

# Redes Complexas

## Aula 6

### **Aula passada**

- Padrões de mixagem (*mixing patterns*)
- Correlação entre graus
- Medindo similaridade

### **Aula de hoje**

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

# Lei de Potência

- Qualquer função que tenha a forma

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

$c, a$  são constantes  $> 0$

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

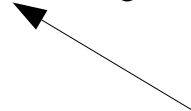
$$f(x) \sim g(x) \longrightarrow \frac{f(x)}{g(x)} \rightarrow 1 \quad \text{quando } x \rightarrow \infty$$

# 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

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

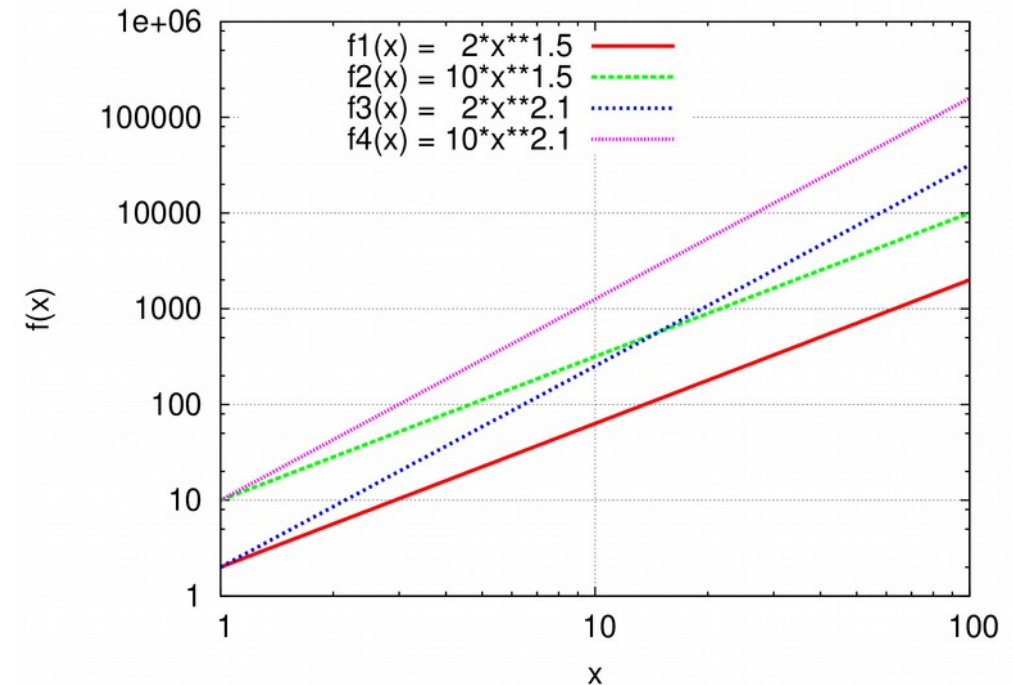
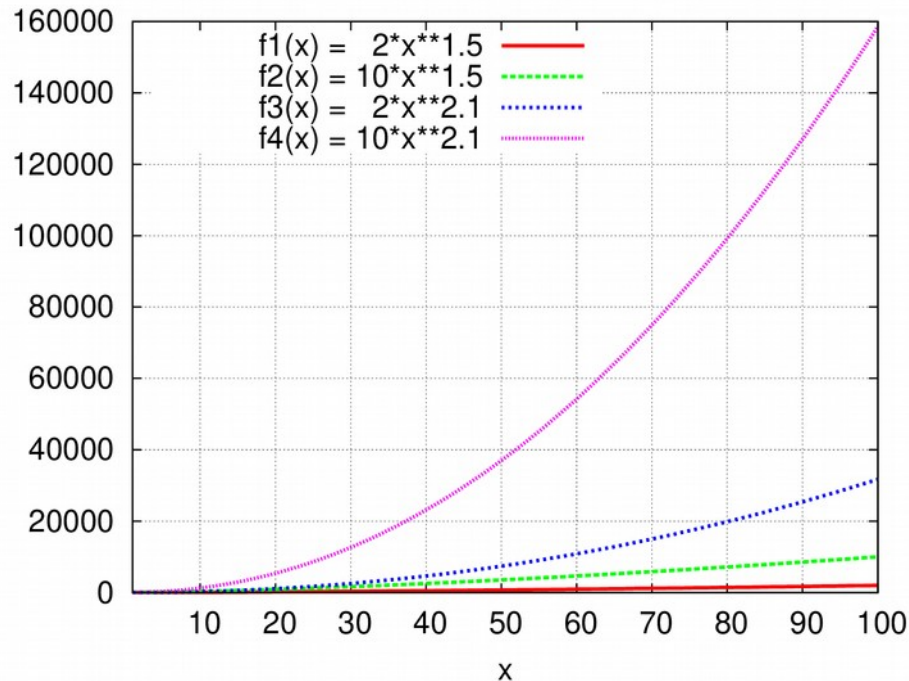
- Relação linear entre  $\log f(x)$  e  $\log x$  com inclinação  $a$
- Expoente determina inclinação da reta
- Invariância de escala
  - inclinação (forma) não depende de  $x$

# Exemplo

Escala Linear



Escala Log-Log

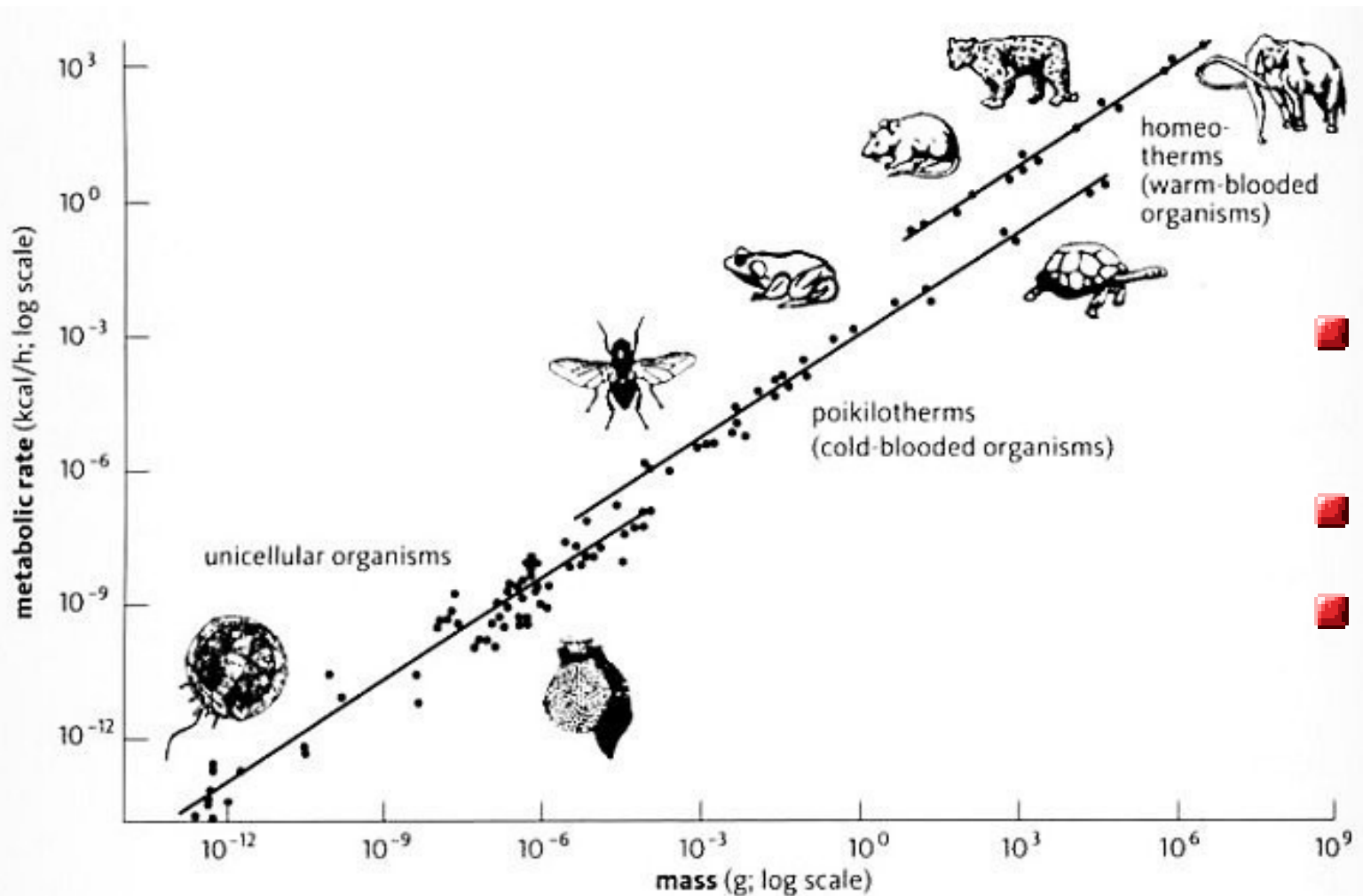


- $f_1$  e  $f_2$ : retas paralelas
- $f_3$  inclinação maior que  $f_1$

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

# Exemplo

- Muitos fenômenos naturais e artificiais seguem lei de potência



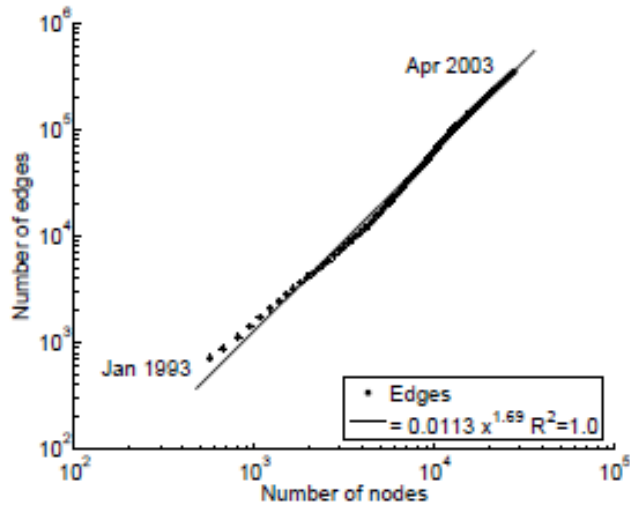
- R: taxa metabólica
- M : massa
- Lei de Kleiber

$$R \sim M^{3/4}$$

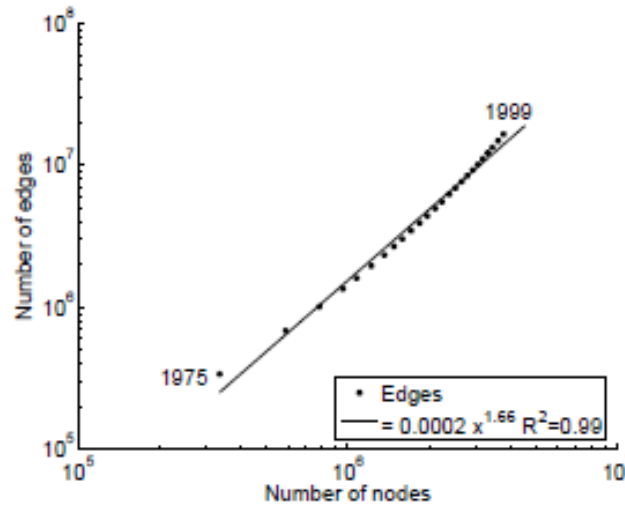
1 kcal/h = 1.162 watts

# Tamanho das Redes

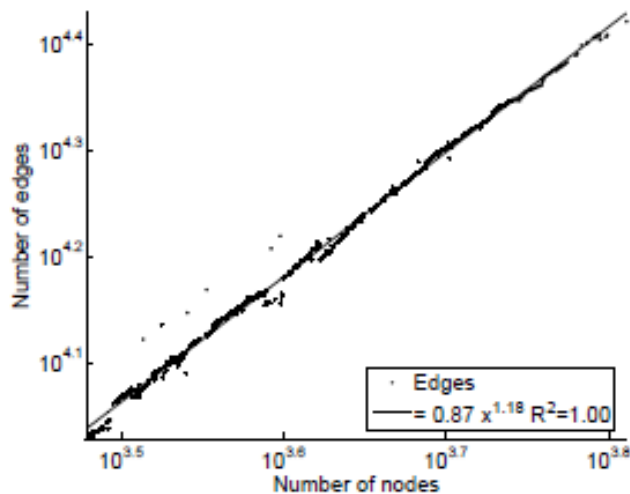
- Número de vértices x número de arestas
  - pontos correspondem a diferentes instâncias



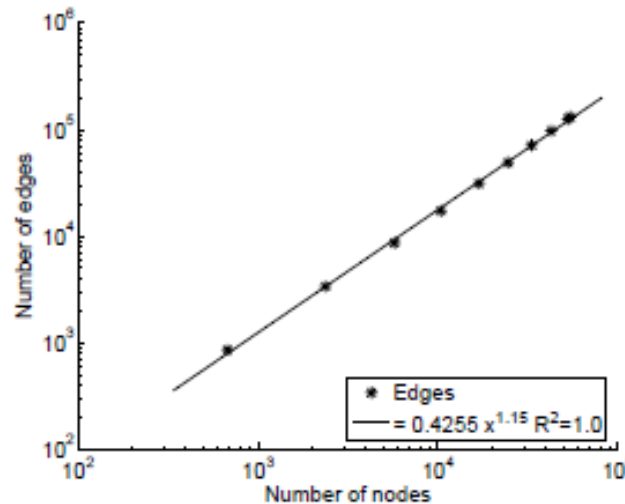
(a) arXiv



(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

$$f_X(x) \sim c x^{-a} \leftarrow \text{expoente negativo}$$

- onde  $X$  é uma v.a. e  $f_X(x)$  sua função de probabilidade
- $X$  pode ser discreta ou contínua, limitada ou ilimitada superiormente
- *Cauda pesada*
  - valores bem maiores que a média podem ocorrer com probabilidade não desprezível



# Distribuição Zeta

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

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

- Determinar constante  $c$  de normalização

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

- Temos então

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

# Função Zeta de Riemann

- $\zeta(a)$  é a função zeta de Riemann

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

**Converge para qualquer  $a>0$  ?**

- Para  $a=1$  temos a série harmônica ← Não converge
- Para  $a=2$  temos a série quadrática ← Converge para  $\pi^2/6$
- Quando  $a>1$ ,  $\zeta(a)$  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

**Idéias???**

- Aplicar definição

$$E[X^n] = \sum_{k>0} k^n p_k$$

# 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?
  - $\text{Var}[X] = E[X^2] - E[X]^2$
- Muitos fenômenos tem expoente  $2 < a < 3$ 
  - variância infinita!

# Invariância em Escala

- Razão entre as probabilidades depende apenas da razão entre magnitudes
- Não depende do tamanho do evento ( $k$ )
- Para demonstrar, seja  $b$  uma constante  $> 0$

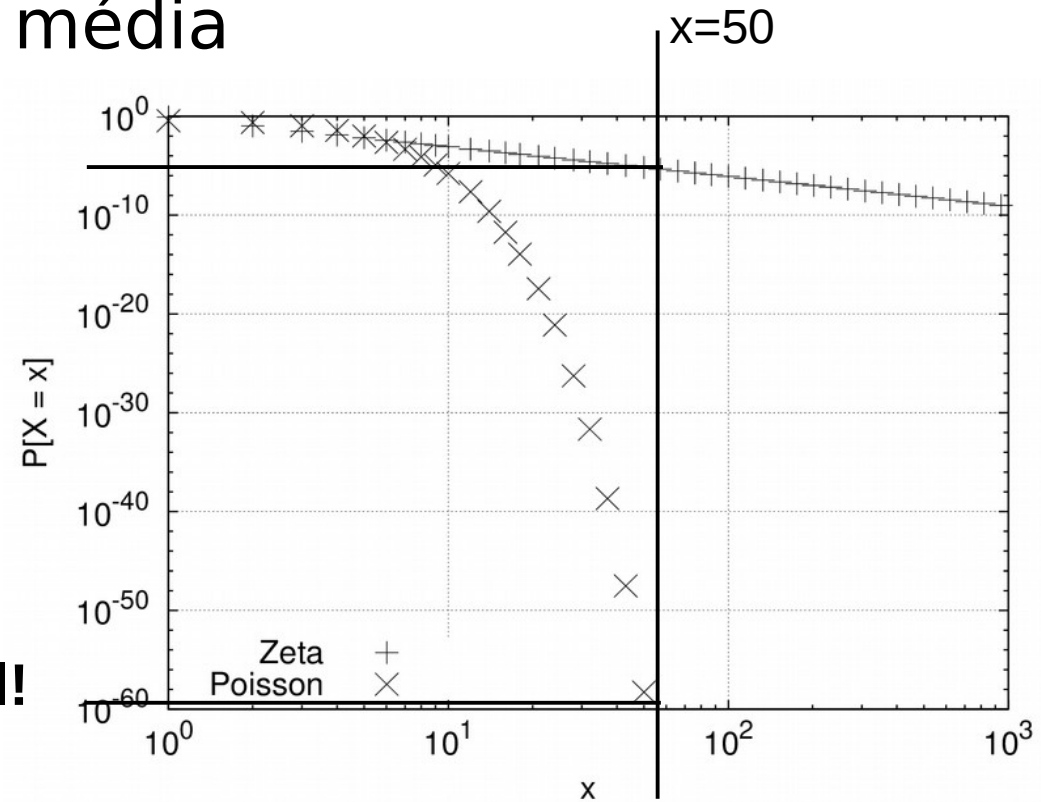
$$\frac{P_{bk}}{P_k} = b^{-a}$$

↖ Não depende de  $k$ , apenas de  $b$

# 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

**$10^{50}$  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  $n$  (constante)

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

- Constante de normalização?

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

# Distribuição de Zipf

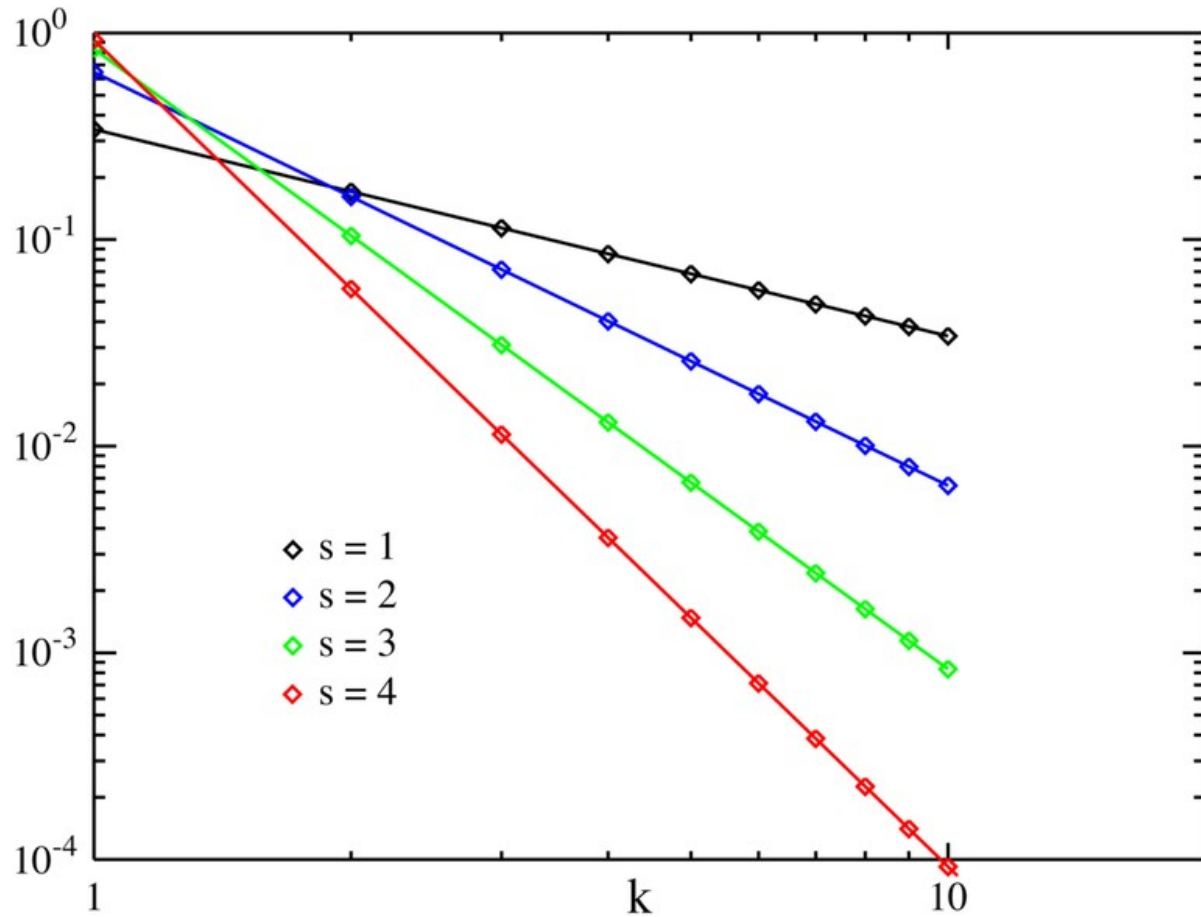
- $H_{n,a}$  é o n-ésimo número harmônico generalizado

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

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



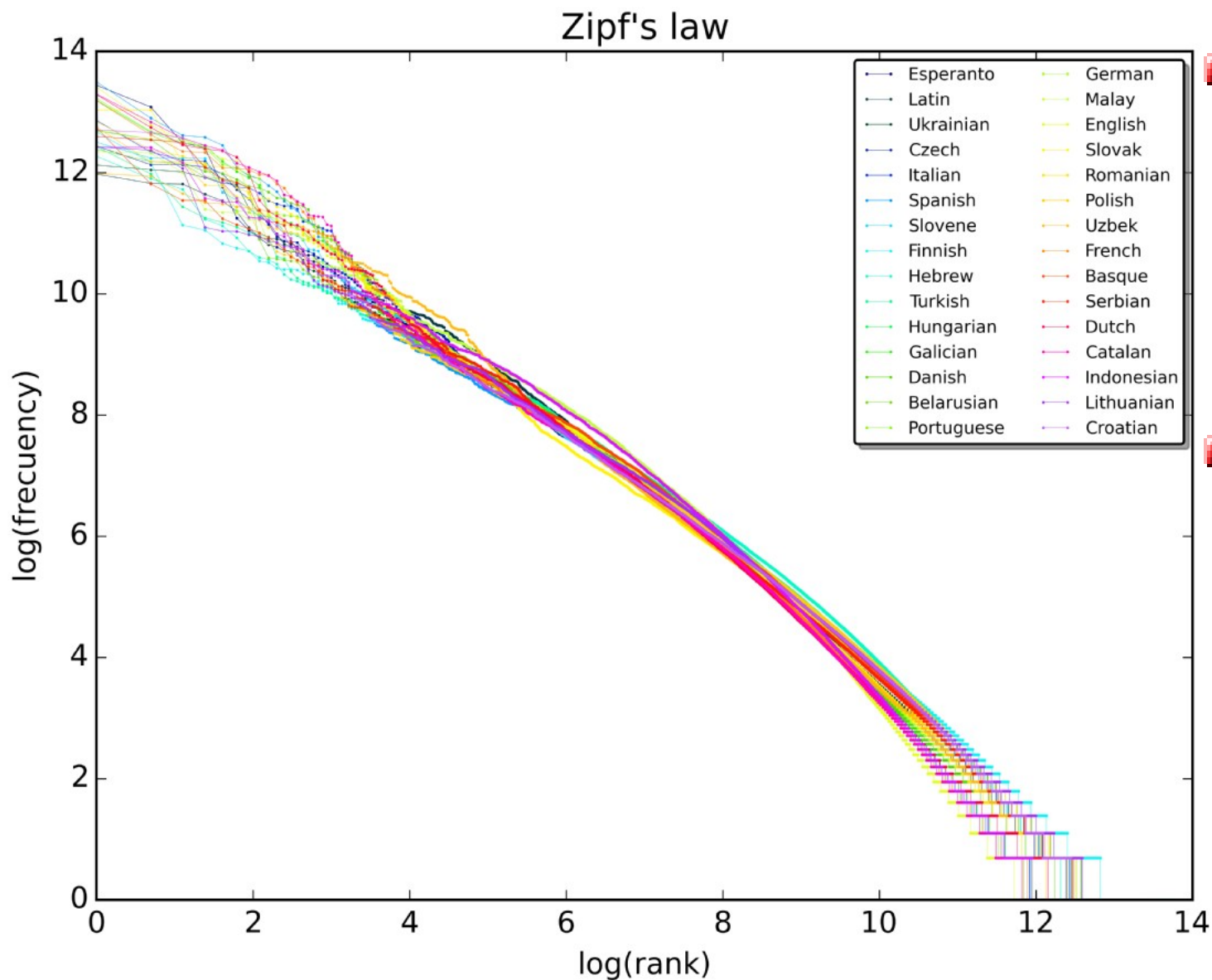
# Exemplo



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

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

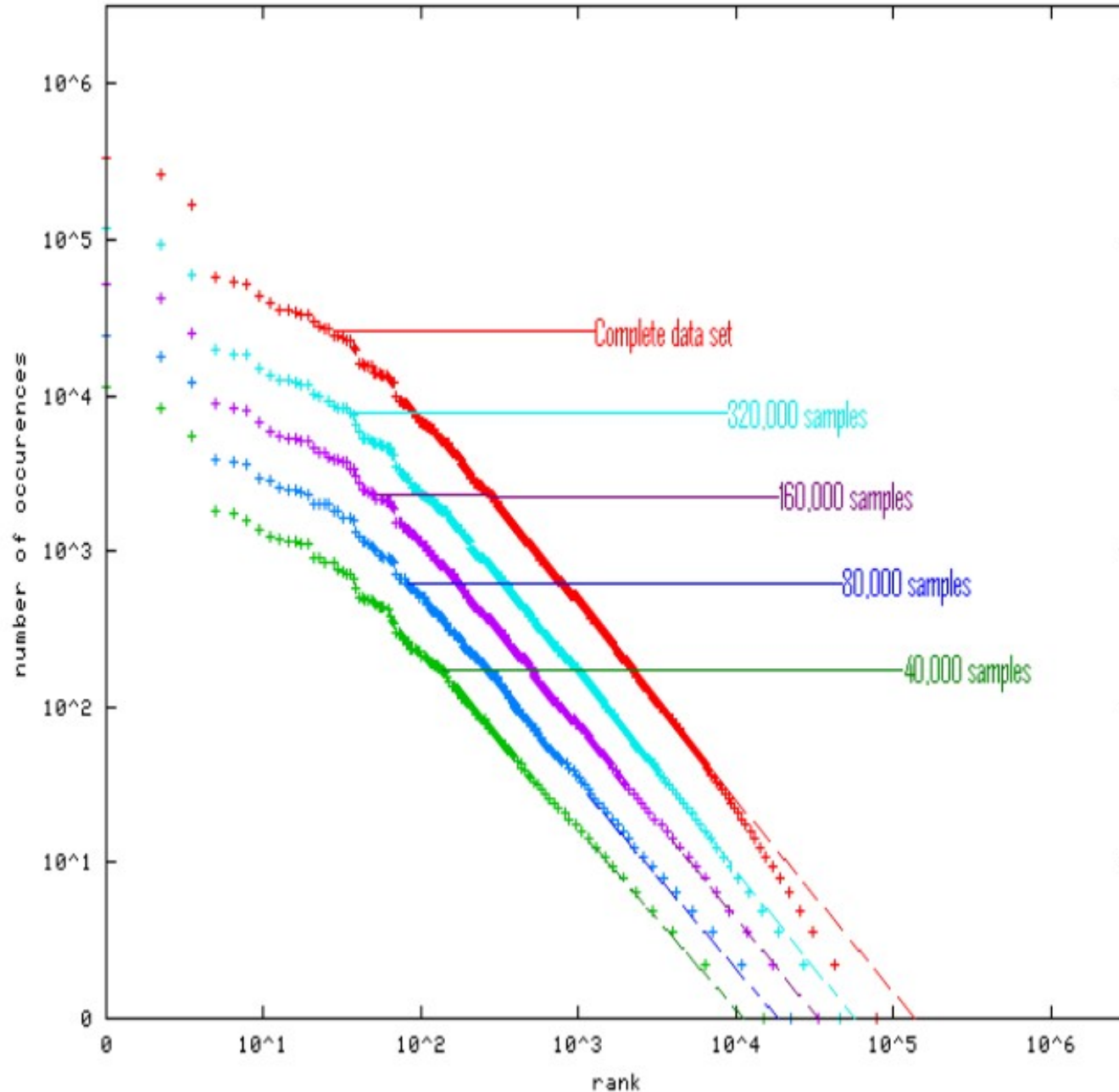
# Wikipedia (real)



■ Frequência de palavras em diferentes idiomas no Wikipedia

■ Palavras mais frequentes: “the”, “of”, “and”

# Bíblia (real)



- Frequência de palavras na Bíblia para diferente número de amostras
- Amostras aleatórias

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