamente exclusivos
 - No máximo um pode valer
 - Exemplo:
 - $Gripe = verdadeiro \land Alergia = falso$
 - Gripe = verdadeiro ∧ Alergia = verdadeiro
 - Ambos não podem acontecer ao mesmo tempo
- Exaustivos
 - Pelo menos um deve valer (cobrem todas as possibilidades)
 - Um ∨ entre eles deve ser sempre verdadeiro

Eventos Atômicos – Propriedades

 Qualquer evento atômico particular acarreta a veracidade ou não de toda proposição

- Qualquer evento atômico particular acarreta a veracidade ou não de toda proposição
 - Não há proposição cuja veracidade não possa ser determinada por um evento atômico, pois ele cobre todas as variáveis

- Qualquer evento atômico particular acarreta a veracidade ou não de toda proposição
 - Não há proposição cuja veracidade não possa ser determinada por um evento atômico, pois ele cobre todas as variáveis
- Toda proposição é logicamente equivalente à disjunção de todos os eventos atômicos que acarretam sua veracidade

- Qualquer evento atômico particular acarreta a veracidade ou não de toda proposição
 - Não há proposição cuja veracidade não possa ser determinada por um evento atômico, pois ele cobre todas as variáveis
- Toda proposição é logicamente equivalente à disjunção de todos os eventos atômicos que acarretam sua veracidade
 - Gripe \equiv (Gripe \land Alergia) \lor (Gripe $\land \neg$ Alergia)

- Qualquer evento atômico particular acarreta a veracidade ou não de toda proposição
 - Não há proposição cuja veracidade não possa ser determinada por um evento atômico, pois ele cobre todas as variáveis
- Toda proposição é logicamente equivalente à disjunção de todos os eventos atômicos que acarretam sua veracidade
 - Gripe \equiv (Gripe \land Alergia) \lor (Gripe $\land \neg$ Alergia) (Gripe \land Alergia \models Gripe) e (Gripe $\land \neg$ Alergia \models Gripe)

Probabilidade Prévia ou Incondicional

Probabilidade Prévia ou Incondicional

Crença <u>antes</u> da evidência ser obtida

Probabilidade Prévia ou Incondicional

- Crença <u>antes</u> da evidência ser obtida
 - Grau de crença na ausência de qualquer outra informação

- Crença <u>antes</u> da evidência ser obtida
 - Grau de crença na ausência de qualquer outra informação
 - Probabilidade inicial de que a hipótese h valha, antes de observados os dados

- Crença <u>antes</u> da evidência ser obtida
 - Grau de crença na ausência de qualquer outra informação
 - Probabilidade inicial de que a hipótese h valha, antes de observados os dados
 - Reflete qualquer conhecimento prévio que temos sobre a chance de h ser a hipótese correta

- Crença <u>antes</u> da evidência ser obtida
 - Grau de crença na ausência de qualquer outra informação
 - Probabilidade inicial de que a hipótese h valha, antes de observados os dados
 - Reflete qualquer conhecimento prévio que temos sobre a chance de h ser a hipótese correta
 - Deve ser usada somente quando n\u00e3o houver outra informa\u00e7\u00e3o dispon\u00edvel

- Crença <u>antes</u> da evidência ser obtida
 - Grau de crença na ausência de qualquer outra informação
 - Probabilidade inicial de que a hipótese h valha, antes de observados os dados
 - Reflete qualquer conhecimento prévio que temos sobre a chance de h ser a hipótese correta
 - Deve ser usada somente quando n\u00e3o houver outra informa\u00e7\u00e3o dispon\u00edvel
- Exemplo:

- Crença antes da evidência ser obtida
 - Grau de crença na ausência de qualquer outra informação
 - Probabilidade inicial de que a hipótese h valha, antes de observados os dados
 - Reflete qualquer conhecimento prévio que temos sobre a chance de h ser a hipótese correta
 - Deve ser usada somente quando n\u00e3o houver outra informa\u00e7\u00e3o dispon\u00edvel
- Exemplo:
 - Se de antemão creio que a probabilidade de ter gripe é 0,1, então P(Gripe=verdadeiro) = P(gripe) = 0,1

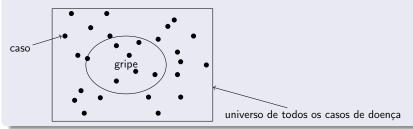
De onde vem essa crença?

Pode refletir nossa intuição

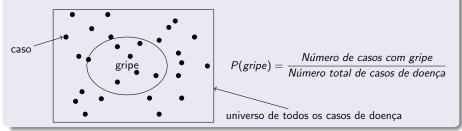
- Pode refletir nossa intuição
- Pode advir de experiência passada

- Pode refletir nossa intuição
- Pode advir de experiência passada
 - De todos os casos já vistos, 10% deles eram gripe

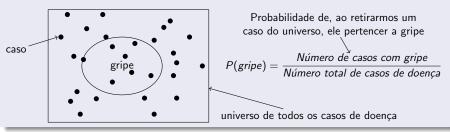
- Pode refletir nossa intuição
- Pode advir de experiência passada
 - De todos os casos já vistos, 10% deles eram gripe
- Diagramas de Venn:



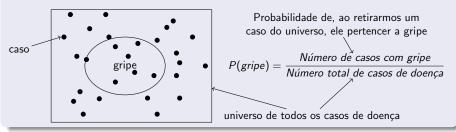
- Pode refletir nossa intuição
- Pode advir de experiência passada
 - De todos os casos já vistos, 10% deles eram gripe
- Diagramas de Venn:



- Pode refletir nossa intuição
- Pode advir de experiência passada
 - De todos os casos já vistos, 10% deles eram gripe
- Diagramas de Venn:



- Pode refletir nossa intuição
- Pode advir de experiência passada
 - De todos os casos já vistos, 10% deles eram gripe
- Diagramas de Venn:



Probabilidade Posterior ou Condicional

Crença após a evidência ser obtida

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente
- Reflete a crença dada a nova evidência

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente
- Reflete a crença dada a nova evidência
 - P(variável = Valor | evidência)

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente
- Reflete a crença dada a nova evidência
 - $\begin{array}{l} \bullet \ \ \, \mathsf{P}(\mathsf{variável} = \mathsf{Valor} \mid \mathsf{evidência}) \\ \\ \big(\mathsf{Probabilidade} \ \mathsf{da} \ \mathsf{variável} \ \mathsf{dado} \ \mathsf{que} \ \mathsf{conhecemos} \ \mathsf{a} \ \mathsf{evidência}\big) \end{array}$

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente
- Reflete a crença dada a nova evidência
 - $\begin{array}{l} \bullet \ \ \, \mathsf{P}(\mathsf{variável} = \mathsf{Valor} \mid \mathsf{evidência}) \\ \\ \bullet \ \ \, \mathsf{(Probabilidade da variável dado que conhecemos a evidência)} \end{array}$
 - Embora n\u00e3o implique causalidade, \u00e1s vezes \u00e9 \u00fctill till pensar em termos de P(efeito | causa)

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente
- Reflete a crença dada a nova evidência
 - P(variável = Valor | evidência)
 (Probabilidade da variável dado que conhecemos a evidência)
 - Embora n\u00e3o implique causalidade, \u00e1s vezes \u00e9 \u00fctill till pensar em termos de P(efeito | causa)
 - Ex: P(gripe|febre) = 0.8

- Crença após a evidência ser obtida
 - Inclui a evidência explicitamente
- Reflete a crença dada a nova evidência
 - P(variável = Valor | evidência)
 (Probabilidade da variável dado que conhecemos a evidência)
 - Embora n\u00e3o implique causalidade, \u00e1s vezes \u00e9 \u00fctill till pensar em termos de P(efeito | causa)
 - Ex: P(gripe|febre) = 0.8
 - De todos os casos em que observamos febre (sem levar em conta qualquer outra coisa), 80% eram de pessoas com gripe

Probabilidade Posterior ou Condicional

 Após coletada a evidência, a probabilidade prévia não se aplica mais

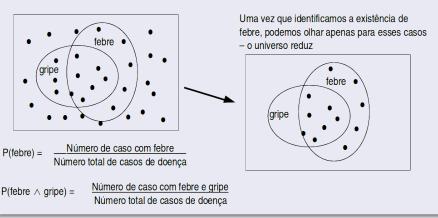


Fonte: https://www.invespcro.com/blog/bayesian -vs-frequentist-a-b-testing-whats-the-difference/

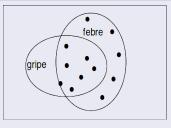
Como calcularmos a probabilidade posterior?

Como calcularmos a probabilidade posterior?

Suponha o seguinte universo:



Como calcularmos a probabilidade posterior?



P(gripelfebre) =

Número de caso com gripe

Número total de casos no novo universo



P(gripelfebre) =

Número de caso com febre e gripe

Número total de casos de febre

Número de casos com febre e gripe = $P(febre \land gripe) \times Número total de casos de doença$

Número total de casos com febre = $P(febre) \times N$ úmero total de casos de doença

P(gripelfebre) =

 $\frac{\text{P(febre} \land \text{gripe)} \times \text{N\'umero total de casos de doença}}{\text{P(febre)} \times \text{N\'umero total de casos de doença}}$

 $= \frac{P(\text{febre} \land \text{gripe})}{P(\text{febre})}$

P(febre)

Regra do produto

Regra do produto

$$P(a|b) = \frac{P(a \wedge b)}{P(b)}$$
 (sempre que $P(b) \neq 0$)

Regra do produto

$$P(a|b) = \frac{P(a \wedge b)}{P(b)}$$
 (sempre que $P(b) \neq 0$)

- Então (regra do produto)
 - $P(a \wedge b) = P(a|b)P(b)$ e $P(a \wedge b) = P(b|a)P(a)$

Regra do produto

$$P(a|b) = \frac{P(a \wedge b)}{P(b)}$$
 (sempre que $P(b) \neq 0$)

- Então (regra do produto)
 - $P(a \wedge b) = P(a|b)P(b)$ e $P(a \wedge b) = P(b|a)P(a)$
 - Para que a e b sejam verdade, precisamos que b seja verdade, e que a seja verdade, dado que b é verdade

Regra do produto

$$P(a|b) = \frac{P(a \wedge b)}{P(b)}$$
 (sempre que $P(b) \neq 0$)

- Então (regra do produto)
 - $P(a \wedge b) = P(a|b)P(b)$ e $P(a \wedge b) = P(b|a)P(a)$
 - Para que a e b sejam verdade, precisamos que b seja verdade, e que a seja verdade, dado que b é verdade
- Alternativamente, podemos denotar $P(a \land b)$ por P(a,b)

Exemplo

Baralho de 52 cartas

Exemplo

- Baralho de 52 cartas
 - Retiramos uma carta

Exemplo

- Baralho de 52 cartas
 - Retiramos uma carta
- P(ás de espadas) antes de olharmos a carta:

Exemplo

- Baralho de 52 cartas
 - Retiramos uma carta
- P(ás de espadas) antes de olharmos a carta:

$$P(\text{ás de espada}) = \frac{\text{Número de ases de espada}}{\text{Número de cartas}} = \frac{1}{52}$$

Exemplo

- Baralho de 52 cartas
 - Retiramos uma carta
- P(ás de espadas) antes de olharmos a carta:

$$P(\text{ás de espada}) = \frac{\text{Número de ases de espada}}{\text{Número de cartas}} = \frac{1}{52}$$

• P(ás de espadas) após olharmos a carta:

Exemplo

- Baralho de 52 cartas
 - Retiramos uma carta
- P(ás de espadas) antes de olharmos a carta:

$$P(\text{ás de espada}) = \frac{\text{Número de ases de espada}}{\text{Número de cartas}} = \frac{1}{52}$$

- P(ás de espadas) após olharmos a carta:
 - Se era o ás de espadas: 1
 - Se não era: 0

E se houver mais informação disponível?

- E se houver mais informação disponível?
 - $P(a \wedge b \wedge c) = P(a|b \wedge c)P(b \wedge c)$

- E se houver mais informação disponível?
 - $P(a \wedge b \wedge c) = P(a|b \wedge c)P(b \wedge c)$
 - Podemos mudar a ordem de a, b e c

- E se houver mais informação disponível?
 - $P(a \wedge b \wedge c) = P(a|b \wedge c)P(b \wedge c)$
 - Podemos mudar a ordem de a, b e c
 - Note que $P(a|b \wedge a) = 1$

- E se houver mais informação disponível?
 - $P(a \wedge b \wedge c) = P(a|b \wedge c)P(b \wedge c)$
 - Podemos mudar a ordem de a, b e c
 - Note que $P(a|b \wedge a) = 1$
 - Pois supõe que a já ocorreu

- E se houver mais informação disponível?
 - $P(a \wedge b \wedge c) = P(a|b \wedge c)P(b \wedge c)$
 - Podemos mudar a ordem de a, b e c
 - Note que $P(a|b \wedge a) = 1$
 - Pois supõe que a já ocorreu

Em geral (regra da cadeia)

$$P(x_{1},...,x_{n}) = P(x_{1},...,x_{n-1})P(x_{n}|x_{1},...,x_{n-1})$$

$$= P(x_{1},...,x_{n-2})P(x_{n-1}|x_{1},...,x_{n-2})P(x_{n}|x_{1},...,x_{n-1})$$

$$\vdots$$

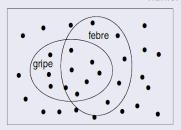
$$= \prod_{i=1}^{n} P(x_{i}|x_{1},...,x_{i-1})$$

Disjunção

Disjunção

Primeira aproximação:

P(gripe \vee febre) = $\frac{\text{número de casos de gripe} + \text{número de casos de febre}}{\text{número total de casos}}$



Problema: contamos 2 vezes a intersecção dos conjuntos (gripe ∧ febre)

 $P(gripe \lor febre) =$

número de casos de gripe + número de casos de febre – número de casos de gripe e febre número total de casos

 $P(gripe \lor febre) = P(gripe) + P(febre) - P(gripe \land febre)$

Axiomas de Kolmogorov

Probabilidades estão entre 0 e 1

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$
- 2 Toda distribuição de probabilidade em uma única variável deve somar 1

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$
- Toda distribuição de probabilidade em uma única variável deve somar 1

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$
- Toda distribuição de probabilidade em uma única variável deve somar 1

 - A probabilidade de algum evento ocorrer é 1 (e de nenhum é 0)

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$
- Toda distribuição de probabilidade em uma única variável deve somar 1

 - A probabilidade de algum evento ocorrer é 1 (e de nenhum é 0)
- A probabilidade da disjunção é dada por

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$
- 2 Toda distribuição de probabilidade em uma única variável deve somar 1

 - A probabilidade de algum evento ocorrer é 1 (e de nenhum é 0)
- A probabilidade da disjunção é dada por
 - $P(a \lor b) = P(a) + P(b) P(a \land b)$

- Probabilidades estão entre 0 e 1
 - $0 \le P(a) \le 1$
- Toda distribuição de probabilidade em uma única variável deve somar 1

 - A probabilidade de algum evento ocorrer é 1 (e de nenhum é 0)
- A probabilidade da disjunção é dada por
 - $P(a \lor b) = P(a) + P(b) P(a \land b)$
 - Se dois eventos são mutuamente exclusivos, então $P(a \lor b) = P(a) + P(b)$

Independência

Eventos independentes

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes
 - P(b|a) = P(b)

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes
 - P(b|a) = P(b)
 - P(a,b) = P(b|a)P(a) = P(b)P(a)

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes
 - P(b|a) = P(b)
 - P(a,b) = P(b|a)P(a) = P(b)P(a)
- Independência condicional

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes
 - P(b|a) = P(b)
 - P(a, b) = P(b|a)P(a) = P(b)P(a)
- Independência condicional
 - Ocorre quando duas variáveis possuem a mesma causa, porém não afetam uma a outra diretamente

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes
 - P(b|a) = P(b)
 - P(a, b) = P(b|a)P(a) = P(b)P(a)
- Independência condicional
 - Ocorre quando duas variáveis possuem a mesma causa, porém não afetam uma a outra diretamente
 - P(x,y|z) = P(x|z)P(y|z)

- Eventos independentes
 - A ocorrência de um não afeta a ocorrência do outro
 - P(a|b) = P(a), se a e b independentes
 - P(b|a) = P(b)
 - P(a, b) = P(b|a)P(a) = P(b)P(a)
- Independência condicional
 - Ocorre quando duas variáveis possuem a mesma causa, porém não afetam uma a outra diretamente
 - P(x,y|z) = P(x|z)P(y|z)
 - x e y são condicionalmente independentes, dada z

Independência Condicional

 x é condicionalmente independente de y dada z se a distribuição de probabilidade que governa x é independente de y dado um valor para z:

- x é condicionalmente independente de y dada z se a distribuição de probabilidade que governa x é independente de y dado um valor para z:
 - $P(X = x_i | Y = y_j, Z = z_k) = P(X = x_i | Z = z_k)$

- x é condicionalmente independente de y dada z se a distribuição de probabilidade que governa x é independente de y dado um valor para z:
 - $P(X = x_i | Y = y_j, Z = z_k) = P(X = x_i | Z = z_k)$
- Também vale para conjuntos de variáveis:

- x é condicionalmente independente de y dada z se a distribuição de probabilidade que governa x é independente de y dado um valor para z:
 - $P(X = x_i | Y = y_j, Z = z_k) = P(X = x_i | Z = z_k)$
- Também vale para conjuntos de variáveis:
 - O conjunto x_1, \ldots, x_l é condicionalmente independente do conjunto y_1, \ldots, y_m , dado o conjunto z_1, \ldots, z_n se

$$P(x_1,\ldots,x_l|y_1,\ldots,y_m,z_1,\ldots,z_n)=P(x_1,\ldots,x_l|z_1,\ldots,z_n)$$

- x é condicionalmente independente de y dada z se a distribuição de probabilidade que governa x é independente de y dado um valor para z:
 - $P(X = x_i | Y = y_j, Z = z_k) = P(X = x_i | Z = z_k)$
- Também vale para conjuntos de variáveis:
 - O conjunto x_1, \ldots, x_l é condicionalmente independente do conjunto y_1, \ldots, y_m , dado o conjunto z_1, \ldots, z_n se
 - $P(x_1,\ldots,x_l|y_1,\ldots,y_m,z_1,\ldots,z_n)=P(x_1,\ldots,x_l|z_1,\ldots,z_n)$
 - Ao sabermos os valores de z_i não precisamos mais dos y_i para saber x_i

Independência Condicional

Exemplo

 Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca

Independência Condicional

Exemplo

- Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca
 - A detecção e a dor deveriam ser independentes. Contudo, se a broca prende em algo, deve ser uma cárie, e isso provavelmente causa a dor

Independência Condicional

Exemplo

- Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca
 - A detecção e a dor deveriam ser independentes. Contudo, se a broca prende em algo, deve ser uma cárie, e isso provavelmente causa a dor
 - Causa comum a ambas

- Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca
 - A detecção e a dor deveriam ser independentes. Contudo, se a broca prende em algo, deve ser uma cárie, e isso provavelmente causa a dor
 - Causa comum a ambas
- P(Dor, Broca|Cárie) = (Broca|Dor, Cárie)P(Dor|Cárie)

- Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca
 - A detecção e a dor deveriam ser independentes. Contudo, se a broca prende em algo, deve ser uma cárie, e isso provavelmente causa a dor
 - Causa comum a ambas
- P(Dor, Broca|Cárie) = (Broca|Dor, Cárie)P(Dor|Cárie)
 - Se eu sei que tenho uma cárie, a probabilidade da broca detectá-la não depende do fato de eu ter dor

- Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca
 - A detecção e a dor deveriam ser independentes. Contudo, se a broca prende em algo, deve ser uma cárie, e isso provavelmente causa a dor
 - Causa comum a ambas
- P(Dor, Broca|Cárie) = (Broca|Dor, Cárie)P(Dor|Cárie)
 - Se eu sei que tenho uma cárie, a probabilidade da broca detectá-la não depende do fato de eu ter dor
 - P(broca|dor,cárie) = P(broca|cárie)

- Suponha que um paciente tenha dor de dente, foi ao dentista e este detectou algo com a broca
 - A detecção e a dor deveriam ser independentes. Contudo, se a broca prende em algo, deve ser uma cárie, e isso provavelmente causa a dor
 - Causa comum a ambas
- P(Dor, Broca|Cárie) = (Broca|Dor, Cárie)P(Dor|Cárie)
 - Se eu sei que tenho uma cárie, a probabilidade da broca detectá-la não depende do fato de eu ter dor
 - P(broca|dor,cárie) = P(broca|cárie)
 - $P(broca|dor, \neg cárie) = P(broca|\neg cárie)$

Exemplo

 Suponha dor e broca condicionalmente independentes dada cárie:

```
P(Dor, Broca, Cárie) = P(Dor, Broca|Cárie)P(Cárie)
= P(Dor|Cárie)P(Broca|Cárie)P(Cárie)
```

Exemplo

 Suponha dor e broca condicionalmente independentes dada cárie:

$$P(Dor, Broca, Cárie) = P(Dor, Broca|Cárie)P(Cárie)$$

= $P(Dor|Cárie)P(Broca|Cárie)P(Cárie)$

Em geral

$$P(causa, efeito_1, \dots, efeito_n) = P(causa) \prod P(efeito_i|causa)$$



Probabilidade (Revisão)

Distribuição de Probabilidade

Distribuição de Variáveis Discretas

 Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7
 - P(Clima = chuvoso) = 0.2

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7
 - P(Clima = chuvoso) = 0.2
 - P(Clima = nublado) = 0.08

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7
 - P(Clima = chuvoso) = 0.2
 - P(Clima = nublado) = 0.08
 - P(Clima = nevando) = 0.02

Distribuição de Variáveis Discretas

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7
 - P(Clima = chuvoso) = 0.2
 - P(Clima = nublado) = 0.08
 - P(Clima = nevando) = 0.02

Note que a soma de todas as possibilidades é 1

Distribuição de Variáveis Discretas

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7
 - P(Clima = chuvoso) = 0.2
 - P(Clima = nublado) = 0.08
 - P(Clima = nevando) = 0.02
- $P(Clima) = \langle 0.7, 0.2, 0.08, 0.02 \rangle$

Note que a soma de todas as possibilidades é 1

Distribuição de Variáveis Discretas

- Considere os 4 possíveis valores para a variável aleatória clima:
 - P(Clima = ensolarado) = 0.7
 - P(Clima = chuvoso) = 0.2
 - P(Clima = nublado) = 0.08
 - P(Clima = nevando) = 0.02
- $P(Clima) = \langle 0.7, 0.2, 0.08, 0.02 \rangle$
 - Arranjo de valores para as probabilidades <u>de cada estado</u> individual da variável → **Distribuição de probabilidade**

Note que a soma de todas as possibilidades é 1

Caso Discreto: Definição Formal

• A distribuição de probabilidade \mathbf{P} de uma variável discreta X é a função que dá a probabilidade $P(X = x_i)$ de X assumir o valor x_i , para todo x_i ($\mathbf{P}(X)$ dá os valores de $P(X = x_i)$, $\forall x_i$), satisfazendo as seguintes condições

Caso Discreto: Definição Formal

- A distribuição de probabilidade \mathbf{P} de uma variável discreta X é a função que dá a probabilidade $P(X=x_i)$ de X assumir o valor x_i , para todo x_i ($\mathbf{P}(X)$ dá os valores de $P(X=x_i)$, $\forall x_i$), satisfazendo as seguintes condições
 - $0 \le P(X = x_i) \le 1$

Caso Discreto: Definição Formal

- A distribuição de probabilidade \mathbf{P} de uma variável discreta X é a função que dá a probabilidade $P(X = x_i)$ de X assumir o valor x_i , para todo x_i ($\mathbf{P}(X)$ dá os valores de $P(X = x_i)$, $\forall x_i$), satisfazendo as seguintes condições
 - $0 \le P(X = x_i) \le 1$

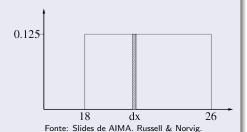
Distribuição de Variáveis Contínuas

Distribuição de Variáveis Contínuas

• Chamada função de densidade de probabilidade

Distribuição de Variáveis Contínuas

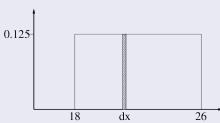
- Chamada função de densidade de probabilidade
- Ex: P(x) = U[18, 26](x) (Uniforme entre 18 e 26)



Distribuição de Variáveis Contínuas

- Chamada função de densidade de probabilidade
- Ex: P(x) = U[18, 26](x) (Uniforme entre 18 e 26)

$$\int_{18}^{26} P(x) dx = 1$$

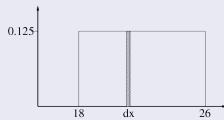


Distribuição de Variáveis Contínuas

- Chamada função de densidade de probabilidade
- Ex: P(x) = U[18, 26](x) (Uniforme entre 18 e 26)

$$\int_{18}^{26} P(x) dx = 1$$

$$C \int_{18}^{26} dx = 1$$



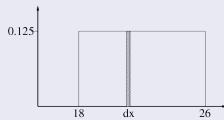
Distribuição de Variáveis Contínuas

- Chamada função de densidade de probabilidade
- Ex: P(x) = U[18, 26](x) (Uniforme entre 18 e 26)

$$\int_{18}^{26} P(x)dx = 1$$

$$C \int_{18}^{26} dx = 1$$

$$C(26 - 18) = 1$$



Distribuição de Variáveis Contínuas

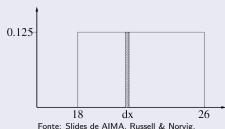
- Chamada função de densidade de probabilidade
- Ex: P(x) = U[18, 26](x) (Uniforme entre 18 e 26)

$$\int_{18}^{26} P(x)dx = 1$$

$$C \int_{18}^{26} dx = 1$$

$$C(26 - 18) = 1$$

$$8C = 1$$



Distribuição de Variáveis Contínuas

- Chamada função de densidade de probabilidade
- Ex: P(x) = U[18, 26](x) (Uniforme entre 18 e 26)

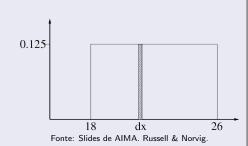
$$\int_{18}^{26} P(x)dx = 1$$

$$C \int_{18}^{26} dx = 1$$

$$C(26 - 18) = 1$$

$$8C = 1$$

$$C = 0.125$$



Caso Contínuo: Definição Formal

 A distribuição de probabilidade de uma variável contínua X é uma função que satisfaz as seguintes propriedades

Caso Contínuo: Definição Formal

- A distribuição de probabilidade de uma variável contínua X é uma função que satisfaz as seguintes propriedades
 - ullet A probabilidade do valor de X estar entre dois pontos a e b é

$$P(a \le x \le b) = \int_a^b f(x) dx$$

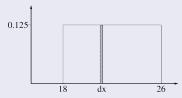
Caso Contínuo: Definição Formal

- A distribuição de probabilidade de uma variável contínua X é uma função que satisfaz as seguintes propriedades
 - A probabilidade do valor de X estar entre dois pontos a e b é $P(a \le x \le b) = \int_a^b f(x) dx$
 - $P(x) \ge 0, \forall x \in \mathbb{R}$

Caso Contínuo: Definição Formal

- A distribuição de probabilidade de uma variável contínua X é uma função que satisfaz as seguintes propriedades
 - A probabilidade do valor de X estar entre dois pontos a e b é $P(a \le x \le b) = \int_a^b f(x) dx$
 - $P(x) \ge 0, \forall x \in \mathbb{R}$
 - A a área total da curva sobre todos os valores possíveis de x é $1 \Rightarrow \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$

Possuem interpretação diferente...



Possuem interpretação diferente...

•
$$P(X = 20, 5) = \int_{20,5}^{20,5} P(x) dx = 0$$
 0.125

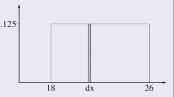
Fonte: Slides de AIMA. Russell & Norvig.

18

Possuem interpretação diferente...

•
$$P(X = 20, 5) = \int_{20,5}^{20,5} P(x) dx = 0$$

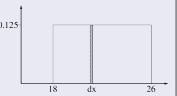
 Cada variável toma um intervalo infinito de valores



Possuem interpretação diferente...

•
$$P(X = 20, 5) = \int_{20,5}^{20,5} P(x) dx = 0$$

- Cada variável toma um intervalo infinito de valores
- $X = 20, 5 \Rightarrow$ precisão infinita

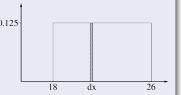


Fonte: Slides de AIMA. Russell & Norvig.

Possuem interpretação diferente...

•
$$P(X = 20, 5) = \int_{20,5}^{20,5} P(x) dx = 0$$

- Cada variável toma um intervalo infinito de valores
- $X = 20, 5 \Rightarrow$ precisão infinita



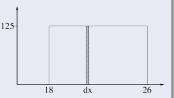
Fonte: Slides de AIMA. Russell & Norvig.

• Pensamos então em P(X) em torno de x

Possuem interpretação diferente...

•
$$P(X = 20,5) = \int_{20,5}^{20,5} P(x) dx = 0$$

- Cada variável toma um intervalo infinito de valores
- $X = 20, 5 \Rightarrow$ precisão infinita



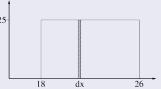
Fonte: Slides de AIMA. Russell & Norvig.

- Pensamos então em P(X) em torno de x
 - $\lim_{a \to b} P(a \le x \le b) = \lim_{a \to b} \int_a^b P(x) dx$

Possuem interpretação diferente...

•
$$P(X = 20,5) = \int_{20,5}^{20,5} P(x) dx = 0$$
 0.125

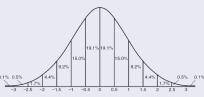
- Cada variável toma um intervalo infinito de valores
- $X = 20, 5 \Rightarrow$ precisão infinita



Fonte: Slides de AIMA. Russell & Norvig.

- Pensamos então em P(X) em torno de x
 - $\lim_{a \to b} P(a \le x \le b) = \lim_{a \to b} \int_a^b P(x) dx$
 - E P(X = 20, 5) passa a significar essa densidade de probabilidade em torno de 20,5

Outras distribuições: Gaussiana ou Normal



Fonte: https://coloneltedcampbell.blog/2016/ 02/13/the-800-pound-gorillas/normal67/

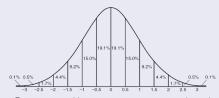
Outras distribuições: Gaussiana ou Normal



Fonte: https://coloneltedcampbell.blog/2016/02/13/the-800-pound-gorillas/normal67/

Outras distribuições: Gaussiana ou Normal

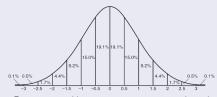
- Onde
 - $\mu = \text{valor m\'edio}$
 - $\sigma = \text{desvio padrão (e}$ portanto σ^2 a variância)



Fonte: https://coloneltedcampbell.blog/2016/ 02/13/the-800-pound-gorillas/normal67/

Outras distribuições: Gaussiana ou Normal

- Onde
 - $\mu = \text{valor m\'edio}$
 - $\sigma =$ desvio padrão (e portanto σ^2 a variância)



Fonte: https://coloneltedcampbell.blog/2016/ 02/13/the-800-pound-gorillas/normal67/

Para uma lista bastante elaborada, consulte http://en.wikipedia.org/wiki/List_of_probability_distributions

Distribuição Conjunta de Probabilidade

• E se tivermos mais de uma variável?

- E se tivermos mais de uma variável?
 - Como saber a probabilidade de termos gripe num dia chuvoso, por exemplo?

- E se tivermos mais de uma variável?
 - Como saber a probabilidade de termos gripe num dia chuvoso, por exemplo?
 - Variáveis: Clima e (ter) Gripe

- E se tivermos mais de uma variável?
 - Como saber a probabilidade de termos gripe num dia chuvoso, por exemplo?
 - Variáveis: Clima e (ter) Gripe
- Temos uma distribuição conjunta de probabilidade

- E se tivermos mais de uma variável?
 - Como saber a probabilidade de termos gripe num dia chuvoso, por exemplo?
 - Variáveis: Clima e (ter) Gripe
- Temos uma distribuição conjunta de probabilidade
 - Com todas as combinações possíveis de valores

- E se tivermos mais de uma variável?
 - Como saber a probabilidade de termos gripe num dia chuvoso, por exemplo?
 - Variáveis: Clima e (ter) Gripe
- Temos uma distribuição conjunta de probabilidade
 - Com todas as combinações possíveis de valores
- Vimos a distribuição de uma única variável:
 - $P(Clima) = \langle 0,7, 0,2, 0,08, 0,02 \rangle$

Distribuição Conjunta de Probabilidade

• P(Clima, Gripe) – distribuição conjunta

- P(Clima, Gripe) distribuição conjunta
 - Denota todas as combinações de valores das variáveis

	Cillia			
Gripe	Sol	chuva	nublado	neve
sim	0,144	0,02	0,016	0,02
não	0,576	0,08	0,064	0,08

Distribuição Conjunta de Probabilidade

- P(Clima, Gripe) distribuição conjunta
 - Denota todas as combinações de valores das variáveis
 Clima

	Cillia			
Gripe	Sol	chuva	nublado	neve
sim	0,144	0,02	0,016	0,02
não	0,576	0,08	0,064	0,08

Distribuição conjunta completa:

- P(Clima, Gripe) distribuição conjunta
 - Denota todas as combinações de valores das variáveis

	Cillia			
Gripe	Sol	chuva	nublado	neve
sim	0,144	0,02	0,016	0,02
não	0,576	0,08	0,064	0,08

- Distribuição conjunta completa:
 - Envolve o conjunto completo de variáveis

- P(Clima, Gripe) distribuição conjunta
 - Denota todas as combinações de valores das variáveis

	Cilma			
Gripe	Sol	chuva	nublado	neve
sim	0,144	0,02	0,016	0,02
não	0,576	0,08	0,064	0,08

- Distribuição conjunta completa:
 - Envolve o conjunto completo de variáveis
 - Todas as variáveis do domínio

Distribuição Conjunta de Probabilidade

- P(Clima, Gripe) distribuição conjunta
 - Denota todas as combinações de valores das variáveis

	Cillia			
Gripe	Sol	chuva	nublado	neve
sim	0,144	0,02	0,016	0,02
não	0,576	0,08	0,064	0,08

Distribuição conjunta completa:

- Envolve o conjunto completo de variáveis
 - Todas as variáveis do domínio
 - Especifica a probabilidade de cada evento atômico

Distribuição Conjunta de Probabilidade

- P(Clima, Gripe) distribuição conjunta
 - Denota todas as combinações de valores das variáveis

	Cililia			
Gripe	Sol	chuva	nublado	neve
sim	0,144	0,02	0,016	0,02
não	0,576	0,08	0,064	0,08

Distribuição conjunta completa:

- Envolve o conjunto completo de variáveis
 - Todas as variáveis do domínio
 - Especifica a probabilidade de cada evento atômico
- **P**(Gripe, Alergia, Clima) \rightarrow tabela 2 \times 2 \times 4

Também denotam probabilidades condicionais

 $\bullet \ \mathbf{P}(X,Y) = \mathbf{P}(X|Y)\mathbf{P}(Y)$

- \bullet P(X,Y) = P(X|Y)P(Y)
- P(X|Y) dá os valores de $P(X=x_i|Y=y_j)$ para todo i,j possível

- $\bullet \ \mathbf{P}(X,Y) = \mathbf{P}(X|Y)\mathbf{P}(Y)$
- P(X|Y) dá os valores de $P(X=x_i|Y=y_j)$ para todo i,j possível
- P(X,Y) = P(X|Y)P(Y) é um conjunto de equações

- $\bullet \ \mathbf{P}(X,Y) = \mathbf{P}(X|Y)\mathbf{P}(Y)$
- P(X|Y) dá os valores de $P(X=x_i|Y=y_j)$ para todo i,j possível
- P(X,Y) = P(X|Y)P(Y) é um conjunto de equações
 - $P(X=x_1 \land Y=y_1) = P(X=x_1|Y=y_1)P(Y=y_1)$

- $\bullet \ \mathbf{P}(X,Y) = \mathbf{P}(X|Y)\mathbf{P}(Y)$
- P(X|Y) dá os valores de $P(X=x_i|Y=y_j)$ para todo i,j possível
- P(X,Y) = P(X|Y)P(Y) é um conjunto de equações
 - $P(X=x_1 \land Y=y_1) = P(X=x_1|Y=y_1)P(Y=y_1)$
 - $P(X=x_1 \land Y=y_2) = P(X=x_1|Y=y_2)P(Y=y_2)$

- $\bullet \ \mathbf{P}(X,Y) = \mathbf{P}(X|Y)\mathbf{P}(Y)$
- P(X|Y) dá os valores de $P(X=x_i|Y=y_j)$ para todo i,j possível
- P(X,Y) = P(X|Y)P(Y) é um conjunto de equações
 - $P(X=x_1 \land Y=y_1) = P(X=x_1|Y=y_1)P(Y=y_1)$
 - $P(X=x_1 \land Y=y_2) = P(X=x_1|Y=y_2)P(Y=y_2)$
 - . . .

Exemplo – Domínio: odontologia

Variáveis:

- Variáveis:
 - Cárie: Cárie = $\{$ sim, não $\}$

- Variáveis:
 - Cárie: Cárie = {sim, não}
 - Dor de dente: Dor = {sim, não}

- Variáveis:
 - Cárie: Cárie = {sim, não}
 - Dor de dente: Dor = {sim, não}
 - Broca prendendo no dente: Broca = $\{sim, não\}$

- Variáveis:
 - Cárie: Cárie = {sim, não}
 - Dor de dente: Dor = {sim, não}
 - Broca prendendo no dente: Broca = $\{sim, não\}$
- Distribuição conjunta:

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

- Observação
 - A soma total das probabilidades é 1

- Observação
 - A soma total das probabilidades é 1
- Cálculo da probabilidade de uma proposição

- Observação
 - A soma total das probabilidades é 1
- Cálculo da probabilidade de uma proposição
 - Identifique os eventos atômicos nos quais a proposição é verdadeira

- Observação
 - A soma total das probabilidades é 1
- Cálculo da probabilidade de uma proposição
 - Identifique os eventos atômicos nos quais a proposição é verdadeira
 - Adicione suas probabilidades

Exemplo – Domínio: odontologia

- Observação
 - A soma total das probabilidades é 1
- Cálculo da probabilidade de uma proposição
 - Identifique os eventos atômicos nos quais a proposição é verdadeira
 - Adicione suas probabilidades
 - Ex:

$$\begin{array}{l} \text{P(c\'arie} \lor \text{dor)} = 0.108 \\ + \ 0.012 + 0.072 + 0.008 \\ + \ 0.016 + 0.064 = 0.28 \end{array}$$

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

Cálculo da probabilidade de uma proposição

•
$$P(cárie) = 0.108 + 0.012 + 0.072 + 0.008 = 0.2$$

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

Cálculo da probabilidade de uma proposição

P(cárie) = 0.108 + 0.012 + 0.072 + 0.008 = 0.2

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

• Chamada Probabilidade marginal

Cálculo da probabilidade de uma proposição

• P(cárie) = 0.108 + 0.012 + 0.072 + 0.008 = 0.2

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

Chamada Probabilidade marginal

•
$$P(\neg c\acute{a}rie|dor) = \frac{P(\neg c\acute{a}rie \wedge dor)}{P(dor)}$$

Cálculo da probabilidade de uma proposição

•
$$P(\text{cárie}) = 0.108 + 0.012 + 0.072 + 0.008 = 0.2$$

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

Chamada Probabilidade marginal

•
$$P(\neg c\acute{a}rie|dor) = \frac{P(\neg c\acute{a}rie \wedge dor)}{P(dor)}$$

	dor		¬dor	
	prende	¬prende	prende	¬prende
cárie	0,108	0,012	0,072	0,008
¬cárie	0,016	0,064	0,144	0,576

$$\frac{0,016+0,064}{0,108+0,012+0,016+0,064}=0,4$$

Regra Geral

$$P(Y) = \sum_{Z} P(Y, Z)$$

Regra Geral

$$P(Y) = \sum_{Z} P(Y, Z)$$

 A probabilidade de Y pode ser obtida somando-se todas as outras variáveis de qualquer distribuição conjunta que contenha Y

Regra Geral

- $P(Y) = \sum_{Z} P(Y, Z)$
 - A probabilidade de Y pode ser obtida somando-se todas as outras variáveis de qualquer distribuição conjunta que contenha Y
 - A probabilidade de um efeito (Y) pode ser obtida somando-se sua probabilidade de ocorrência com cada uma de suas causas possíveis

Regra Geral

- $P(Y) = \sum_{Z} P(Y, Z)$
 - A probabilidade de Y pode ser obtida somando-se todas as outras variáveis de qualquer distribuição conjunta que contenha Y
 - A probabilidade de um efeito (Y) pode ser obtida somando-se sua probabilidade de ocorrência com cada uma de suas causas possíveis

Alternativamente

$$P(Y) = \sum_{Z} P(Y|Z)P(Z)$$

Caso Contínuo

• Pode ser descrita pela função de densidade conjunta f(X, Y), satisfazendo as seguintes condições:

- Pode ser descrita pela função de densidade conjunta f(X, Y), satisfazendo as seguintes condições:
 - $f(x, y) \ge 0$

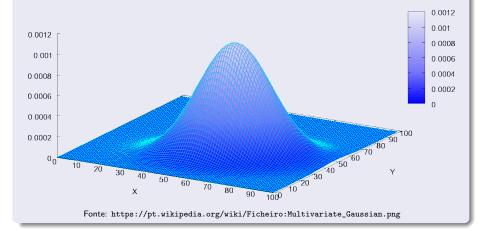
- Pode ser descrita pela função de densidade conjunta f(X, Y), satisfazendo as seguintes condições:
 - $f(x,y) \ge 0$
 - $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx dy = 1$

- Pode ser descrita pela função de densidade conjunta f(X, Y), satisfazendo as seguintes condições:
 - $f(x, y) \ge 0$
 - $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx dy = 1$
- E a probabilidade que $(x, y) \in A$ é dada por

$$P[(x,y) \in A] = \int \int_A f(x,y) dxdy$$

Caso Contínuo

• Ex: Normal bivariada



Referências

- Russell, S.; Norvig P. (2010): Artificial Intelligence: A Modern Approach.
 Prentice Hall. 3a ed.
 - Slides do livro: aima.eecs.berkeley.edu/slides-pdf/
- Mitchell, T.M.: Machine Learning. McGraw-Hill. 1997.
- Murphy, K. P.: <u>Machine Learning: A Probabilistic Perspective</u>. MIT Press. 2012.
- Cover, T.M.; Thomas, J.A.: Elements of Information Theory. 2 ed. Wiley. 2006.
- http://en.wikipedia.org/wiki/Probability_distribution

Referências

- https://www.khanacademy.org/math/probability/ random-variables-topic
- https://stat.duke.edu/~scs/Courses/STAT102/ DecisionTheoryTutorial.pdf
- http://www.umass.edu/preferen/Game%20Theory%20for%20the% 20Behavioral%20Sciences/BOR%20Public/BOR%20Decision% 20Theory%20and%20Human%20Behavior.pdf
- http://people.kth.se/~soh/decisiontheory.pdf