

# Redes Complexas

## Aula 5

### Roteiro

- Lei de potência
- Distribuição Zeta
- Propriedades
- Distribuição Zipf
- Exemplos

### Aula passada

- Padrões de mixagem (*mixing patterns*)
- Assortatividade
- Correlação entre graus
- Similaridade entre vértices

# Lei de Potência

- Qualquer função que tenha a forma

$$f(x) \sim c x^a$$

c, a são  
constantes

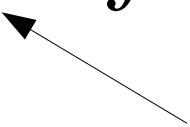
- $f(x)$  evolui de acordo com uma potência
  - lei de potência (ou polinômio com grau real)
- Relação ocorre quando  $x$  é grande

$$f(x) \sim g(x) \longrightarrow \frac{f(x)}{g(x)} \rightarrow 1 \quad \text{quando } x \rightarrow \infty$$

# Invariância em Escala

- Propriedade de “*scale free*”
- Multiplicar o argumento por  $k$  mantém a *forma* da função

$$f(kx) \sim c(kx)^a \sim k^a cx^a = k^a f(x)$$



constante depende apenas de  $k$

- Forma é preservada em qualquer escala
- Ex.  $a = 2, k = 3$ 
  - $f(3x) = 9 f(x)$
  - evento 3 vezes maior tem 9 vezes mais impacto, independente do tamanho do evento ( $x$ )

# Escala log-log

- Aplicar logaritmo aos dois lados da equação

$$f(x) \sim c x^a$$

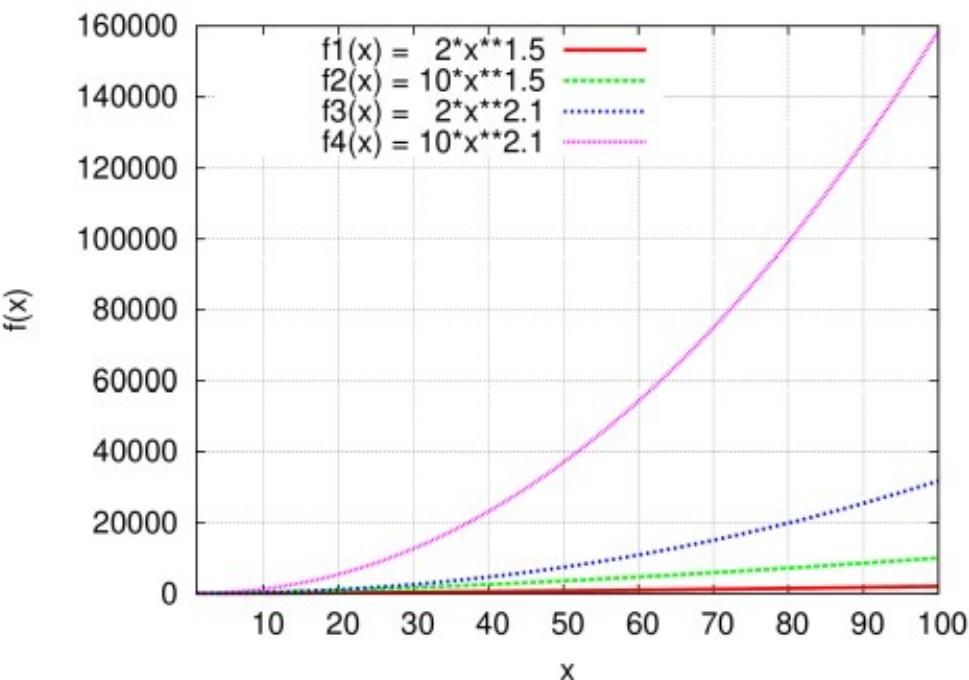
- Temos então

$$\log(f(x)) \sim \log(c x^a) = a \log x + \log c$$

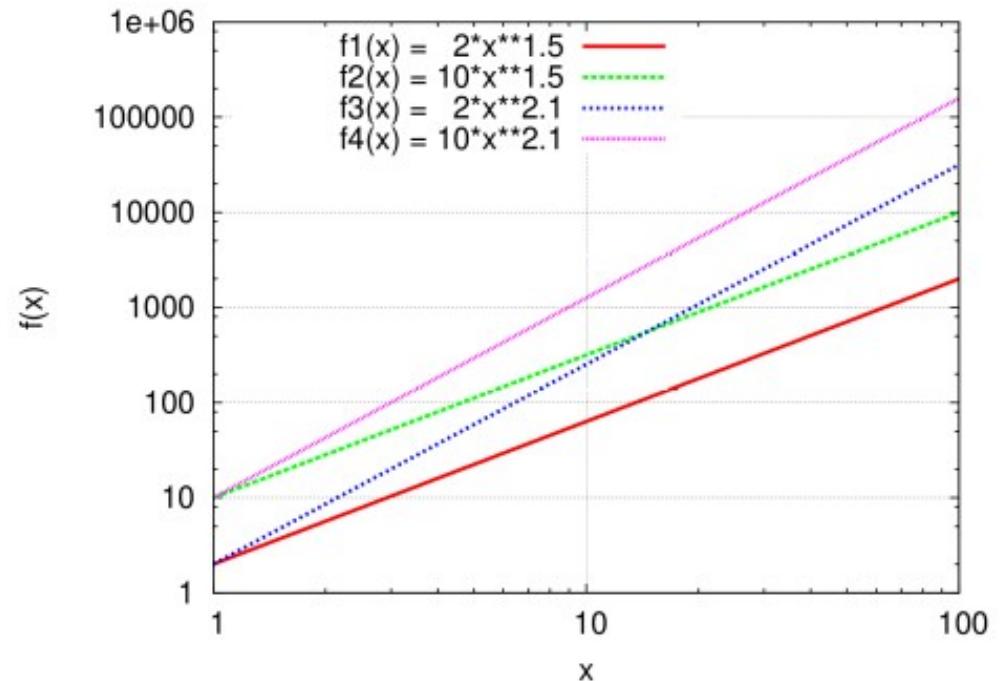
- Relação linear entre  $\log f(x)$  e  $\log x$  com inclinação  $a$
- Exponente determina inclinação da reta na escala log-log
- Invariância de escala
  - inclinação (forma) não depende de  $x$

# Exemplo Fictício

Escala Linear



Escala Log-Log

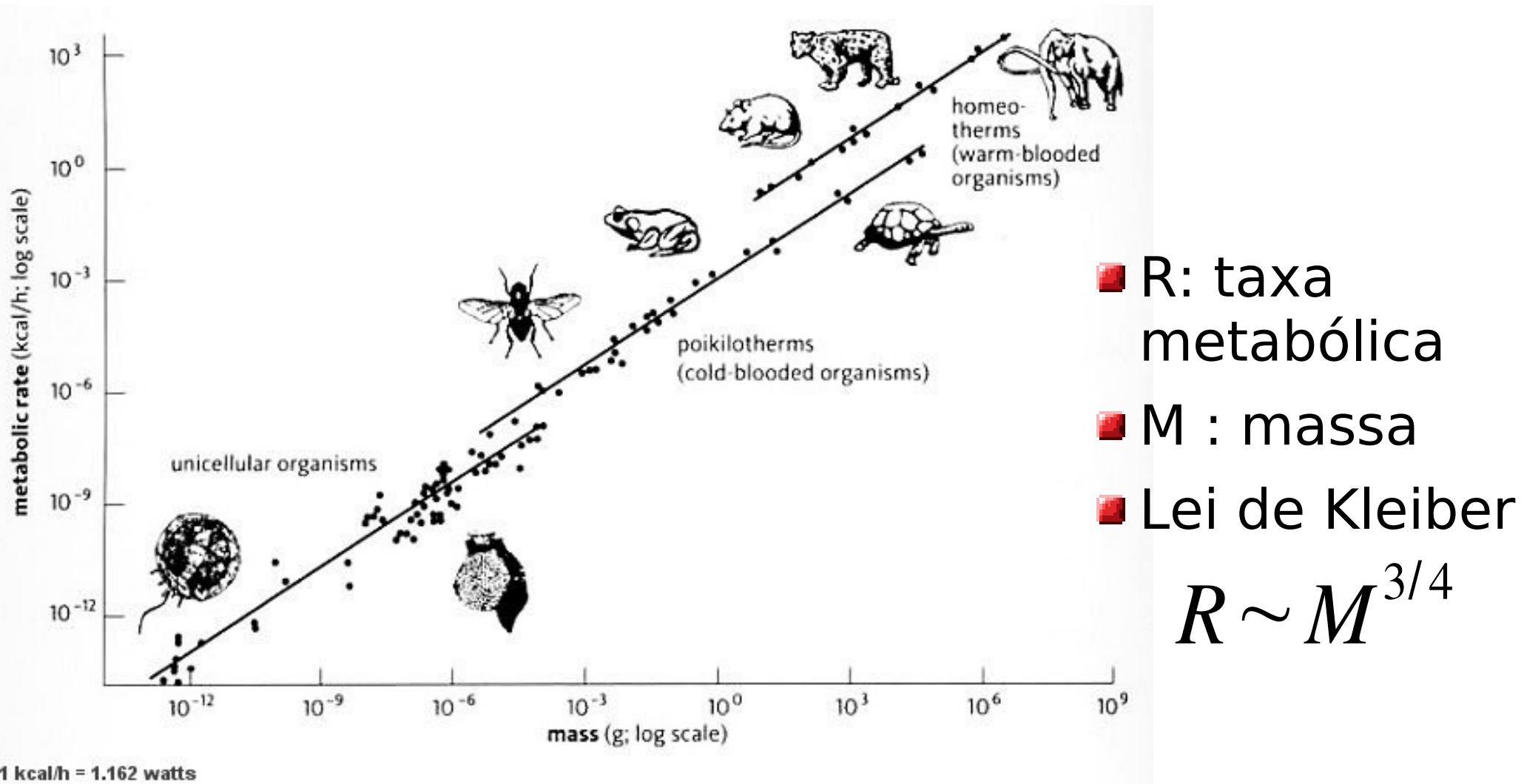


- f1 e f2: retas paralelas
- f3 inclinação maior que f1

- Mais fácil interpretar comportamento quando apresentado em escala log-log

# Exemplo Real

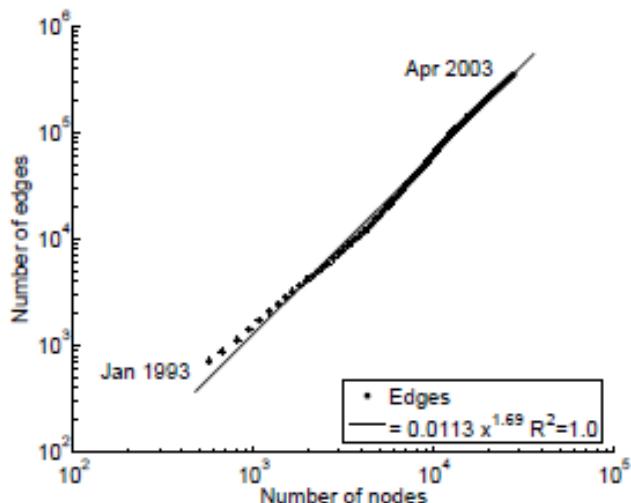
- Muitos fenômenos naturais e artificiais seguem lei de potência



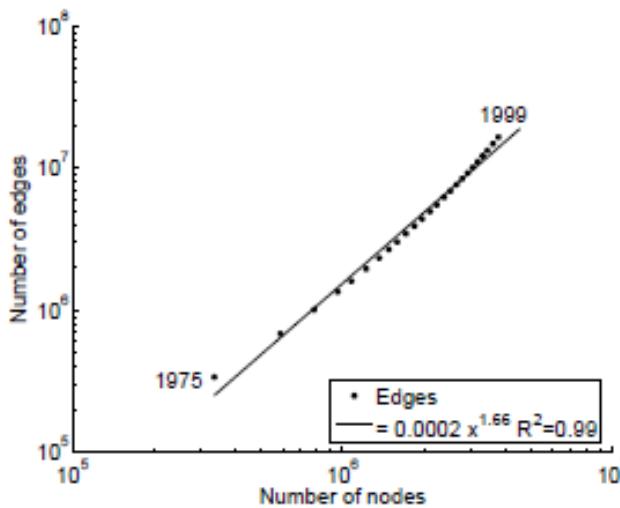
1 kcal/h = 1.162 watts

# Tamanho das Redes

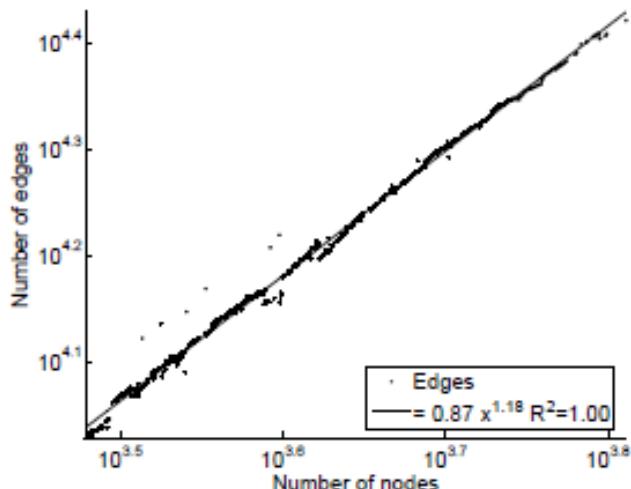
- Número de vértices x número de arestas
  - pontos correspondem a diferentes instâncias da rede



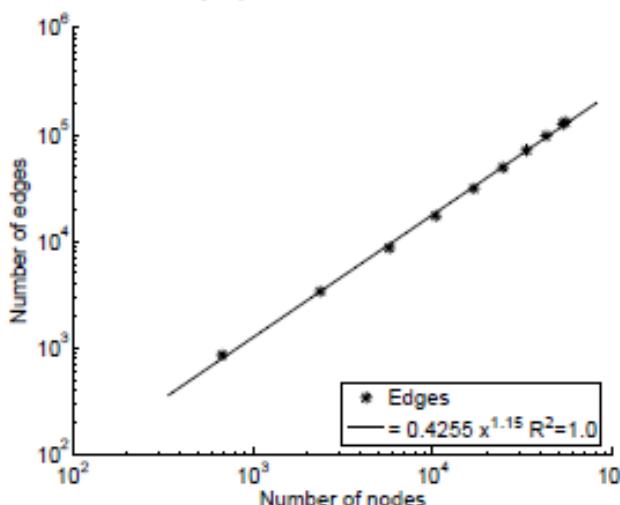
(a) arXiv



(b) Patents



(c) Autonomous Systems



(d) Affiliation network

- Taxa de crescimento da rede
- Arestas mais rápido que vértices

$$E \sim V^\alpha$$

> 1

# Distribuição de Lei de Potência

- Lei de potência aplicada a distribuição de probabilidade

$$f_X(x) \sim c x^{-a}$$

← expoente negativo

- onde  $X$  é uma v.a. e  $f_X(x)$  sua função de probabilidade,  $f_X(x) = P[X = x]$
- $X$  pode ser discreta ou contínua, limitada ou ilimitada superiormente
  - se contínua,  $f_X(x)$  é a função densidade

# Distribuição Zeta

- Seja  $X$  uma v.a. discreta ilimitada superiormente
- $X$  assume valores  $1, 2, \dots$

$$p_k = P[X=k] \sim ck^{-a}$$

- Determinar constante  $c$  de normalização

$$p_k = ck^{-a}$$

- Temos então

$$\sum_{k>0} p_k = 1 \longrightarrow c = 1 / \sum_{k>0} k^{-a} = 1/z(a)$$

# Função Zeta de Riemann

- $z(a)$  é a função zeta de Riemann

$$z(a) = \sum_{k>0} k^{-a}$$

**Converge para qualquer valor de a?**

- Para  $a=1$  temos a série harmônica ← Não converge
- Para  $a=2$  temos a série quadrática ← Converge para  $\pi^2/6$
- Quando  $a>1$ ,  $z(a)$  converge
- Logo função de probabilidade definida apenas quando  $a>1$

# Momentos da Zeta

- Calcular momentos da distribuição zeta
  - n-ésimo momento é dado por  $E[X^n]$
- Primeiro momento é valor esperado ( $n=1$ )

## Como calcular n-ésimo momento?

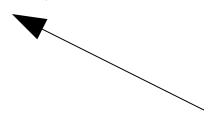
- Aplicar definição

$$\begin{aligned} E[X^n] &= \sum_{k>0} k^n p_k = \sum_{k>0} k^n c k^{-a} = \\ &= \frac{1}{z(a)} \sum_{k>0} k^{-(a-n)} = \frac{z(a-n)}{z(a)} \end{aligned}$$

# Momentos da Zeta

- $n$ -ésimo momento é dado por

$$E[X^n] = z(a-n)/z(a)$$



Converge sempre?

- para  $a - n > 1$  ou seja,  $a > n + 1$ 
  - infinito caso contrário (não converge)
- Exemplo:  $a = 2.3$ ,  $E[X]$  existe?  $\text{Var}[X]$  existe?
  - $\text{Var}[X] = E[X^2] - E[X]^2$ , função do segundo momento
- $E[X]$  está definido, pois  $2.3 > 1 + 1$
- $E[X^2]$  é infinito, pois  $2.3 < 2 + 1$
- $\text{Var}[X]$  é infinita!

# Invariância em Escala

- Razão entre probabilidades depende apenas da razão entre magnitudes
- Não depende do tamanho do evento (k)
- Matematicamente, seja  $b$  uma constante positiva

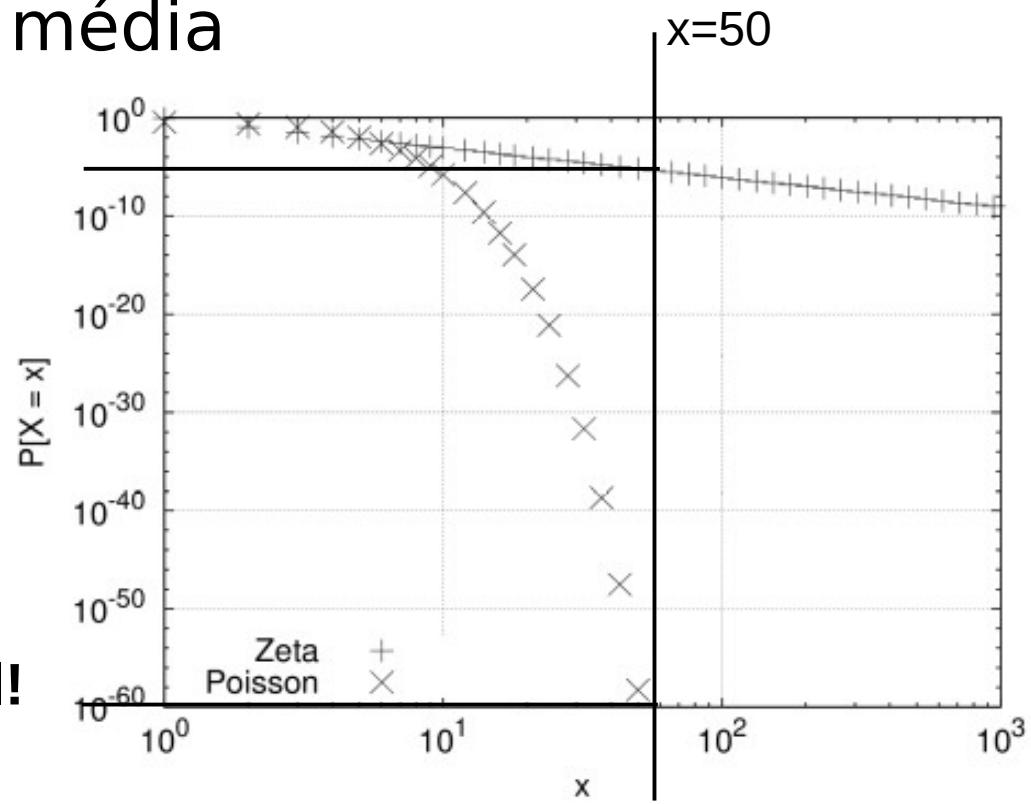
$$\frac{p_{bk}}{p_k} = \frac{c(bk)^{-a}}{ck^{-a}} = b^{-a}$$

→  
Não depende de  $k$  (escala),  
apenas de  $b$  (fator multiplicativo)

# Cauda Pesada

- *Heavy tail* ou *long tail* ou *fat tail*
- Probabilidade decresce devagar com  $x$ 
  - segue lei de potência, ao invés de lei exponencial
- Eventos “enormes” podem ocorrer com probabilidade não desprezível
  - muito maiores do que a média
- Comparação entre Zeta ( $a = 3$ ) e Poisson
- Mesmo valor esperado,  $E[X] = 5$
- Poisson tem cauda exponencial

**10<sup>50</sup> vezes  
mais provável!**



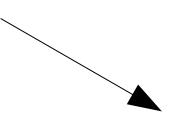
# Distribuição de Zipf

- Variação de distribuição de Zeta
  - proposta por George Zipf em 1935 para caracterizar distribuição de palavras em textos
- Valores de X são limitados superiormente por n (parâmetro do modelo)

$$p_k = c k^{-a}$$

- Constante de normalização?

$$\sum_{k=1}^n p_k = 1$$



$$c = 1 / \sum_{k=1}^n k^{-a} = 1 / H_{n,a}$$

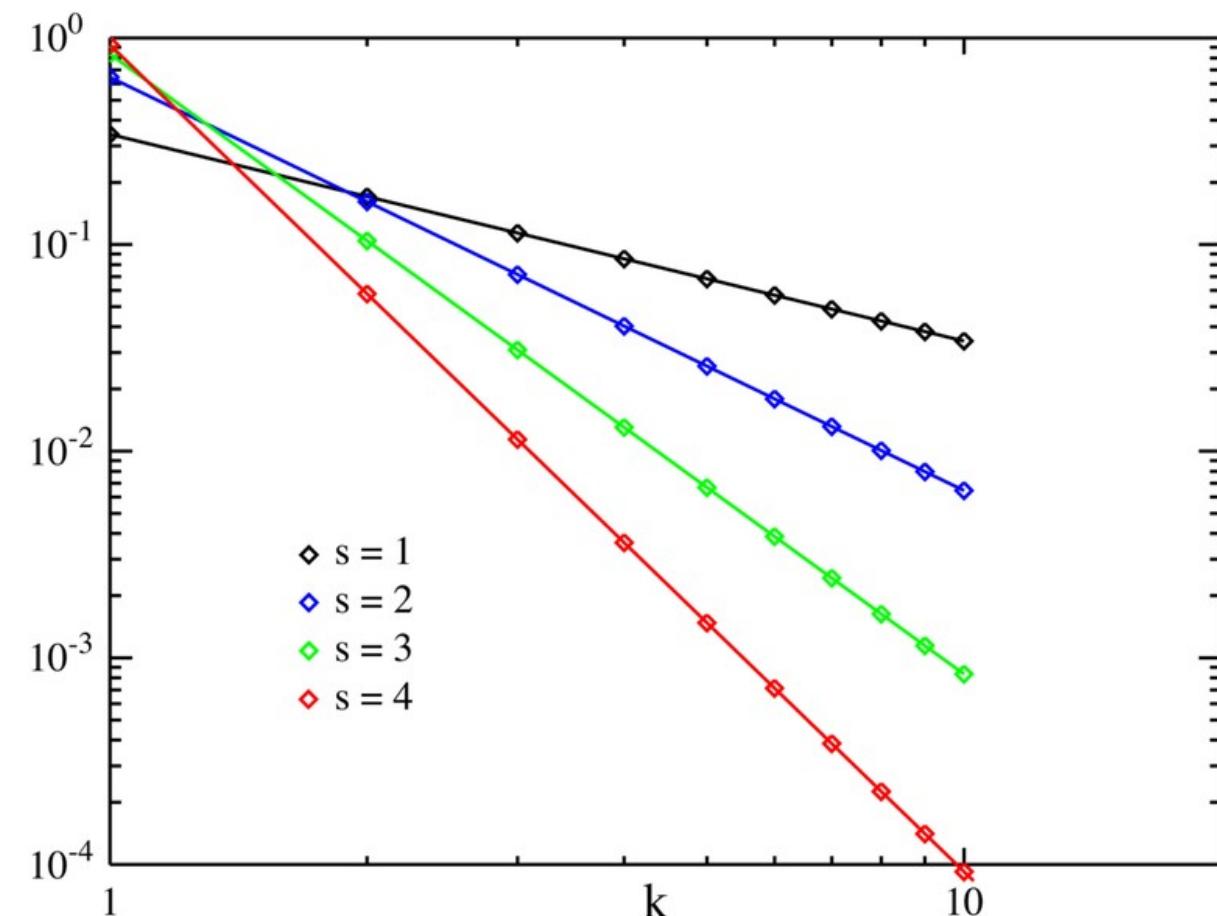
# Distribuição de Zipf

- $H_{n,a}$  é o n-ésimo número harmônico generalizado

$$H_{n,a} = \sum_{k=1}^n k^{-a}$$

- Para qualquer n finito,  $H_{n,a}$  converge
  - diferença fundamental para Zeta
- Momentos da Zipf?
  - aplicar definição, todos definidos

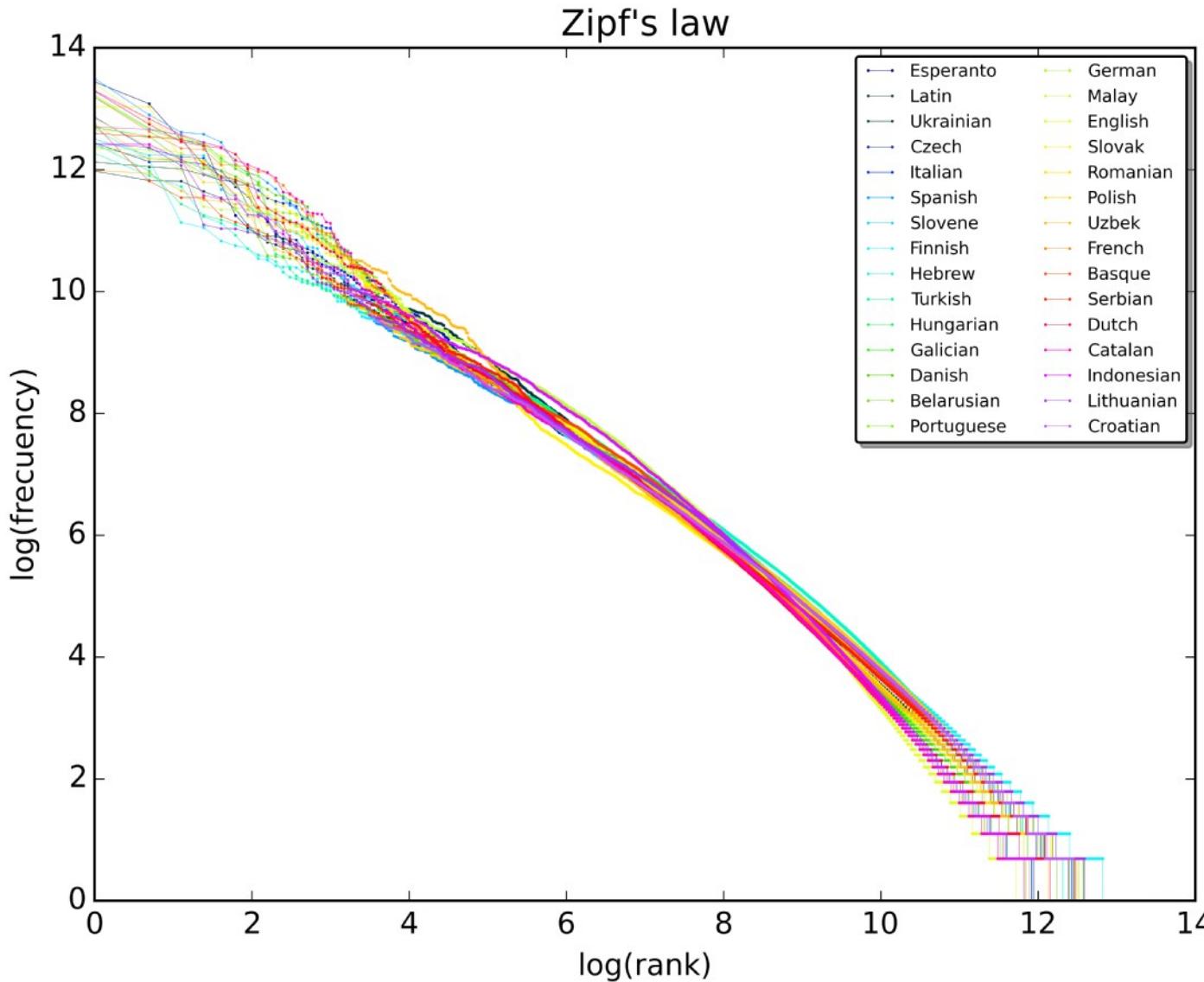
# Exemplo da Zipf



■ Escala log-log ( $k$  versus  $p_k$ )

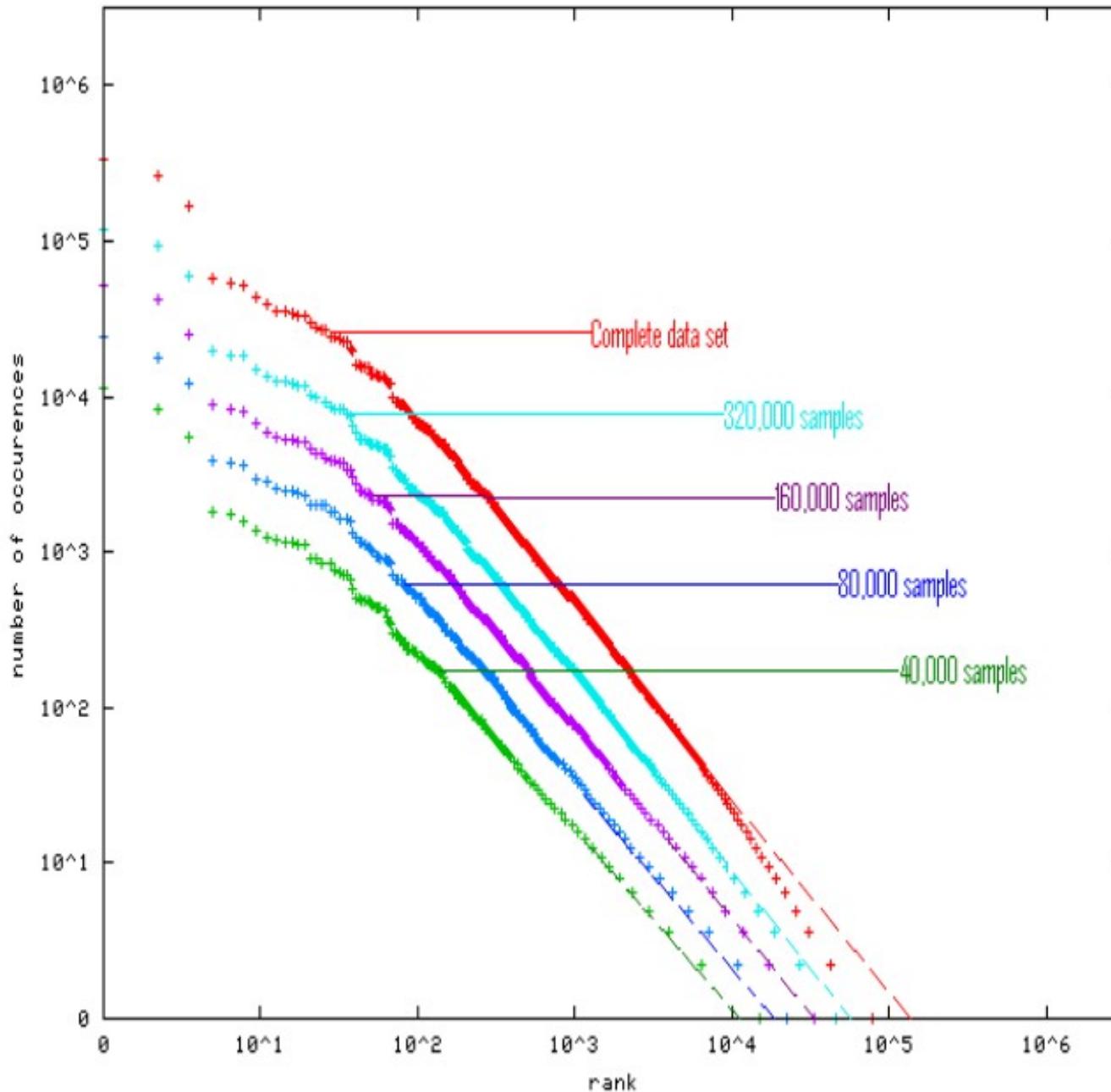
- $n = 10$
- Diferentes valores para  $a$  ( $s$  na figura)
- Maior  $s$ , menor é a cauda, pois distribuição *decrece mais rapidamente*
- Peso da cauda é inversamente proporcional ao expoente

# Wikipedia (real)



- Frequência de palavras no Wikipedia em diferentes idiomas
- Idiomas são parecidos
- Muito bem representado por distribuição de Zipf

# Bíblia (real)



- Frequência de palavras na Bíblia para diferente número de amostras
- amostras aleatórias de palavras (preservam a forma)

Figure 4: Word frequency in the Bible (including both the Old and the New Testament).