

Jan Pyrzowski i Justyna
Signerska

Termodynamika multifraktali



Prawdopodobieństwo w teorii układów dynamicznych

Empiryczna definicja prawdopodobieństwa:

R - liczba wszystkich rozłącznych zdarzeń, które mogą być wynikami eksperymentu

$$\frac{n_i}{n} = H_i \quad \text{-relatywna częstość występowania}$$

zdarzenia i w ciągu n niezależnych eksperymentów

$$\lim_{n \rightarrow \infty} H_i = p_i \quad \text{- prawdopodobieństwo obserwacji}$$

zdarzenia i

W układach chaotycznych:

$$x_{n+1} = f(x_n)$$

$\mu_n(A)$ -prawdopodobieństwo znalezienia n -tej iteracji x_n odwzorowania f w zbiorze A :

$$\mu_n(A) = \int_A \rho_n(x) dx, \quad n \geq 0$$

(ρ_n -gęstość prawdopodobieństwa)

$$\mu_{n+1}(A) = \mu_n(f^{-1}(A)) \quad (1)$$

$$\mu_{n+1}(A) = \mu_n(A) \quad (2)$$

Miarę probabilistyczną μ_n spełniającą warunki (1) i (2) nazywamy *miarą niezmienniczą*, a odpowiadającą jej gęstość ρ_n *gęstością niezmienniczą*.

$$\forall_A \quad \mu(A) = \mu(f^{-1}(A)) \quad (3)$$

$$\forall_A \quad \int_A \rho(x) dx = \int_{f^{-1}(A)} \rho(x) dx \quad (4)$$

Wartość oczekiwana obserwabli Q :

$$\langle Q \rangle = \int_X \rho(x) Q(x) dx \iff \langle Q \rangle = \int_X Q(x) d\mu(x)$$

Wartości oczekiwane obserwabli są niezmiennicze względem odwzorowania f :

$$\begin{aligned} \langle Q \rangle &= \int_X Q(x) d\mu(x) = \int_X Q(x) d\mu(f^{-1}(x)) = \\ &= \int_X Q(f(x)) d\mu(x) = \langle Q \circ f \rangle \end{aligned} \quad (5)$$

Średnia czasowa obserwabli Q względem ustalonej trajektorii:

$$\bar{Q} = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} Q(x_n)$$

Ergodyczność

Mówimy, że odwzorowanie $f : X \rightarrow X$ zachowujące miarę na przestrzeni probabilistycznej (X, β, μ) jest **ergodyczne**, jeśli wszystkie zbiory f -niezmiennicze są miary 0 lub 1.

Twierdzenie ergodyczne (Birkhoff):

Jeśli odwzorowanie $f : X \rightarrow X$ jest ergodyczne oraz μ jest miarą niezmienniczą, to:

$$\overline{Q} = \langle Q \rangle \quad \mu\text{-prawie wszędzie.} \quad (6)$$

Fraktale

Iterated function system (IFS)

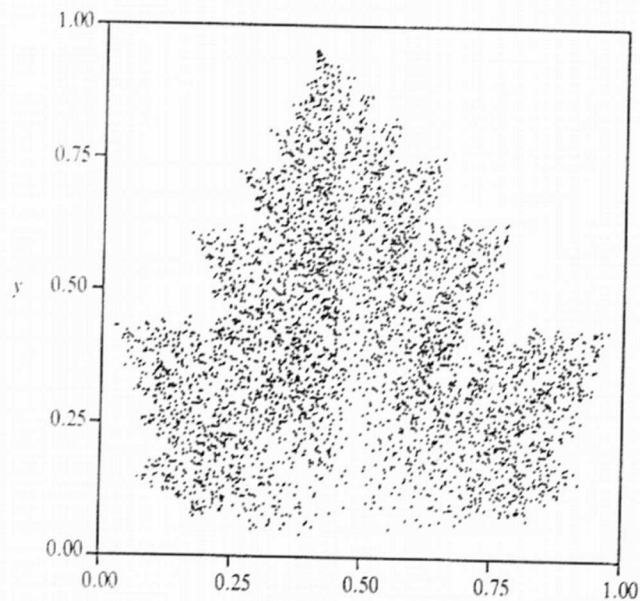
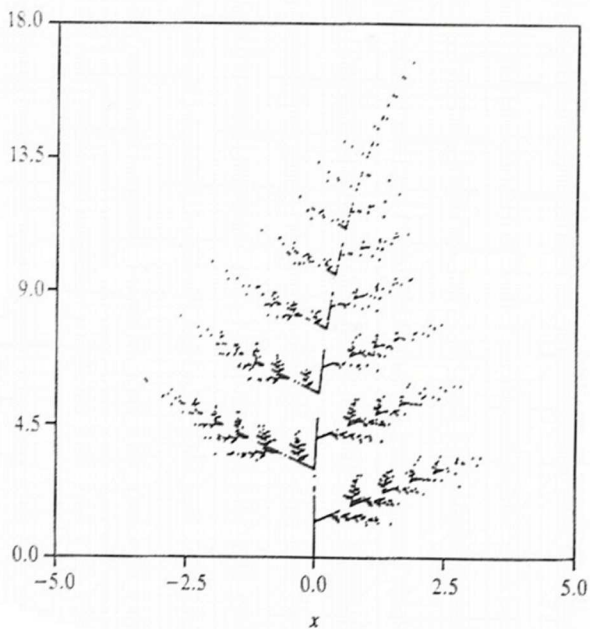
(X, d) - zwarta przestrzeń metryczna

$\{w_i : X \rightarrow X \mid i = 1, 2, \dots, N\}$ - układ *kontrakcji*
takich, że $w_i(X) \subset X$

Liść Barnsley'a :

$$T_i(x, y) = (a_{11}x + a_{12}y + b_1, a_{21}x + a_{22}y + b_2),$$

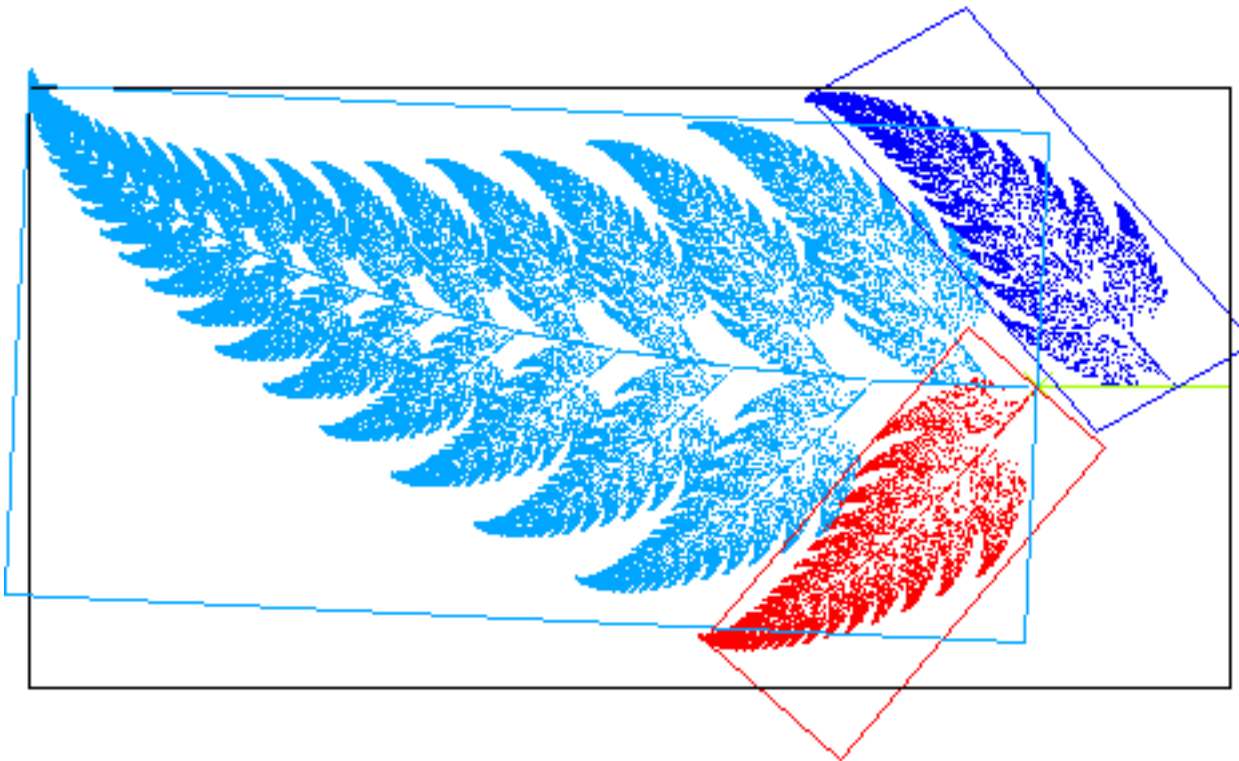
$$i \in 1, 2, 3, 4$$



Samopodobieństwo (self-similarity):

Zwarta przestrzeń topologiczna X jest samopodobna, jeżeli istnieje skończony zbiór niesurjektywnych homeomorfizmów $\{f_s : X \rightarrow X\}_{s \in S}$, takich, że:

$$X = \cup_{s \in S} f_s(X)$$



Wymiar fraktalny (box dimension):

$$D(0) = - \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\ln r(\varepsilon)}{\ln \varepsilon}, \quad \text{gdzie:}$$

$r(\varepsilon)$ -liczba obiektów ("pudełek") o liniowym rozmiarze ε , którymi możemy pokryć badany obiekt

Wymiar Hausdorffa:

Zbiór fraktalny A pokrywamy zbiorami σ_k o średnicy ε_k , gdzie $\varepsilon_k < \varepsilon$. Dla $\beta > 0$ definiujemy:

$$m(\beta, \varepsilon) := \inf_{\{\sigma_k\}} \sum_k (\varepsilon_k)^\beta$$

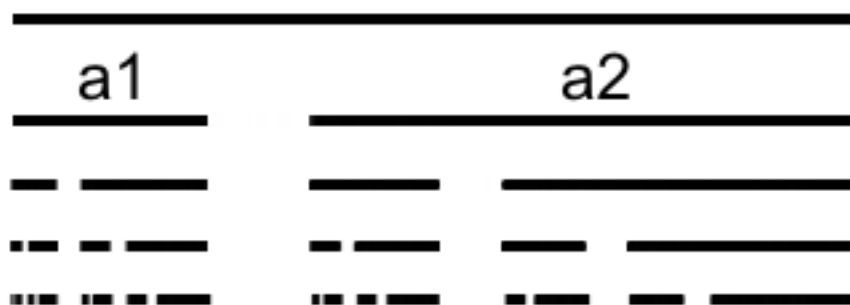
Istnieje β_0 takie, że:

$$\begin{cases} \varepsilon \rightarrow 0 \Rightarrow m(\beta, \varepsilon) \rightarrow 0, & \text{dla } \beta > \beta_0; \\ \varepsilon \rightarrow 0 \Rightarrow m(\beta, \varepsilon) \rightarrow \infty, & \text{dla } \beta < \beta_0. \end{cases}$$

β_0 nazywamy wymiarem Hausdorffa D_H zbioru A :

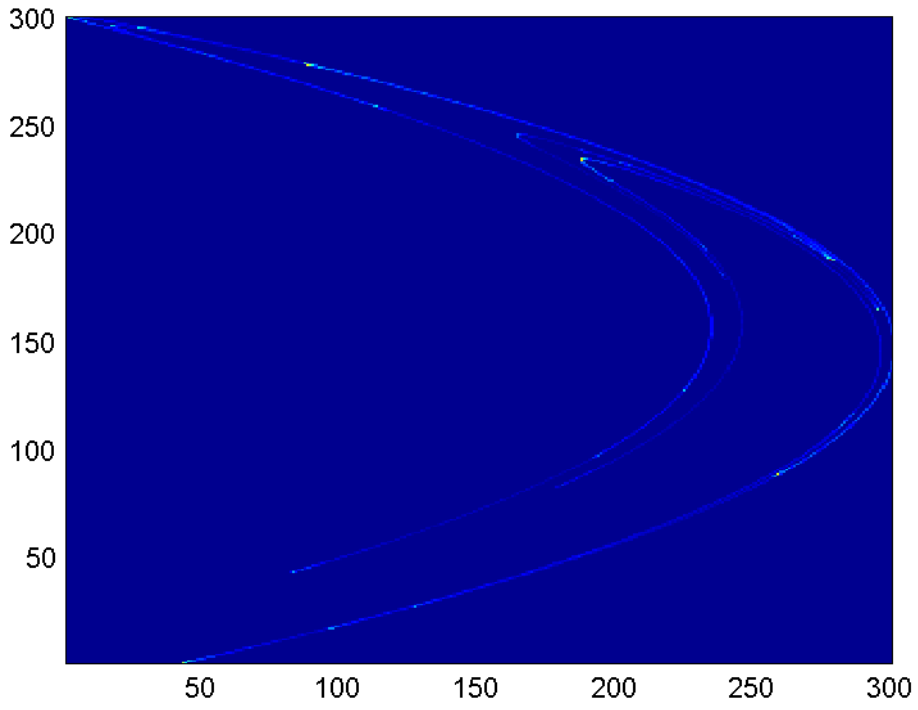
$$D_H = \beta_0$$

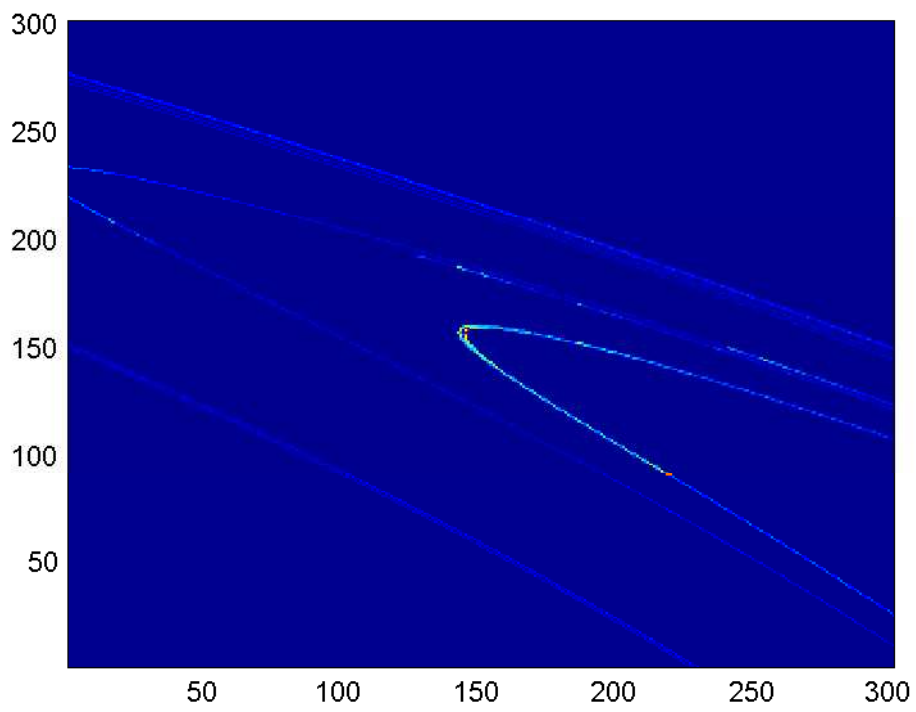
"Dwuskalowy" zbiór Cantora :



$$a_1^{\beta_0} + a_2^{\beta_0} = 1$$

Multifraktale...





Informacja Shannona

Ω -zbiór N zdarzeń elementarnych ω
o równym prawdopodobieństwie

p_i -prawdopodobieństwo zajścia zdarzenia i
w zbiorze R rozłącznych zdarzeń $i = 1, 2, \dots, R$:

$$p_i = \frac{N_i}{N}, \quad \text{gdzie} \quad N = \sum_{i=1}^R N_i \quad (7)$$

$\ln N$ - liczba bitowa potrzebna, aby wybrać ustalone
zdarzenie ω ze zbioru Ω

b_i -liczba bitowa potrzebna, aby wybrać podzbiór
(zdarzenia) $i \subset \Omega$

$$b_i + \ln N_i = \ln N \quad (8)$$

$$b_i = -\ln p_i \quad (9)$$

$$\langle -b_i \rangle = I(p) = \sum_{i=1}^R p_i \ln p_i \quad \text{-informacja Shannona}$$

$$S(p) = -I(p) \quad \text{-entropia Shannona}$$

(funkcje rozkładu p)

Własności funkcji $I(p)$:

- $I(p)$ przyjmuje maksymalną wartość 0 dla rozkładu $p_i = \delta_{ij}$
- $I(p)$ przyjmuje minimalną wartość $-\ln R$ dla rozkładu jednostajnego $p_i = \frac{1}{R}$
- $I(p)$ jest wypukłą funkcją rozkładu

Aksjomaty Khinchin'a

I. $I(p) = I(p_1, \dots, p_R)$

II. $I(\frac{1}{R}, \frac{1}{R}, \dots, \frac{1}{R}) \leq I(p)$

III. $I(p_1, \dots, p_R) = I(p_1, \dots, p_R, 0)$

Jeśli system (Ω, p) ze zdarzeniami postaci (i, j) jest złożeniem systemów (Ω^I, p^I) i (Ω^{II}, p^{II}) , w których wyróżniamy odpowiednio zdarzenia i i j , to zachodzi:

IV. $I(p) = I(p^I) + \sum_i p_i^I I(P|i),$

gdzie:

- $P(j|i)$ -prawdopodobieństwo warunkowe, że Ω^{II} jest w stanie j , jeśli Ω^I jest w stanie i
- $p_{i,j} = P(j|i)p_i^I,$
- $I(P|i) = \sum_j P(j|i) \ln P(j|i)$ - *informacja warunkowa* rozkładu $P(j|i)$ prawdopodobieństwa zdarzeń j przy ustalonym zdarzeniu i .

Inne miary informacji

Informacja Rényi'ego

$$I_{\beta}(p) = \frac{1}{\beta - 1} \ln \sum_{i=1}^r (p_i)^{\beta}, \quad (10)$$

gdzie:

- parametr $\beta \in \mathbb{R}$
- r - liczba zdarzeń i , dla których $p_i \neq 0$.

Własności funkcji $I_\beta(p)$ w zależności od parametru β :

1. $\beta = 0$

$$I_0(p) = -\ln r$$

$|I_0(p)|$ wzrasta logarytmicznie wraz z liczbą niepustych zdarzeń i

2. $\beta = 1$

podstawiając $\varepsilon = \beta - 1$ otrzymujemy:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^r p_i^{1+\varepsilon} &= \sum_{i=1}^r p_i \exp(\varepsilon \ln p_i) = \\ &\approx \sum_{i=1}^r p_i (1 + \varepsilon \ln p_i) = 1 + \varepsilon \sum_{i=1}^r p_i \ln p_i, \end{aligned}$$

a stąd:

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} I_{1+\varepsilon}(p) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\varepsilon} \ln \left(1 + \varepsilon \sum_{i=1}^r p_i \ln p_i \right) = \sum_{i=1}^r p_i \ln p_i,$$

czyli:

$$\lim_{\beta \rightarrow 1} I_\beta(p) = I(p) \quad (11)$$

Zasada maksymalnej entropii

M_i^σ -wartość σ -obserwabli dla i -tego mikrostanu

Warunki dla wartości oczekiwanych tych obserwabli:

$$M^\sigma = \sum_{i=1}^R p_i M_i^\sigma$$

Warunek dla normalizacji rozkładu:

$$\sum_{i=1}^R p_i = 1$$

Zasada maksymalnej entropii (minimalnej informacji):

$$\delta I(p) = 0$$

Zatem:

$$\delta I(p) = \sum_{i=1}^R (1 + \ln p_i) \delta p_i = 0$$

Dla "nieskończenie małych wariacji (?)" δp_i zachodzi:

$$\sum_{i=1}^R M_i^\sigma \delta p_i = 0 \quad (12)$$

$$\sum_{i=1}^R \delta p_i = 0 \quad (13)$$

Uwzględniając powyższe warunki otrzymujemy:

$$\sum_{i=1}^R (\ln p_i - \Psi + \sum_{\sigma} \beta_{\sigma} M_i^{\sigma}) \delta p_i = 0,$$

gdzie β_{σ} i Ψ są mnożnikami Lagrange'a odpowiednio dla warunków (12) i (13).

Ponieważ δp_i mogą przyjmować dowolne wartości, zasadę maksimum entropii spełnia rozkład o postaci:

$$P_i = \exp(\Psi - \sum_{\sigma} \beta_{\sigma} M_i^{\sigma}) \quad (14)$$

Rozkład taki nazywamy **rozkładem kanonicznym** (Gibbs'a)

Entropia rozkładu kanonicznego (14):

$$S = -\Psi + \sum_{\sigma} \beta_{\sigma} M^{\sigma} \quad (15)$$

Ψ nie jest niezależnym parametrem. Warunek normalizacji rozkładu:

$$\sum_i^R P_i = 1,$$

daje

$$\Psi = -\ln Z,$$

gdzie:

$$Z = \sum_i^R \exp\left(-\sum_{\sigma} \beta_{\sigma} M_i^{\sigma}\right) \quad (16)$$

to tzw. funkcja podziału.

Transformacja Legendre'a

Mając wypukłą lub wklęsłą funkcję $F(x)$, oznaczamy:

$$\frac{dF(x)}{dx} = y \quad (17)$$

$y(x)$ jest monotoniczna; definiujemy funkcję $L(y)$:

$$L(y) = -F(x) + xy$$

Otrzymujemy:

$$\frac{dL}{dy} = -\frac{dF}{dx} \frac{dx}{dy} + y \frac{dx}{dy} + x$$

Korzystając z (17) uzyskujemy:

$$\frac{dL(y)}{dy} = x$$

Założmy, że mamy tylko jeden warunek typu (12). Różniczkując:

$$S = -\Psi + \beta M$$

po M , otrzymujemy:

$$\frac{dS}{dM} = -\frac{d\Psi}{d\beta} \frac{d\beta}{dM} + M \frac{d\beta}{dM} + \beta. \quad (18)$$

Z definicji funkcji podziału (16) wynika:

$$\frac{d\Psi}{d\beta} = M,$$

co po podstawieniu do (18) daje:

$$\frac{dS}{dM} = \beta$$

Powyższe roważania łatwo uogólnic dla większej liczby warunków typu (12):

$$\Psi(\beta) + S(M) = \sum_{\sigma} \beta_{\sigma} M^{\sigma}$$

$$M^{\sigma} = \frac{\partial \Psi}{\partial \beta_{\sigma}} \quad \beta_{\sigma} = \frac{\partial S}{\partial M^{\sigma}}$$

Rozkłady eskortowe

Założmy, że mamy dowolny rozkład p .
Zdefiniujmy transformację:

$$p_i \longrightarrow \frac{p_i^\beta}{\sum_i^R p_i^\beta} \quad \beta \in \mathbb{R} \quad (19)$$

Wykorzystując zależność: $p_i = \exp(-b_i)$,
możemy zapisać (19) w postaci analogicznej
do rozkładu kanonicznego (14):

$$\exp(-b_i) \longrightarrow \exp(\Psi - \beta b_i),$$

gdzie:

$$\Psi = -\ln Z \quad Z = \sum_i^R \exp(-\beta b_i) = \sum_i^R p_i^\beta. \quad (20)$$

Mamy również:

$$I_\beta(p) = \frac{1}{\beta - 1} \ln \sum_{i=1}^r p_i^\beta = -\frac{1}{\beta - 1} \Psi(\beta). \quad (21)$$

Multifraktale

Założmy że mamy miarę probabilistyczną μ na fraktalnym nośniku w d -wymiarowej przestrzeni fazowej Ω .

$R \sim \varepsilon^{-d}$ - liczba d -wymiarowych "sześciątów" o boku $\varepsilon \rightarrow 0$ pokrywających Ω .

r -liczba "sześciątów" o niezerowym prawdopodobieństwie.

p_i - miara μ i -tego "sześciątka" o środku w punkcie x , $i = 1, 2, \dots, r$

Zdefiniujmy:

$$\alpha_i(\varepsilon) \equiv \alpha(\varepsilon, x) = \frac{\ln p_i}{\ln \varepsilon} \quad - \text{ wskaźnik osobliwości} \quad (22)$$

$$\alpha(x) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \alpha(\varepsilon, x) \quad - \text{ wymiar punktowy}$$

Fraktal nazywamy **multifraktalem** jeżeli $\alpha(x)$ nie jest stałe.

Korzystając z (22) oraz $p_i = \exp(-b_i)$, mamy:

$$b_i = -\alpha_i(\varepsilon) \ln \varepsilon. \quad (23)$$

Z (21) otrzymujemy, że rozkłady eskortowe (19) mają postać :

$$P_i = \exp(\Psi - \beta b_i),$$

gdzie:

$$\Psi(\beta) = -\ln \sum_{i=1}^r \exp(-\beta b_i) = -(\beta - 1)I_\beta(p).$$

Funkcja podziału dana jest wzorem:

$$Z(\beta) = \sum_{i=1}^r p_i^\beta = \sum_{i=1}^r \exp(-\beta b_i) = \exp[-\Psi(\beta)],$$

a informację Rényi'ego można wyrazić jako:

$$I_\beta(p) = \frac{1}{\beta - 1} \ln Z(\beta).$$

Wymiary Rényi'ego

$$D(\beta) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{I_\beta(p)}{\ln \varepsilon} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\ln \varepsilon} \frac{1}{(\beta - 1)} \ln \sum_{i=1}^r p_i^\beta \quad (24)$$

Zatem dla $\varepsilon \rightarrow 0$:

$$Z(\beta) \sim \varepsilon^{(\beta-1)D(\beta)},$$

a stąd otrzymujemy:

- dla $\beta = 0$
 $D(0)$ - box dimension

- dla $\beta \rightarrow 1$

$$\begin{aligned} D(1) &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\ln \varepsilon} \sum_{i=1}^r p_i \ln p_i = \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\ln \varepsilon} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\ln \varepsilon} I(p) = \langle \alpha(x) \rangle \end{aligned}$$

$D(1)$ -wymiar informacji

- dla $\beta = 2$

D(2)-wymiar korelacji

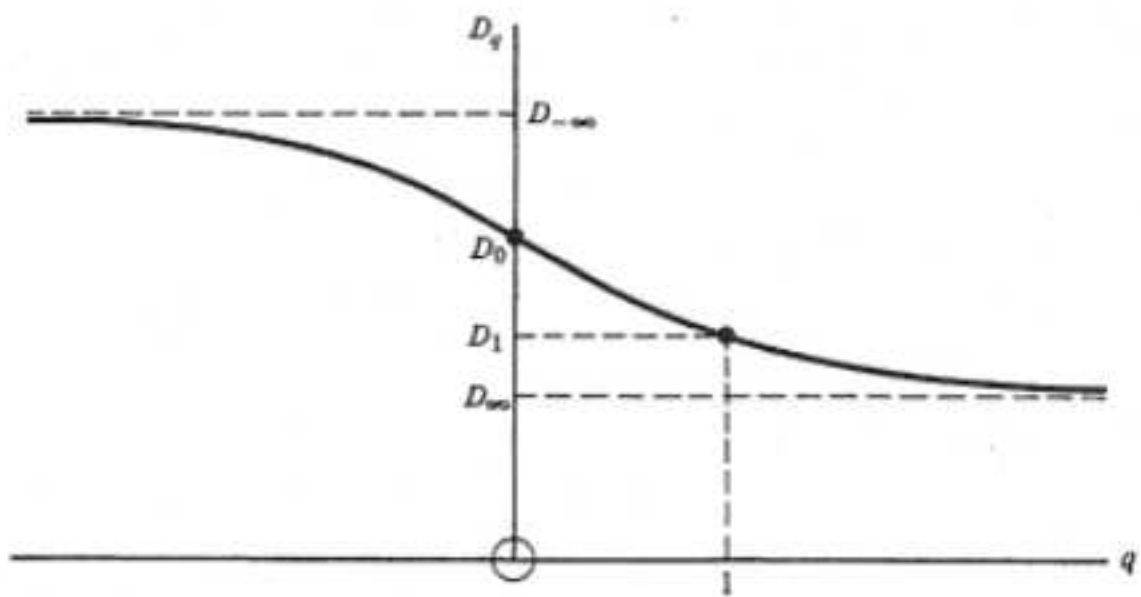
- $D(+\infty)$

- $D(-\infty)$

Właściwości wymiaru Rényi'ego

1. $D(\beta) \geq 0$

2. $D(\beta') \leq D(\beta)$ dla $\beta' > \beta$



Uogólniony wymiar Renyi'ego

$\{\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r\}$ -pokrycie multifraktala rozłącznymi zbiorami o różnych kształtach i

średnicach $l_i < l$, $i = 1, 2, \dots, r$

p_i -miara probabilistyczna zbioru σ_i

Uogólnioną funkcję podziału definiujemy jako:

$$Z(\beta, \tau) = \begin{cases} \inf_{\{\sigma\}} \sum_{i=1}^r (p_i^\beta / l_i^\tau), & \text{dla } \beta \leq 1, \tau \leq 0; \\ \sup_{\{\sigma\}} \sum_{i=1}^r (p_i^\beta / l_i^\tau), & \text{dla } \beta > 1, \tau > 0. \end{cases}$$

Istnieje $\tau_0(\beta) = (\beta - 1)D(\beta)$ takie, że:

$$\lim_{l \rightarrow 0} Z(\beta, \tau_0) \rightarrow O(1)$$

$D(\beta)$ nazywamy **uogólnionym wymiarem Renyi'ego**.

Spektrum osobliwości $f(\alpha)$

Oznaczając $V = -\ln(\varepsilon)$, granicę $V \rightarrow \infty$ nazywać będziemy *granicą termodynamiczną*.

W granicy termodynamicznej wyrażenie na *energię swobodną* Ψ (20) zastępujemy przez:

$$\Psi = \lim_{V \rightarrow \infty} -\ln \int_{\alpha_{min}}^{\alpha_{max}} \exp(-\beta\alpha V) \gamma(\alpha) d\alpha.$$

Zakładając że $\gamma(\alpha) \sim \varepsilon^{-f(\alpha)}$ otrzymujemy:

$$\Psi = \lim_{V \rightarrow \infty} -\ln \int_{\alpha_{min}}^{\alpha_{max}} \exp([f(\alpha) - \beta\alpha]V) d\alpha.$$

Niech teraz $\tilde{\alpha} = \tilde{\alpha}(\beta)$ oznacza wartość α , dla której wyrażenie $f(\alpha) - \beta\alpha$ osiąga maksimum.

$$\left. \frac{\partial f}{\partial \alpha} \right|_{\alpha=\tilde{\alpha}} = \beta \quad \left. \frac{\partial^2 f}{\partial \alpha^2} \right|_{\alpha=\tilde{\alpha}} < 0;$$

Mamy wtedy:

$$\Psi \sim [\beta\tilde{\alpha} - f(\tilde{\alpha})]V \quad (25)$$

Korzystając z zależności (15) oraz (23) mamy:

$$\Psi = \beta\tilde{\alpha}V - S \quad (26)$$

Porównując (25) i (26) otrzymujemy:

$$\lim_{V \rightarrow \infty} \frac{S}{V} = f(\tilde{\alpha})$$

Natomiast z (24) i (21) otrzymujemy:

$$\lim_{V \rightarrow \infty} \frac{\Psi}{V} = \tau(\beta)$$

$$\tau(\beta) = (\beta - 1)D(\beta)$$

Wielkości $f(\tilde{\alpha})$ i $\tau(\beta)$ powiązane są transformacją Legendre'a w granicy termodynamicznej podobnie jak S i Ψ dla skończonych wartości V .

$$S(b) = \beta b - \Psi(\beta)$$

$$\frac{d\Psi}{d\beta} = b \quad \frac{dS}{db} = \beta$$

Analogicznie:

$$f(\tilde{\alpha}) = \beta\tilde{\alpha} - \tau(\beta) \quad (27)$$

$$\frac{d\tau}{d\beta} = \tilde{\alpha} \quad \frac{df}{d\tilde{\alpha}} = \beta \quad (28)$$

Oznaczając $\alpha(\beta) = \tilde{\alpha}$ możemy przedstawić (28) w postaci:

$$\alpha(\beta) = D(\beta) + (\beta - 1)D'(\beta)$$

$$f(\alpha(\beta)) = D(\beta) + \beta(\beta - 1)D'(\beta)$$

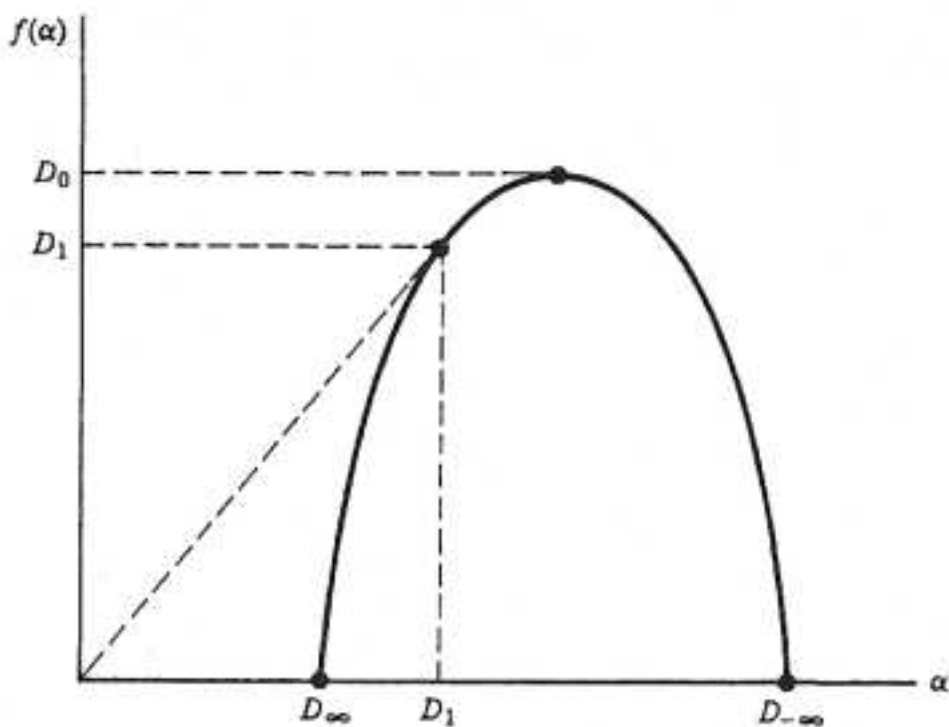
Daje to w szczególności:

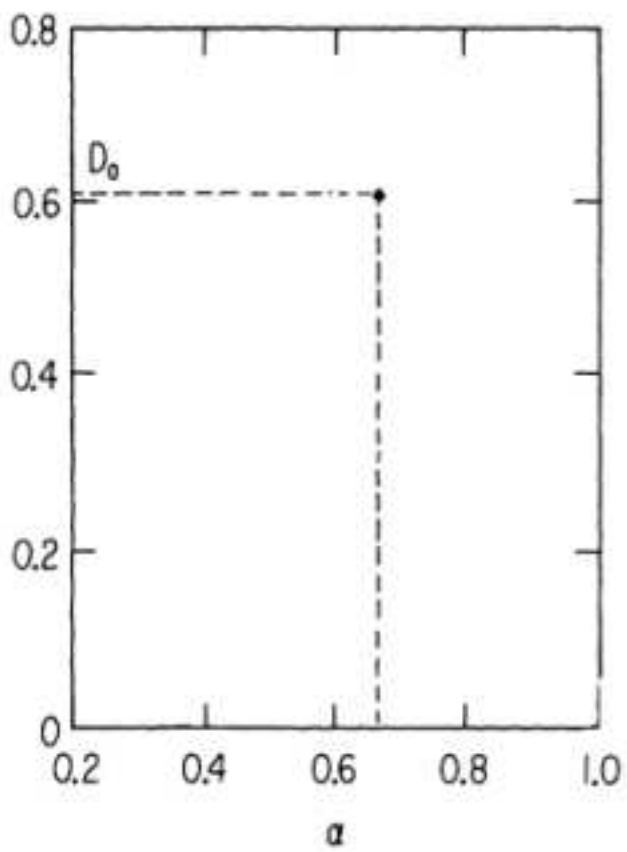
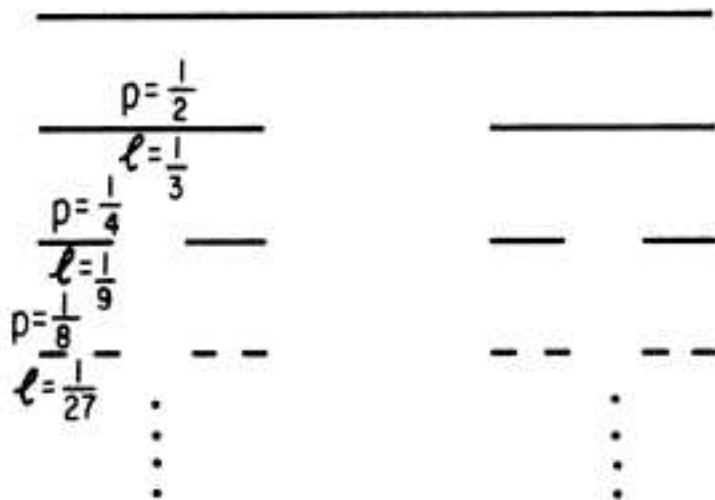
$$f(\alpha(0)) = D(0) = \alpha(0) + D'(0)$$

$$f(\alpha(1)) = D(1) = \alpha(1)$$

Można również pokazać:

$$\alpha_{min} = D(+\infty) \quad \alpha_{max} = D(-\infty)$$

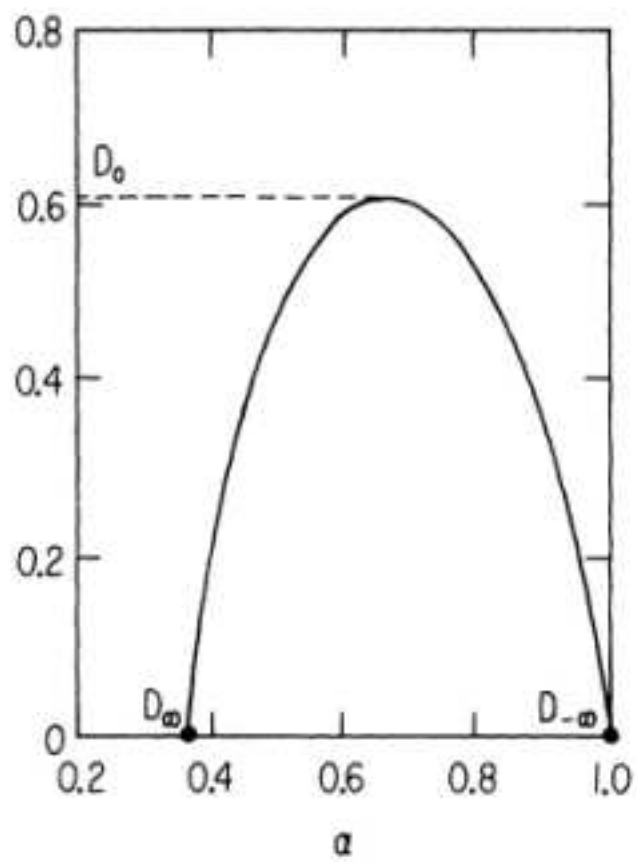


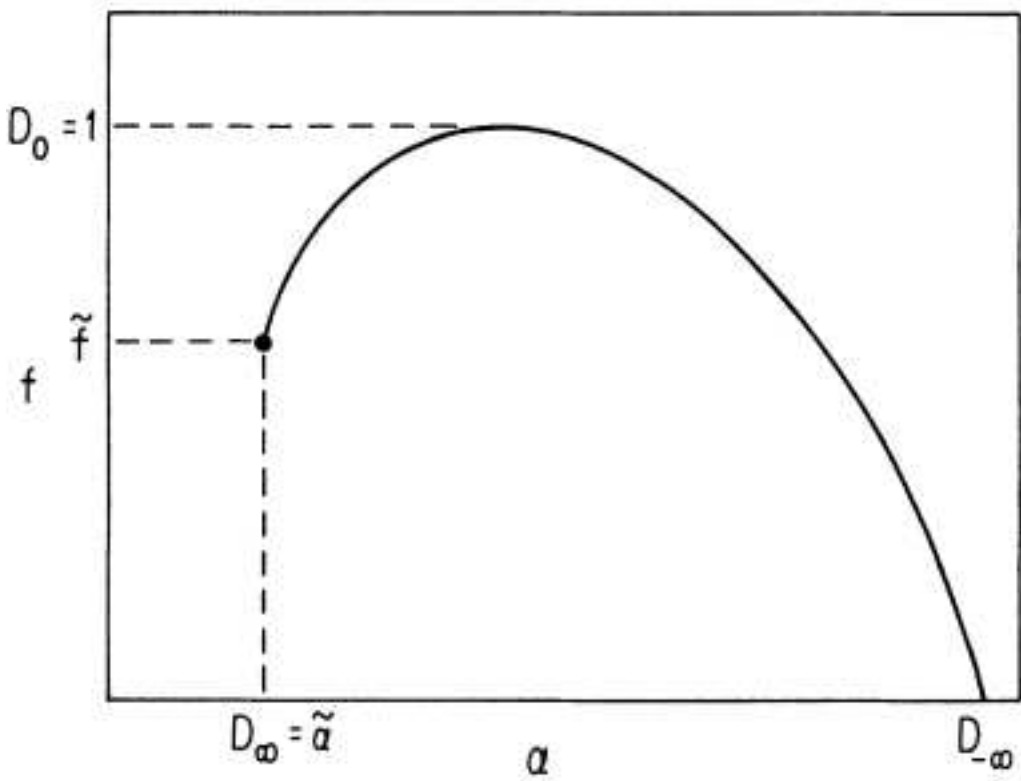
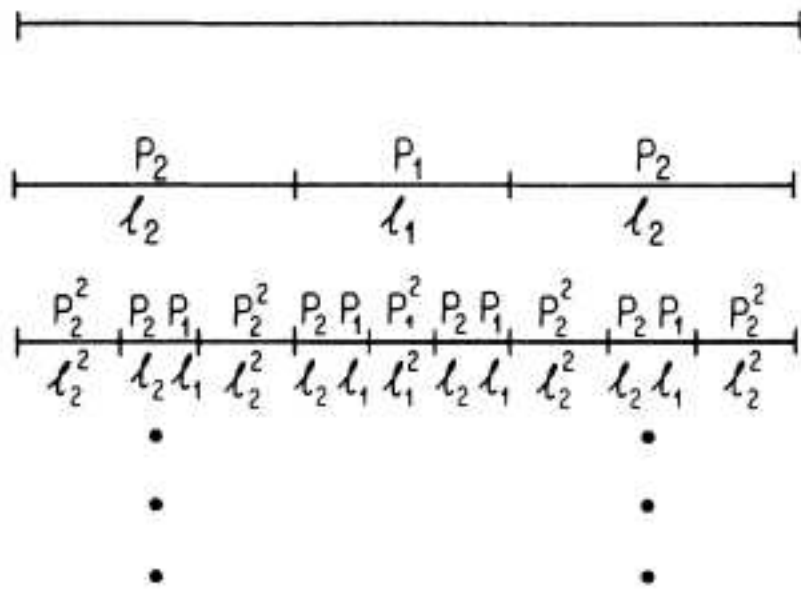


$$\frac{\rho_1 = \frac{3}{5}}{\tau_1 = \frac{1}{4}} \qquad \frac{\rho_2 = \frac{2}{5}}{\tau_2 = \frac{2}{5}}$$

$$\frac{\rho_1^2 = \frac{9}{25}}{\tau_1^2 = \frac{1}{16}} \quad \frac{\rho_1 \rho_2 = \frac{6}{25}}{\tau_1 \tau_2 = \frac{1}{10}} \qquad \frac{\rho_1 \rho_2 = \frac{6}{25}}{\tau_1 \tau_2 = \frac{1}{10}} \quad \frac{\rho_2^2 = \frac{4}{25}}{\tau_2^2 = \frac{4}{25}}$$

--- --- --- ---
 · ·
 · ·
 · ·
 · ·

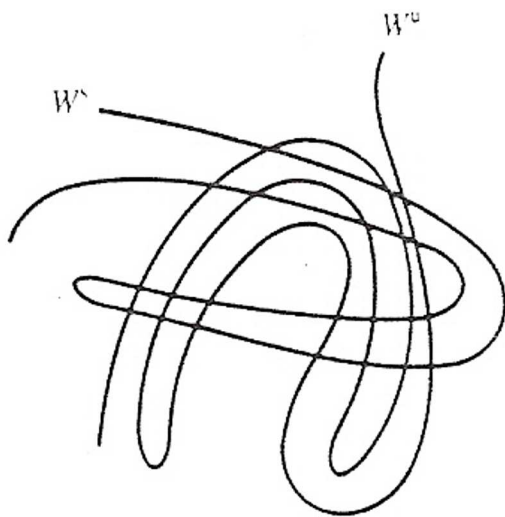




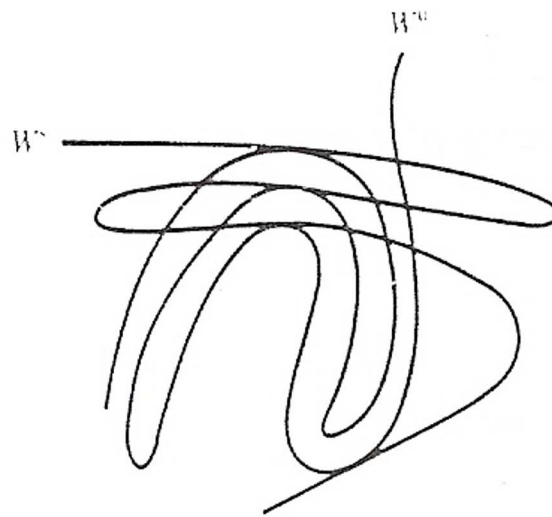
Hiperboliczność

$$W^s(x) = \left\{ y : \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln |f^n(x) - f^n(y)| < 0 \right\}$$

$$W^u(x) = \left\{ y : \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{-n} \ln |f^n(x) - f^{-n}(y)| < 0 \right\}$$



(a)

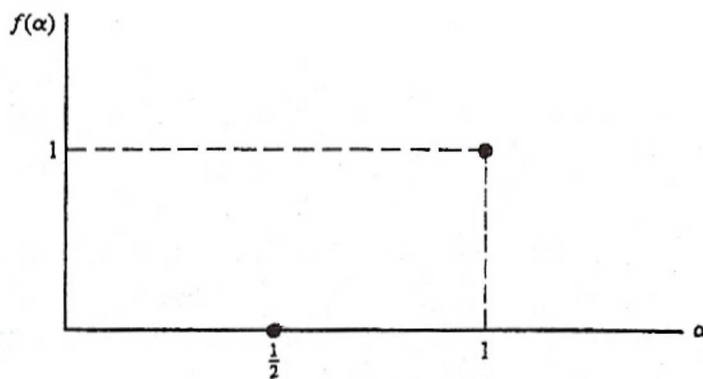
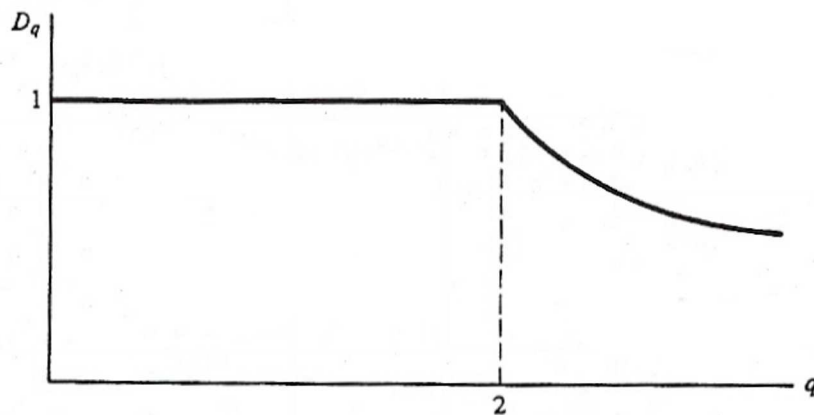


(b)

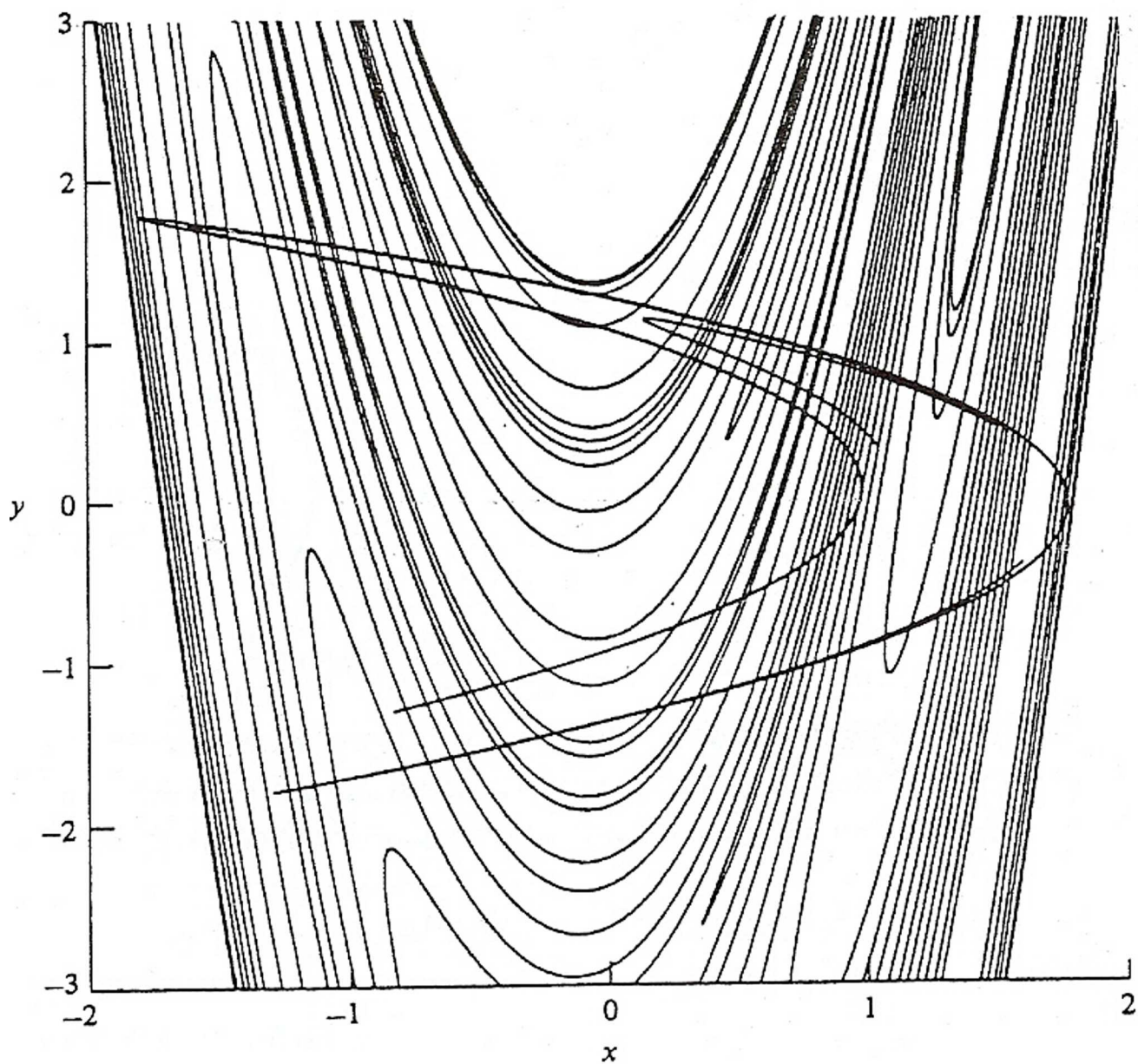
Odwzorowanie Ulam'a:

$$x \rightarrow 1 - 2x^2 \quad x \in [-1, 1]$$

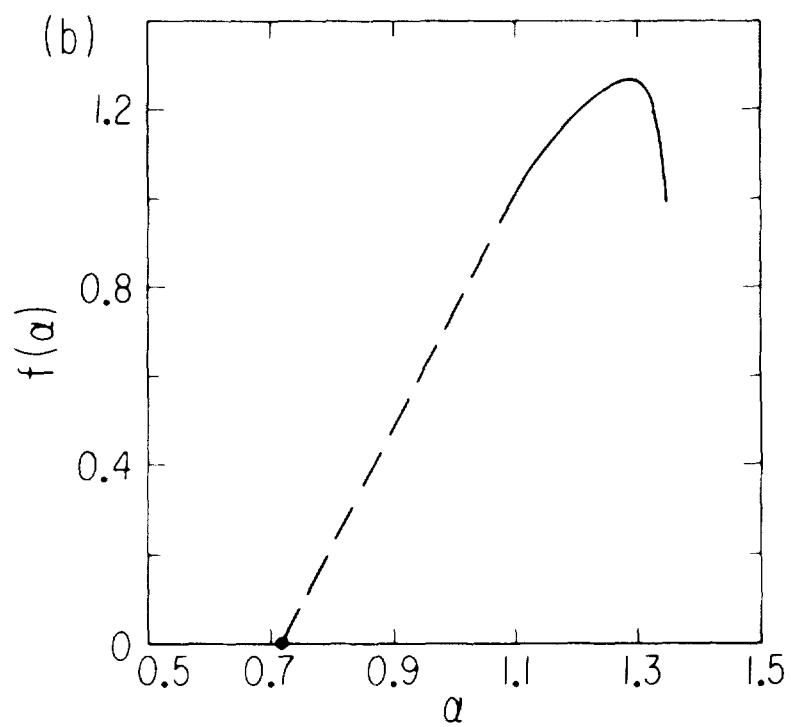
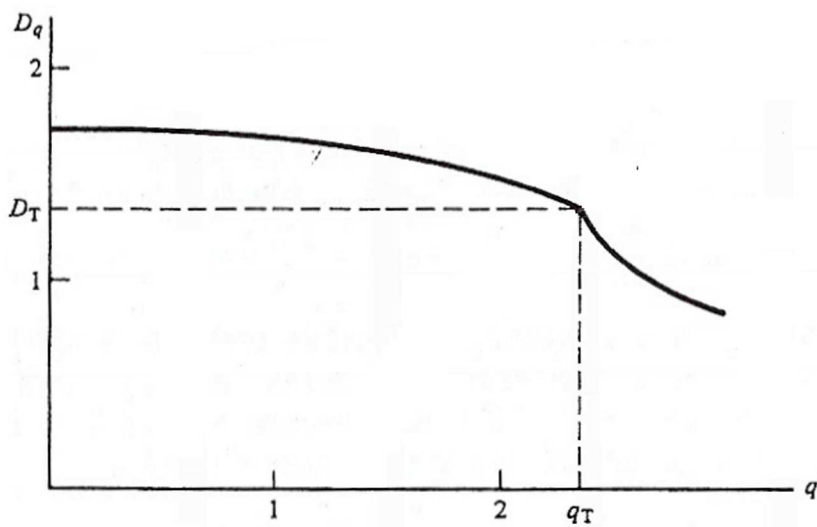
$$\rho(x) = \frac{1}{\pi\sqrt{1-x^2}}$$



Styczności homokliniczne w odwzorowaniu Henon'a



Odwzorowanie Henon'a:



Bibliografia:

1. Beck S., Schlögl F., "*Thermodynamics of chaotic systems*", Cambridge University Press (1993)
2. Eckmann JP, Ruelle D., "*Ergodic theory of chaos and strange attractors*", Rev. Mod. Phys. 57, 617 - 656 (1985)
3. Jensen et al., "*Scaling structure and thermodynamics of strange sets*", Phys. Rev. A 36, 1409 - 1420 (1987)
4. Halsey et al., "*Fractal measures and their singularities: The characterization of strange sets*", Phys. Rev. A 33, 1141 - 1151 (1986)
5. Eckmann JP, Procaccia I, "*Fluctuations of dynamical scaling indices in nonlinear systems*", Phys. Rev. A 34, 659 - 661 (1986)
6. Gunaratne GH, Procaccia I, "*Organization of chaos*", Phys. Rev. Lett. 59, 1377 - 1380 (1987)
7. Grebogi C, Ott E, Yorke JA, , "*Unstable periodic orbits and the dimensions of multifractal chaotic attractors*", Phys. Rev. A 37, 1711 - 1724 (1988)
8. Ott E., "*Chaos w układach dynamicznych*", WNT (1994)