

POR QUE ESTUDAR PROBABILIDADE

○ Probabilidade e língua

- Probabilidade dos fenômenos lingüísticos

- **Descrição, caracterização**

- Caracterização de discursos políticos, detecção de mudanças históricas, contraste de discurso oral vs. textual, estudo de fenômenos sintáticos, probabilidades das colocações, etc.

- **Previsão**

- Que traduções são possíveis, qual a palavra correta mais provável dada uma palavra com ortografia errada, qual a chance de uma sentença ser importante no texto, etc.

POR QUE ESTUDAR PROBABILIDADE

- Probabilidade e língua
 - Probabilidade dos fenômenos lingüísticos
 - Às vezes, esses “números mágicos” são intuitivos
 - Calculados naturalmente por nós
 - Às vezes, exigem raciocínio mais sofisticado

3

EXEMPLO

○ Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

4

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio **que** atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal **que** administra os aeroportos no país) informou **que** a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

Qual a probabilidade da palavra “que” ocorrer?
“chance”

5

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio **que** atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal **que** administra os aeroportos no país) informou **que** a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

Qual a probabilidade da palavra “que” ocorrer? $3/125 = 0.024 = 2.4\%$
“chance”

6

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio que atingiu uma favela na região do aeroporto **de** Congonhas, na zona sul **de** São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo **de** Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho **de** rescaldo. Não há informação **de** feridos. **De** acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João **de** Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato **de** propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto **de** Congonhas.

E “de”?

7

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio que atingiu uma favela na região do aeroporto **de** Congonhas, na zona sul **de** São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo **de** Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho **de** rescaldo. Não há informação **de** feridos. **De** acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João **de** Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato **de** propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto **de** Congonhas.

E “de”? $9/125 = 0.072 = 7.2\%$

8

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o **incêndio** que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o **incêndio** teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do **incêndio** ainda serão investigadas. Apesar do **incêndio**, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E “incêndio”?

9

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o **incêndio** que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o **incêndio** teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do **incêndio** ainda serão investigadas. Apesar do **incêndio**, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E “incêndio”? $4/125 = 0.032 = 3.2\%$

10

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E qualquer palavra do texto?

11

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E qualquer palavra do texto? $125/125 = 1 = 100\%$

12

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o **incêndio** que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o **incêndio** teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O **fogo** atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do **incêndio** ainda serão investigadas. Apesar do **incêndio**, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E “incêndio” ou “fogo”?

13

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o **incêndio** que atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o **incêndio** teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O **fogo** atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do **incêndio** ainda serão investigadas. Apesar do **incêndio**, a Infraero (estatal que administra os aeroportos no país) informou que a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E “incêndio” ou “fogo”? $4/125 + 1/125 = 5/125 = 0.04 = 4\%$

14

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio **que** atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal **que** administra os aeroportos no país) informou **que** a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E “que” seguida por um verbo?

15

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi controlado o incêndio **que** atingiu uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros permaneciam no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não há informação de feridos. De acordo com a corporação, o incêndio teve início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros foram encaminhados para o local. O fogo atingiu vários barracos, mas as equipes ainda não tinham o número exato de propriedades atingidas. As causas do incêndio ainda serão investigadas. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal **que** administra os aeroportos no país) informou **que** a fumaça não comprometeu os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

E “que” seguida por um verbo? $2/3 = 0.666 = 66.6\%$

16

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi **controlado** o incêndio **que atingiu** uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros **permaneciam** no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não **há** informação de feridos.

De acordo com a corporação, o incêndio **teve** início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros **foram encaminhados** para o local. O fogo **atingiu** vários barracos, mas as equipes ainda não **tinham** o número exato de propriedades **atingidas**.

As causas do incêndio ainda **serão investigadas**. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal **que administra** os aeroportos no país) **informou** que a fumaça não **comprometeu** os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

17

E um verbo precedido por “que”?

EXEMPLO

o Exemplo (125 palavras)

Foi **controlado** o incêndio **que atingiu** uma favela na região do aeroporto de Congonhas, na zona sul de São Paulo. Apesar disso, equipes do Corpo de Bombeiros **permaneciam** no local às 10h para o trabalho de rescaldo. Não **há** informação de feridos.

De acordo com a corporação, o incêndio **teve** início por volta das 8h20 na rua João de Lery, no bairro Parque Jabaquara. Ao todo, 17 carros dos bombeiros **foram encaminhados** para o local. O fogo **atingiu** vários barracos, mas as equipes ainda não **tinham** o número exato de propriedades **atingidas**.

As causas do incêndio ainda **serão investigadas**. Apesar do incêndio, a Infraero (estatal **que administra** os aeroportos no país) **informou** que a fumaça não **comprometeu** os pousos e decolagens no aeroporto de Congonhas.

18

E um verbo precedido por “que”? $2/15 = 0.133 = 13.3\%$

PROBABILIDADES

- Probabilidade: resultado entre 0 e 1, ou 0 e 100%
- $P(\text{evento impossível}) = 0$
- $P(\text{qualquer coisa}) = 1$ (ou 100%)
- $P(A) \text{ ou } P(B) = P(A) + P(B)$
 - $P(\text{qualquer coisa}) = P(\text{uma coisa}) + P(\text{segunda coisa}) + \dots + P(\text{enésima coisa})$
- Probabilidade condicional $P(A | B) = P(A \cap B) / P(B)$
- $P(A \cap B) = P(B) * P(A | B) = P(A) * P(B | A)$
 - $P(A \cap B) = P(A) * P(B)$, se eventos independentes
 - $P(A_1 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1) * P(A_2 | A_1) * P(A_3 | A_1 \cap A_2) \dots$

19

BAYES

- Teorema de Bayes
 - $P(A | B) = P(B | A) * P(A) / P(B)$
 - Pode-se inverter: usar $P(B | A)$ em vez de $P(A | B)$
 - Por que isso é interessante?

20

BAYES

○ Teorema de Bayes

- $P(A | B) = P(B | A) * P(A) / P(B)$
- Útil quando não se tem, é difícil ou ilógico calcular $P(A | B)$
→ pode-se usar o inverso
 - Por exemplo, o que é melhor?
 - $P(\text{doença} | \text{sintoma})$
 - $P(\text{sintoma} | \text{doença})$

21

BAYES

○ Teorema de Bayes

- $P(A | B) = P(B | A) * P(A) / P(B)$
- Útil quando não se tem, é difícil ou ilógico calcular $P(A | B)$
→ pode-se usar o inverso

$$P(\text{doença} | \text{sintoma}) = P(\text{sintoma} | \text{doença}) * P(\text{doença}) / P(\text{sintoma})$$

- o sintoma é o que se observa, e a doença é o que se quer descobrir
 - $P(\text{doença} | \text{sintoma})$
- ... mas quem causa o sintoma é a doença, e não o inverso
 - $P(\text{sintoma} | \text{doença})$
- $P(\text{doença} | \text{sintoma})$ pode ser “tendencioso” e “temporal”

22

BAYES

○ Teorema de Bayes

- Exemplo

- $P(\text{sarampo} | \text{dor de cabeça}) = \frac{P(\text{dor de cabeça} | \text{sarampo}) * P(\text{sarampo})}{P(\text{dor de cabeça})}$

- $P(\text{malária} | \text{dor de cabeça}) = \frac{P(\text{dor de cabeça} | \text{malária}) * P(\text{malária})}{P(\text{dor de cabeça})}$

- A maior probabilidade ganha e indica o diagnóstico final!

- Atenção: $P(\text{dor de cabeça})$ é constante. Faz diferença no resultado?

23

BAYES

○ Teorema de Bayes

- Exemplo

- $P(\text{sarampo} | \text{dor de cabeça}) = \frac{P(\text{dor de cabeça} | \text{sarampo}) * P(\text{sarampo})}{P(\text{dor de cabeça})}$

- $P(\text{malária} | \text{dor de cabeça}) = \frac{P(\text{dor de cabeça} | \text{malária}) * P(\text{malária})}{P(\text{dor de cabeça})}$

- A maior probabilidade ganha e indica o diagnóstico final!

- Atenção: $P(\text{dor de cabeça})$ é constante. Faz diferença no resultado?

- Ao comparar hipóteses, pode-se usar $P(A|B) = \frac{P(B|A) * P(A)}{P(B)}$

24

EXERCÍCIO (EM GRUPOS DE 2 ALUNOS)

- Sabe-se que catafóras são raras: de todas as sentenças de um corpus, sabe-se que somente uma fração de 0.008 delas contém catafóras
- Existe um sistema de PLN que diz se sentenças são ou não catafóricas
 - O sistema retorna sim – um verdadeiro positivo (as sentenças são catafóricas e o sistema diz que são) – em 98% dos casos
 - O sistema retorna não – um verdadeiro negativo (as sentenças não são catafóricas e o sistema diz que não são) – em 97% dos casos
- Uma sentença foi rotulada como catafórica pelo sistema. É possível afirmar que ela é catafórica? Qual a probabilidade de ela ser catafórica de fato?

25

EXERCÍCIO (EM GRUPOS DE 2 ALUNOS)

- Sabe-se que catafóras são raras: de todas as sentenças de um corpus, sabe-se que somente uma fração de 0.008 delas contém catafóras
- Existe um sistema de PLN que diz se sentenças são ou não catafóricas
 - O sistema retorna sim – um verdadeiro positivo (as sentenças são catafóricas e o sistema diz que são) – em 98% dos casos
 - O sistema retorna não – um verdadeiro negativo (as sentenças não são catafóricas e o sistema diz que não são) – em 97% dos casos
- Um sentenças foi rotulada como catafórica pelo sistema. É possível afirmar que ela é catafórica? Qual a probabilidade de ela ser catafórica de fato?

Resolução: $P(\text{catafóra}) = 0.008$ $P(\text{sem catafóra}) = 0.992$
 $P(\text{sim} | \text{catafóra}) = 0.98$ $P(\text{não} | \text{catafóra}) = 0.02$
 $P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) = 0.03$ $P(\text{não} | \text{sem catafóra}) = 0.97$

$P(\text{catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{catafóra}) * P(\text{catafóra}) = 0.98 * 0.008 = 0.0078$
 $P(\text{sem catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) * P(\text{sem catafóra}) = 0.03 * 0.992 = 0.0298$

26

O que aconteceu?

EXERCÍCIO (EM GRUPOS DE 2 ALUNOS)

- Sabe-se que catafóras são raras: de todas as sentenças de um córpus, sabe-se que somente uma fração de 0.008 delas contém catafóras
- Existe um sistema de PLN que diz se sentenças são ou não catafóricas
 - O sistema retorna sim – um verdadeiro positivo (as sentenças são catafóricas e o sistema diz que são) – em 98% dos casos
 - O sistema retorna não – um verdadeiro negativo (as sentenças não são catafóricas e o sistema diz que não são) – em 97% dos casos
- Um sentenças foi rotulada como catafórica pelo sistema. É possível afirmar que ela é catafórica? Qual a probabilidade de ela ser catafórica de fato?

Resolução: $P(\text{catafóra}) = 0.008$ $P(\text{sem catafóra}) = 0.992$
 $P(\text{sim} | \text{catafóra}) = 0.98$ $P(\text{não} | \text{catafóra}) = 0.02$
 $P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) = 0.03$ $P(\text{não} | \text{sem catafóra}) = 0.97$

$P(\text{catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{catafóra}) * P(\text{catafóra}) = 0.98 * 0.008 = 0.0078$
 $P(\text{sem catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) * P(\text{sem catafóra}) = 0.03 * 0.992 = \mathbf{0.0298}$

27

E se a probabilidade de ocorrência de catafóras fosse uniforme no córpus?

EXERCÍCIO (EM GRUPOS DE 2 ALUNOS)

- Sabe-se que catafóras são raras: de todas as sentenças de um córpus, sabe-se que somente uma fração de 0.008 delas contém catafóras
- Existe um sistema de PLN que diz se sentenças são ou não catafóricas
 - O sistema retorna sim – um verdadeiro positivo (as sentenças são catafóricas e o sistema diz que são) – em 98% dos casos
 - O sistema retorna não – um verdadeiro negativo (as sentenças não são catafóricas e o sistema diz que não são) – em 97% dos casos
- Um sentenças foi rotulada como catafórica pelo sistema. É possível afirmar que ela é catafórica? Qual a probabilidade de ela ser catafórica de fato?

Resolução: $P(\text{catafóra}) = 0.008$ $P(\text{sem catafóra}) = 0.992$
 $P(\text{sim} | \text{catafóra}) = 0.98$ $P(\text{não} | \text{catafóra}) = 0.02$
 $P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) = 0.03$ $P(\text{não} | \text{sem catafóra}) = 0.97$

$P(\text{catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{catafóra}) * P(\text{catafóra}) = 0.98 * 0.008 = 0.0078$
 $P(\text{sem catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) * P(\text{sem catafóra}) = 0.03 * 0.992 = \mathbf{0.0298}$

28

EXERCÍCIO (EM GRUPOS DE 2 ALUNOS)

E a probabilidade da sentença ser catafórica? Já conseguimos?

- Sabe-se que catafóras são raras: de todas as sentenças de um cópuz, sabe-se que somente uma fração de 0.008 delas contém catafóras
- Existe um sistema de PLN que diz se sentenças são ou não catafóricas
 - O sistema retorna sim – um verdadeiro positivo (as sentenças são catafóricas e o sistema diz que são) – em 98% dos casos
 - O sistema retorna não – um verdadeiro negativo (as sentenças não são catafóricas e o sistema diz que não são) – em 97% dos casos
- Um sentenças foi rotulada como catafórica pelo sistema. É possível afirmar que ela é catafórica? Qual a probabilidade de ela ser catafórica de fato?

Resolução: $P(\text{catafóra}) = 0.008$ $P(\text{sem catafóra}) = 0.992$
 $P(\text{sim} | \text{catafóra}) = 0.98$ $P(\text{não} | \text{catafóra}) = 0.02$
 $P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) = 0.03$ $P(\text{não} | \text{sem catafóra}) = 0.97$

$P(\text{catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{catafóra}) * P(\text{catafóra}) = 0.98 * 0.008 = 0.0078$
 $P(\text{sem catafóra} | \text{sim}) = P(\text{sim} | \text{sem catafóra}) * P(\text{sem catafóra}) = 0.03 * 0.992 = 0.0298$

29

EXERCÍCIO (EM GRUPOS DE 2 ALUNOS)

- Sabe-se que catafóras são raras: de todas as sentenças de um cópuz, sabe-se que somente uma fração de 0.008 delas contém catafóras
- Existe um sistema de PLN que diz se sentenças são ou não catafóricas
 - O sistema retorna sim – um verdadeiro positivo (as sentenças são catafóricas e o sistema diz que são) – em 98% dos casos
 - O sistema retorna não – um verdadeiro negativo (as sentenças não são catafóricas e o sistema diz que não são) – em 97% dos casos
- Um sentenças foi rotulada como catafórica pelo sistema. É possível afirmar que ela é catafórica? Qual a probabilidade de ela ser catafórica de fato?

Normalizando...

$P(\text{catafóra} | \text{sim}) = 0.0078$ $\rightarrow 0.0078 / (0.0078 + 0.0298) = 0.21 = 21\%$
 $P(\text{sem catafóra} | \text{sim}) = 0.0298$ $\rightarrow 0.0298 / (0.0078 + 0.0298) = 0.79 = 79\%$

30

DISTRIBUIÇÕES

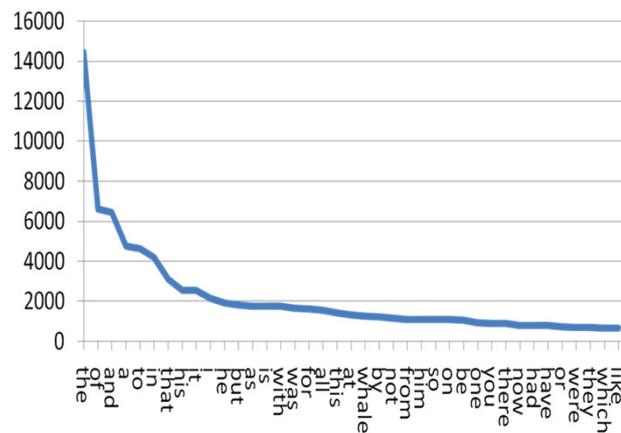
- Os dados, em geral, seguem determinados padrões
 - Comportamentos
 - Exemplo?

31

DISTRIBUIÇÕES

- Os dados, em geral, seguem determinados padrões
 - Comportamentos
 - Por que conhecer esses comportamentos é importante?

Lei de Zipf



DISTRIBUIÇÕES

- Os dados, em geral, seguem determinados padrões
 - Comportamentos
 - Com alguns parâmetros, podemos **descrever ou prever número médio, variações e onde encontrar** os **fenômenos modelados**
 - Em geral, parâmetros são **média (μ), frequência, desvio padrão (σ) ou variância (σ^2)**

33

DISTRIBUIÇÃO BINOMIAL

- Discreta
- Eventos com duas possíveis saídas
 - Sim ou não, 0 ou 1, ocorre ou não ocorre, etc.
- Eventos independentes
- Muito apreciada para análise de textos
 - Por exemplo
 - Frequência de uma palavra em um corpus
 - Porcentagem de sentenças em um corpus que têm um artigo definido ou qualquer outro fenômeno em particular
 - Quão comum um verbo é utilizado transitivamente

34

DISTRIBUIÇÃO BINOMIAL

- Número S de sucessos de N tentativas, com probabilidade P de sucesso em cada tentativa
 - B(S; N,P)

$$B(S; N, P) = \binom{N}{S} * P^S * (1-P)^{N-S}$$

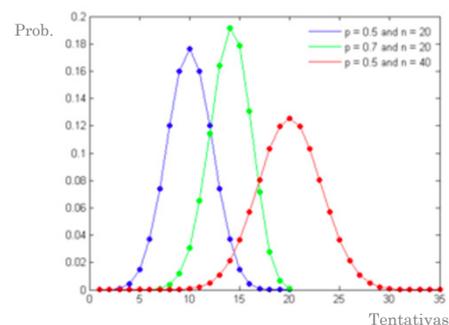
$$\binom{N}{S} = \frac{N!}{(N-S)! * S!}$$

- Média esperada = N*P
- Variância = N*P*(1-P)
 - Desvio padrão = $\sqrt{\text{variância}}$

35

DISTRIBUIÇÃO BINOMIAL

- Exemplo
 - Jogando uma moeda “honesta”
 - P=0.50, pois mesma chance para cara ou coroa
 - Com N=20, espera-se que 10 sejam de um mesmo lado
 - Desbalanceamento é raro



36

DISTRIBUIÇÃO BINOMIAL

o Distribuição da palavra “Kennedy” no Brown Corpus

- N = número de palavras no cópús (1.000.000)
- P = chance de escolher uma palavra aleatoriamente e ela ser “Kennedy”
- Média esperada de ocorrências da palavra
 $N * P =$ número de ocorrências de “Kennedy”
 $1.000.000 * P = 140$
 $P = 140 / 1.000.000$

37

DISTRIBUIÇÃO BINOMIAL

o Distribuição da palavra “Kennedy” no Brown Corpus

- N = número de palavras no cópús (1.000.000)
- P = chance de escolher uma palavra aleatoriamente e ela ser “Kennedy”
- Média esperada de ocorrências da palavra
 $N * P =$ número de ocorrências de “Kennedy”
 $1.000.000 * P = 140$
 $P = 140 / 1.000.000$

o Evidência no cópús

- Divisão em 10 segmentos (cada um com N=100.000 palavras)
- Ocorrência de “Kennedy” em cada segmento: 58, 57, 2, 12, 6, 1, 4, 0, 0, 0
 - o Desvio padrão de 23 e variância de 539 para esses 10 números
- Segundo a distribuição binomial
 - o Variância = $N * P * (1 - P) = 100.000 * 140 / 1.000.000 * (1 - 140 / 1.000.000) \approx 14$
 - o $14 \neq 539!!!$
 - o O cópús não segue a distribuição binomial!
 - Por que?

38

DISTRIBUIÇÃO BINOMIAL

- Distribuição da palavra “Kennedy” no Brown Corpus
 - N = número de palavras no corpus (1.000.000)
 - P = chance de escolher uma palavra aleatoriamente e ela ser “Kennedy”
 - Média esperada de ocorrências da palavra
 $N \cdot P = \text{número de ocorrências de “Kennedy”}$
 $1.000.000 \cdot P = 140$
 $P = 140/1.000.000$
- Evidência no corpus
 - Divisão em 10 segmentos (cada um com $N=100.000$ palavras)
 - Ocorrência de “Kennedy” em cada segmento: 58, 57, 2, 12, 6, 1, 4, 0, 0, 0
 - Desvio padrão de 23 e variância de 539 para esses 10 números
 - Segundo a distribuição binomial
 - Variância = $N \cdot P \cdot (1-P) = 100.000 \cdot 140/1.000.000 \cdot (1-140/1.000.000) \approx 14$

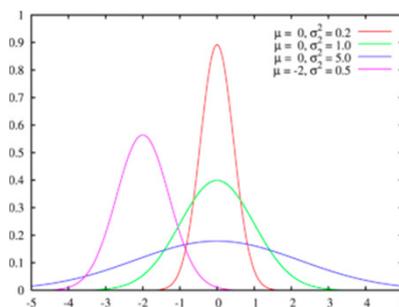
1. Ocorrência de palavras não é um evento independente
2. Uma das leis de Zipf: palavras de conteúdo tendem a se agrupar

39

DISTRIBUIÇÕES

- Muitas outras (busquem algumas e suas aplicações)

- Discretas e contínuas
 - Poisson
 - Geométrica
 - Uniforme
 - Normal (ou gaussiana)
 - Contínua
 - Weibull
 - Pareto
 - Etc.



40

EXEMPLO DE USO DE ESTATÍSTICA

○ Análise sintática automática

- Gramáticas probabilísticas

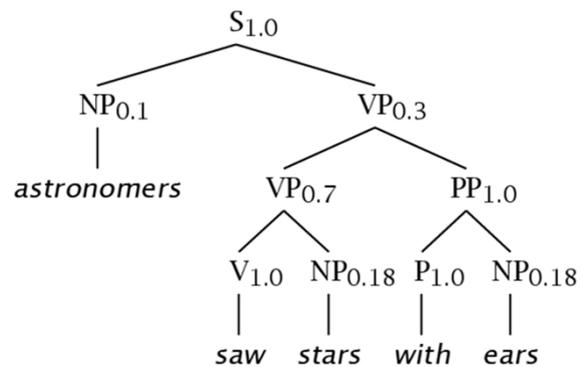
$S \rightarrow NP VP$	1.0	$V \rightarrow saw$	1.0
$PP \rightarrow P NP$	1.0	$NP \rightarrow astronomers$	0.1
$VP \rightarrow V NP$	0.7	$NP \rightarrow ears$	0.18
$VP \rightarrow VP PP$	0.3	$NP \rightarrow saw$	0.04
$NP \rightarrow NP PP$	0.4	$NP \rightarrow stars$	0.18
$P \rightarrow with$	1.0	$NP \rightarrow telescopes$	0.1

- De onde se conseguem as probabilidades de cada regra?

41

EXEMPLO DE USO DE ESTATÍSTICA

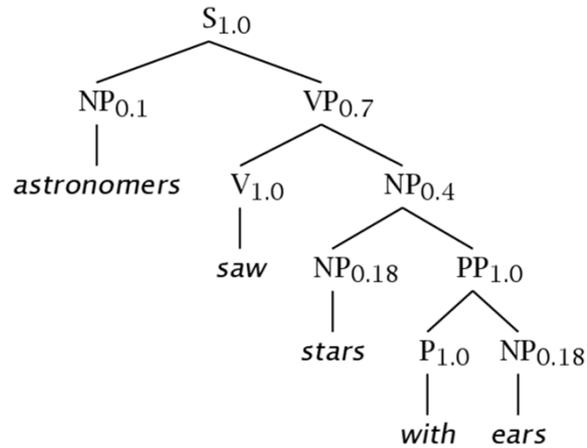
○ Possibilidade 1



$$P(1) = 1.0 * 0.1 * 0.3 * 0.7 * 1.0 * 0.18 * 1.0 * 1.0 * 0.18 = 0.0006804$$

EXEMPLO DE USO DE ESTATÍSTICA

○ Possibilidade 2

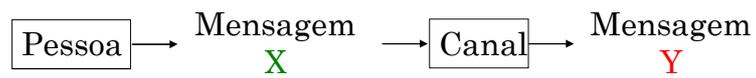


$$P(2) = 1.0 * 0.1 * 0.7 * 1.0 * 0.4 * 0.18 * 1.0 * 1.0 * 0.18 = \mathbf{0.0009072} (>\text{anterior})$$

MODELO *NOISY-CHANNEL*

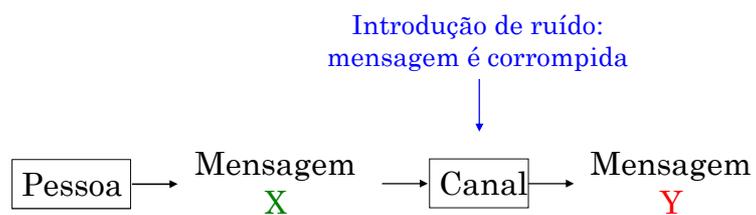
- Shannon, 1948
 - Teoria da Informação
- Modelo probabilístico
 - No coração do renascimento da estatística no PLN na década de 70
- Transmissão de mensagens pela linha telefônica
 - Capacidade de transmissão por um canal (*channel*)
 - Ocorrência de ruídos (*noise*)
 - Quantidade de informação necessária para recuperação da mensagem original

MODELO *NOISY-CHANNEL*



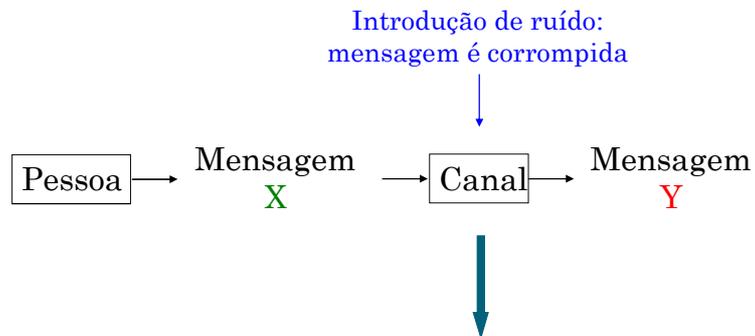
45

MODELO *NOISY-CHANNEL*



46

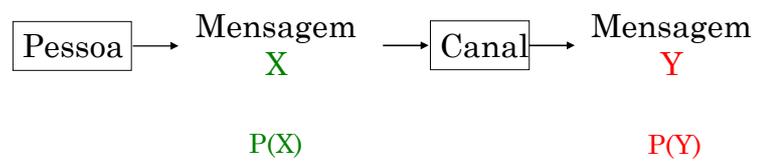
MODELO *NOISY-CHANNEL*



Quanta informação pode ser transmitida?
 Quanta informação pode ser transmitida para
 minimizar a ocorrência de ruídos?
 Como e que tipos de ruído ocorrem?
 Como recuperar a mensagem original X a partir de Y ?

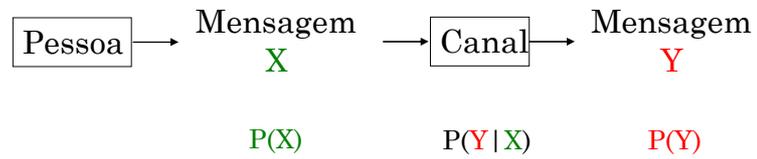
47

MODELO *NOISY-CHANNEL*



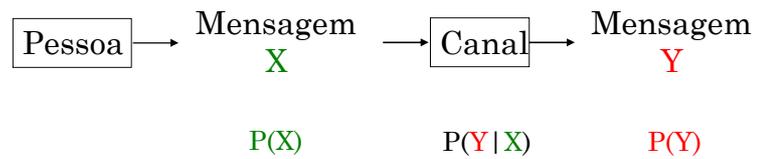
48

MODELO *NOISY-CHANNEL*



49

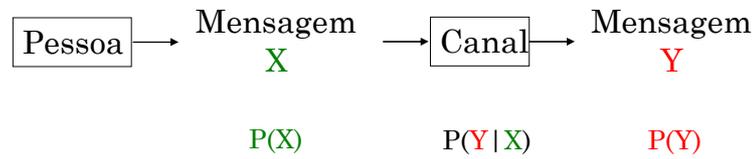
MODELO *NOISY-CHANNEL*



Determinar X a partir de Y : $P(X|Y)$

50

MODELO *NOISY-CHANNEL*



Teorema
de Bayes

Determinar X a partir de Y : $P(X|Y)$

$$P(X|Y) = P(Y|X) \times P(X) / P(Y)$$

51

TEOREMA DE BAYES

$$P(X|Y) = P(Y|X) \times P(X) / P(Y)$$

Busca em um
espaço de
soluções

- Y é observado
- Deve-se escolher X que maximize $P(X|Y)$: *decodificação*

$$P(X|Y) = P(Y|X) \times P(X) / P(Y)$$

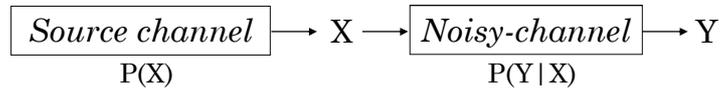
↓
constante

$$P(X|Y) = P(Y|X) \times P(X)$$

52

MODELO *NOISY-CHANNEL*

- Generalizando o modelo

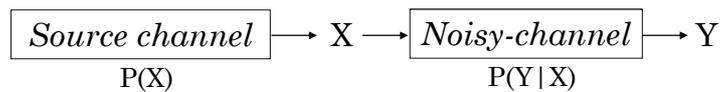


- Conjuntos $P(X)$ e $P(Y|X)$ são os parâmetros do modelo
- $P(Y|X)$
 - **História gerativa**
 - Como X se transforma em Y
 - **Principal parte** do modelo, responsável por seu sucesso ou fracasso

53

MODELO *NOISY-CHANNEL*

- Generalizando o modelo



Transmissão de bits:

$P(X) \sim \text{uniforme}$ → pode ser ignorado, portanto
 $P(0)=P(1)=0.5$

$P(Y|X)$

$$P(0 \rightarrow 0) = P(0|0) = 0.6$$

$$P(0 \rightarrow 1) = P(1|0) = 0.4$$

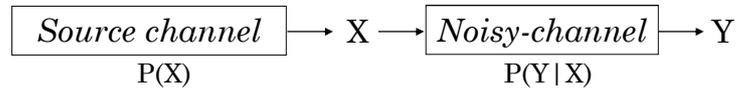
$$P(1 \rightarrow 1) = P(1|1) = 0.3$$

$$P(1 \rightarrow 0) = P(0|1) = 0.7$$

54

MODELO *NOISY-CHANNEL*

- Generalizando o modelo

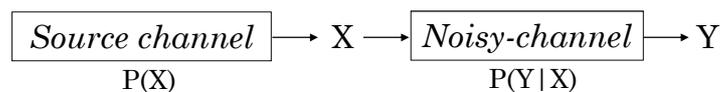


- O processo pode ser tão complexo quanto se queira
 - Dependente do **problema** modelado
 - Em vez de 1 bit, podem-se ter **bytes, sinais sonoros, palavras, sentenças, textos**, etc.
 - Em geral, $P(X)$ **não segue distribuição uniforme**

55

MODELO *NOISY-CHANNEL*

- Generalizando o modelo

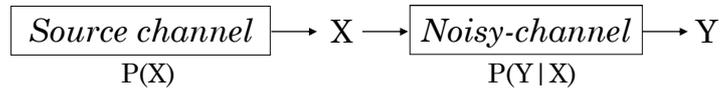


- O processo pode ser tão complexo quanto se queira
 - $P(Y|X)$ pode ser uma **composição de probabilidades** condicionais
 - No exemplo anterior: em vez de $P(\text{bit } Y | \text{bit } X)$ ser simplesmente a probabilidade de um bit virar outro, poderia ser isso **CONJUGADO** à probabilidade de o receptor ter problemas técnicos/operacionais
 - $P(\text{bit } Y | \text{bit } X) = ?$

56

MODELO *NOISY-CHANNEL*

- Generalizando o modelo

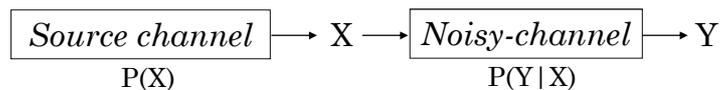


- O processo pode ser tão complexo quanto se queira
 - $P(Y|X)$ pode ser uma **composição de probabilidades** condicionais
 - No exemplo anterior: em vez de $P(\text{bit } Y | \text{bit } X)$ ser simplesmente a probabilidade de um bit virar outro, poderia ser isso CONJUGADO à probabilidade de o receptor ter problemas técnicos/operacionais
 - $P(\text{bit } Y | \text{bit } X) = p_{\text{conversão_bit}}(Y|X) * p_{\text{problema_recepção}}(X)$

57

MODELO *NOISY-CHANNEL*

- Generalizando o modelo

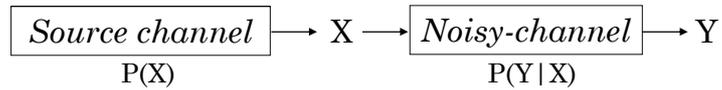


- O processo pode ser tão complexo quanto se queira
 - $P(Y|X)$ pode ser uma **composição de probabilidades** condicionais
 - No exemplo anterior: em vez de $P(\text{bit } Y | \text{bit } X)$ ser simplesmente a probabilidade de um bit virar outro, poderia ser isso CONJUGADO à probabilidade de o receptor ter problemas técnicos/operacionais
 - $P(\text{bit } Y | \text{bit } X) = c(Y|X) * r(X)$

58

MODELO *NOISY-CHANNEL*

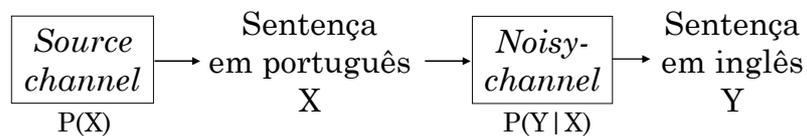
- Generalizando o modelo



Aplicação	Entrada (X)	Saída (Y)	P(X)	P(Y X)
Tradução Automática	Seqüência de palavras	Seqüência de palavras	Modelo de língua	Modelo de tradução
<i>Optical Character Recognition (OCR)</i>	Texto	Texto com erros	Prob. do texto	Modelo de erros de OCR
Reconhecimento de Fala	Seqüência de palavras	Sinal acústico	Prob. de seqüência de palavras	Modelo acústico

TRADUÇÃO AUTOMÁTICA

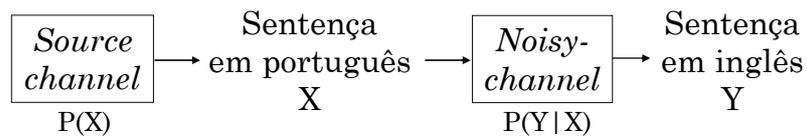
- Tradução de uma sentença em inglês para português



- Do que precisamos?

TRADUÇÃO AUTOMÁTICA

- Tradução de uma sentença em inglês para português



- Do que precisamos?
 - Saber como calcular $P(X)$ e $P(Y|X)$

61

$P(Y|X)$

- **História gerativa → modelo de tradução**
 - Como uma sentença se traduz na outra
 - Por exemplo, palavras são traduzidas e depois reordenadas
 - 2 parâmetros: tradução (t) e reordenação (r)

O cão preto morreu.

The black dog died.

$P(\text{tradução}) = t(\text{the} | \text{o}) \times t(\text{dog} | \text{cão}) \times t(\text{black} | \text{preto}) \times t(\text{died} | \text{morreu}) \times r(1 | 1) \times r(2 | 3) \times r(3 | 2) \times r(4 | 4)$

62

P(X)

o Modelo de língua baseado em n-gramas

- A probabilidade de uma sentença é a multiplicação da probabilidade de seus n-gramas (calculados a partir do conjunto de dados) ponderados

$$\begin{aligned}
 P(\text{O menino caiu.}) = & \\
 & \text{peso}_1 \times P(\text{O}) \times P(\text{menino}) \times P(\text{caiu}) \times P(.) + \\
 & \text{peso}_2 \times P(\text{O,menino}) \times P(\text{menino,caiu}) \times P(\text{caiu,.}) + \\
 & \text{peso}_3 \times P(\text{O,menino,caiu}) \times P(\text{menino,caiu,.}) + \\
 & \text{peso}_4 \times P(\text{O,menino,caiu,.})
 \end{aligned}$$

o Distribuição uniforme

- Toda sentença é igualmente provável

63

ENTROPIA

o Preocupação de Shannon com a informação sendo veiculada em um canal

- Mais dados
 - o Mais longas são as mensagens
 - o Maior a probabilidade de erros

o Questões

- Como medir a quantidade de informação?
- Como otimizar seu envio?

- o Entropia

64

ENTROPIA

- **Entropia**: grau de desordem/surpresa de um conjunto de dados
- Quanto menor a entropia, mais previsível e organizado é o conjunto de dados
 - Melhor para transmissão!

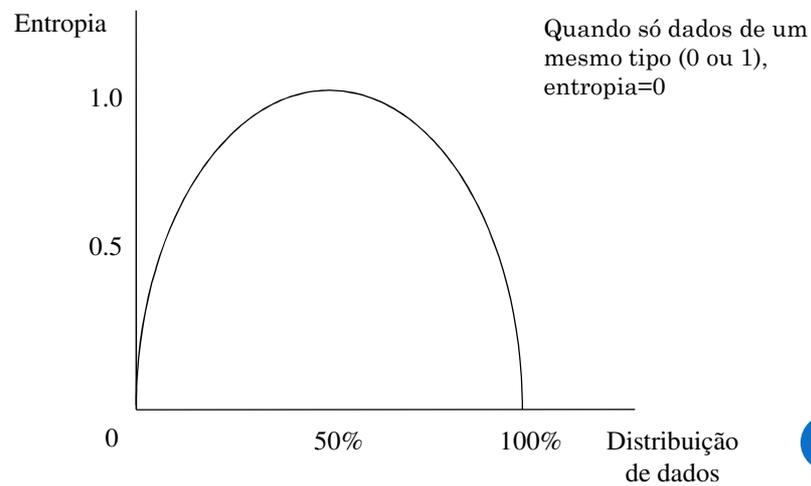
65

ENTROPIA

- Originalmente, para calcular o **número de bits necessários** para a codificação de uma mensagem
- Quanto menor a entropia, menos bits são necessários para codificar a mensagem
 - 1 bit: 0 ou 1 → 2 possibilidades
 - 2 bits: 00, 01, 10 ou 11 → 4 possibilidades
 - 3 bits: 000, 001, 010, 011, 100, 101, 110 ou 111 → 8 possibilidades
 - Etc.

66

ENTROPIA



67

ENTROPIA

- A entropia é 0 se todos os exemplos são do mesmo tipo
 - Uma seqüência de letras iguais tem entropia igual a 0
→ não há surpresa, sabe-se o que esperar
- A entropia é 1 quando a coleção contém número igual de exemplos de cada tipo
 - Maior desordem possível
- Se a coleção contém número diferente de exemplos de cada tipo, a entropia varia entre 0 e 1
- Em geral, quanto menor a entropia de um fenômeno em PLN, teoricamente é “mais fácil automatizá-lo”

68

ENTROPIA

- Genericamente, para qualquer número de tipos de exemplos de um conjunto de dados S, a **entropia** de S é dada pela fórmula

$$Entropia(S) = \sum_{i=1}^T -p_i * \log_2(p_i)$$

em que p_i é a **proporção de exemplos** de S pertencendo ao tipo i e T é o número total de tipos

- Por que esse “menos”? Por que \log_2 ?



ENTROPIA

- Exemplo: **língua polinésia simplificada**

- Letras dessa língua e suas frequências

p	t	k	a	i	u
1/8	1/4	1/8	1/4	1/8	1/8

- Entropia da língua

$$Entropia(S) = -1/8 * \log_2(1/8) - 1/4 * \log_2(1/4) - 1/8 * \log_2(1/8) \\ - 1/4 * \log_2(1/4) - 1/8 * \log_2(1/8) - 1/8 * \log_2(1/8)$$

$$Entropia(S) = \mathbf{2,5 \text{ bits}}$$

p	t	k	a	i	u
100	00	101	01	110	111

ENTROPIA

o Exemplo: língua polinésia simplificada

- Letras dessa língua e suas frequências

p	t	k	a	i	u
1/8	1/4	1/8	1/4	1/8	1/8

- Entropia da língua

$$\text{Entropia}(S) = -1/8 \cdot \log_2(1/8) - 1/4 \cdot \log_2(1/4) - 1/8 \cdot \log_2(1/8) - 1/4 \cdot \log_2(1/4) - 1/8 \cdot \log_2(1/8)$$

$$\text{Entropia}(S) = \mathbf{2,5 \text{ bits}}$$

Menores códigos para letras mais frequentes

p	t	k	a	i	u
100	00	101	01	110	111

71

ENTROPIA

o Há diferentes formas de se calcular

- Por exemplo, para línguas, pode-se considerar a formação silábica em vez das letras

72