



SGH

Dodatek 4

Funkcje łączące

Michał Rubaszek

Rozkład normalny

W większości zastosowań przyjmuje się, że stopy zwrotu mają wielowymiarowy rozkład normalny:

$$R \sim N(\mu, \Sigma)$$

Założenie to upraszcza wnioskowanie na temat właściwości stóp zwrotu z portfela $R_p = w'R$:

$$R_p \sim N(\mu_p, \sigma_p^2)$$

gdzie $\mu_p = w'\mu$ oraz $\sigma_p^2 = w'\Sigma w$



SGH

Rozkład normalny

- Przy założeniu wielowymiarowego rozkładu normalnego zależność między zmiennymi y i x jest liniowa

$$y = a + bx + \epsilon, \quad b = \frac{\text{cov}(y, x)}{\text{var}(x)}, \quad a = \bar{y} - b\bar{x}$$

- Oznacza to, że zależność między zmiennymi jest zawsze taka sama, niezależnie od skali zmiany
- W praktyce, jednakże powiązania mogą zależeć od skali zmian (siła zależności inna w trakcie kryzysu, a inna w normalnych okolicznościach)

Korelacja temp wzrostu dla EUR/PLN i EUR/USD

2001	2002	2003	2004	2005	2006	2007	2008	2009	2010	2011	2012
0,54	0,40	0,31	-0,05	-0,08	-0,18	-0,33	-0,32	-0,36	-0,35	-0,27	-0,82

Skalę nieliniowości zależności między zmiennymi możemy sprawdzić m.in. poprzez stworzenie wykresu dla „exceedance correlation”:

$$\tilde{\rho}(p) = \begin{cases} \text{Corr}[X, Y | X \leq Q_X(p) \text{ and } Y \leq Q_Y(p)], & \text{for } p \leq 0.5 \\ \text{Corr}[X, Y | X > Q_X(p) \text{ and } Y > Q_Y(p)], & \text{for } p > 0.5 \end{cases}$$

gdzie $Q_X(p)$ oraz $Q_Y(p)$ to p -te percentyle dla X i Y

Funkcje łączące

- Funkcja łącząca jako dogodna metoda modelowania nieliniowych zależności między zmiennymi
- Ogólna idea polega na podzieleniu rozkładu łącznego dla zmiennych Y i X na 2 części:
 - Rozkłady brzegowe dla X i Y
 - Funkcja łącząca rozkłady brzegowe



SGH

Funkcje łączące

Oznaczenia:

$f(X)$ oraz $g(Y)$:	funkcje gęstości rozkładu brzegowego
$U=F(X)$ oraz $V=G(Y)$:	dystrybuanty rozkładu brzegowego
$h(X,Y)$ oraz $H(X,Y)$:	f. gęstości oraz dystrybuanta rozkładu łącznego
$C(U,V)$:	f. łącząca

$$H(X, Y) = C(F(X), G(Y)) = C(U, V)$$

$$h(X, Y) = f(X)g(Y)C(F(X), G(Y))$$

Aby ustalić rozkład łączny należy dokonać wyboru nt.:

- rozkładów brzegowych $F(X)$ i $G(Y)$
- postaci funkcji łączącej $C(U,V)$

TWIERDZENIE SKLARA:

Niech $H(X,Y)$ będzie dwuwymiarową funkcją dystrybuanty z dystrybuantami brzegowymi $F(X)$ i $G(Y)$. Wtedy istnieje kopuła C spełniająca warunek:

$$H(X, Y) = C(F(X), G(Y))$$

Jeżeli F i G są ciągłe, wówczas C jest jednoznaczna.

B. Funkcje łączące

Losowanie z rozkładu łącznego

Etap 1: Losujemy (U,V) z $C(U,V)$

Etap 2: Liczymy $X=F^{-1}(U)$ oraz $Y=G^{-1}(V)$



SGH

Najpopularniejsze funkcje łączące

B. Eliptyczne funkcje łączące

Gęstość eliptycznych funkcji łączących wynosi (2 zmienne):

$$c(U, V) = |\Sigma|^{-0.5} \varphi\{(u - \mu)' \Sigma^{-1} (u - \mu)\}$$

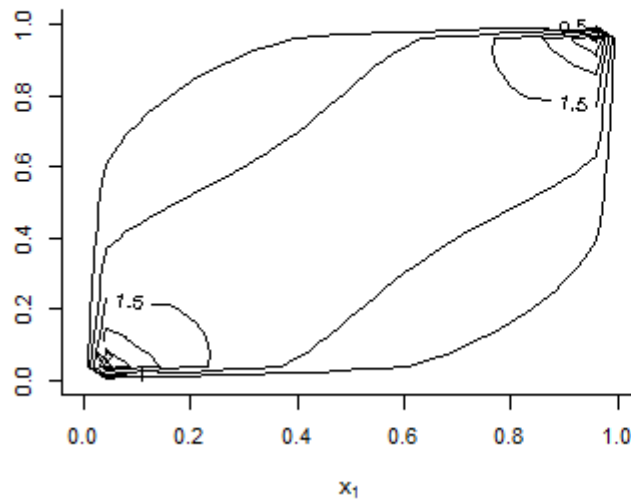
gdzie $u = [U \ V]'$ zaś φ to tzw. generator

	Generator, tj. φ
Wielowymiarowy normalny	$\varphi(x) = \text{const} \times \exp\left(-\frac{x}{2}\right)$
Wielowymiarowy t-Student	$\varphi(x, v) = \text{const} \times \left(1 + \frac{x}{v}\right)^{-\frac{v+2}{2}}$

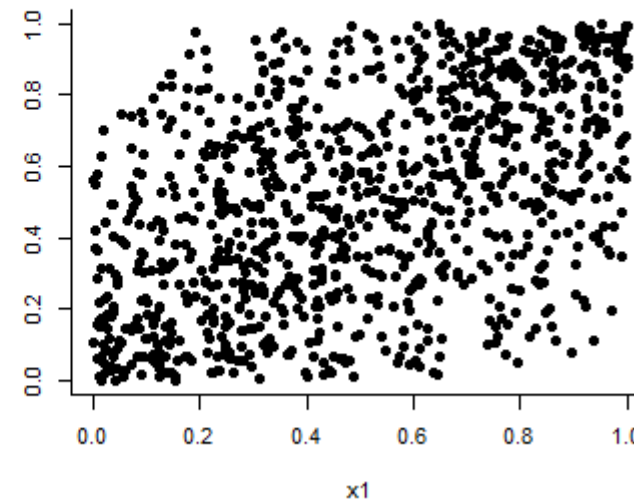
B. Funkcje łączące: copula normalna

Normal ($\rho=0.5$)

Contour for $h(X,Y)$



Scatter plot



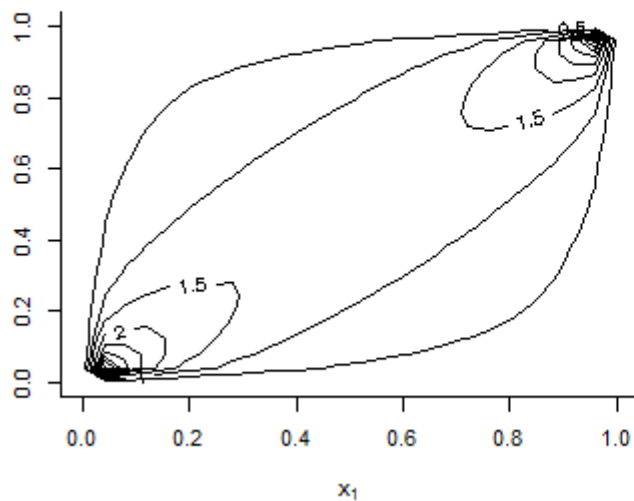


SGH

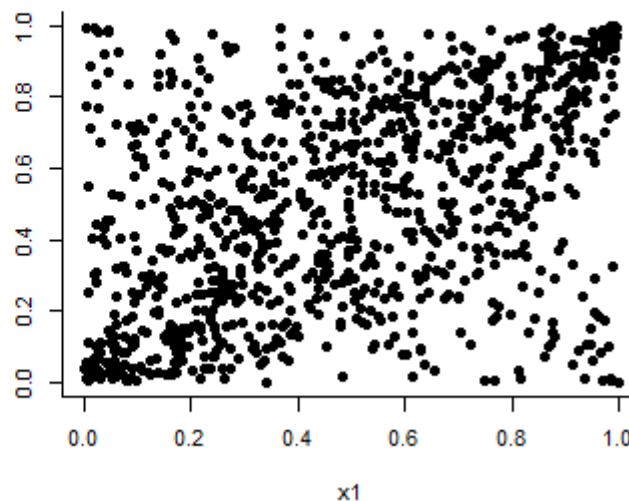
B. Funkcje łączące: copula t-Studenta

t-Student (df=3, rho=0.5)

Contour for $h(X,Y)$



Scatter plot



B. Archimedesowe funkcje łączące

Wartość archimedesowych funkcji łączących wynosi:

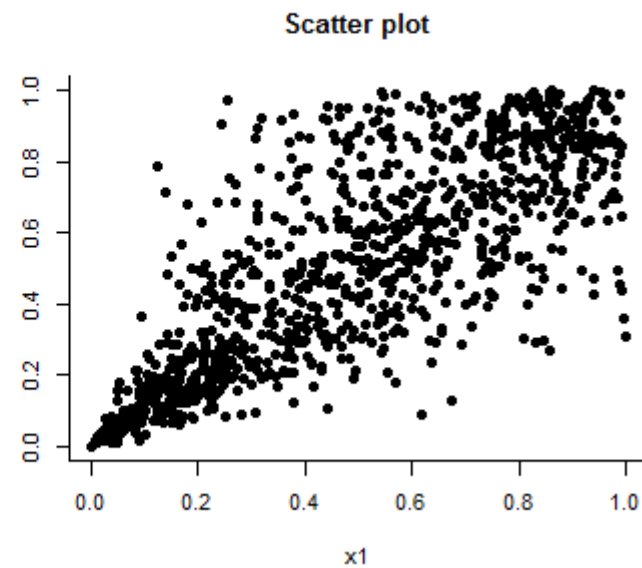
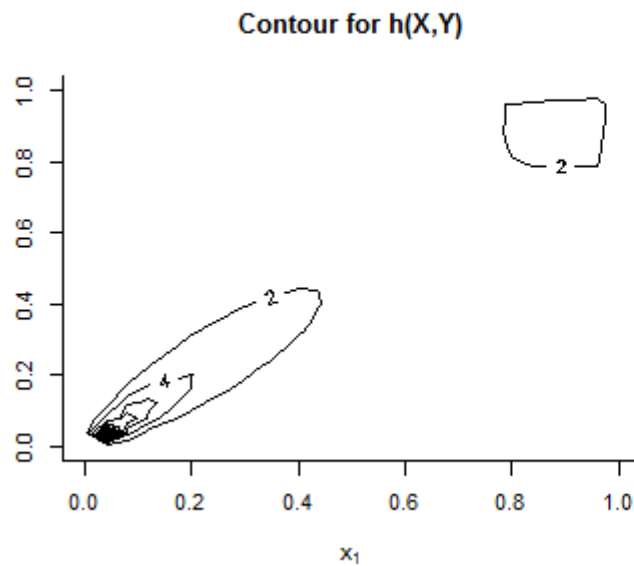
$$C(U, V) = \varphi^{-1}(\varphi(U) + \varphi(V))$$

gdzie φ to tzw. generator

Family	Parameter Space	Generator $\varphi(t)$	Generator Inverse $\varphi^{-1}(s)$	Frailty Distribution
Clayton (1978)	$\alpha \geq 0$	$t^{-\alpha} - 1$	$(1 + s)^{-1/\alpha}$	Gamma
Frank (1979)	$\alpha \geq 0$	$-\ln \frac{e^{-\alpha t} - 1}{e^{-\alpha} - 1}$	$-\alpha^{-1} \ln (1 + e^{-s}(e^{-\alpha} - 1))$	Log series
Gumbel (1960)	$\alpha \geq 1$	$(-\ln t)^\alpha$	$\exp(-s^{1/\alpha})$	Positive stable

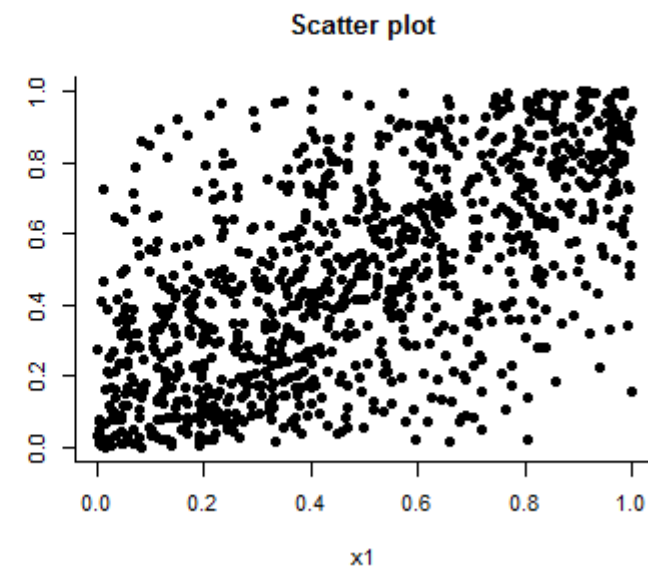
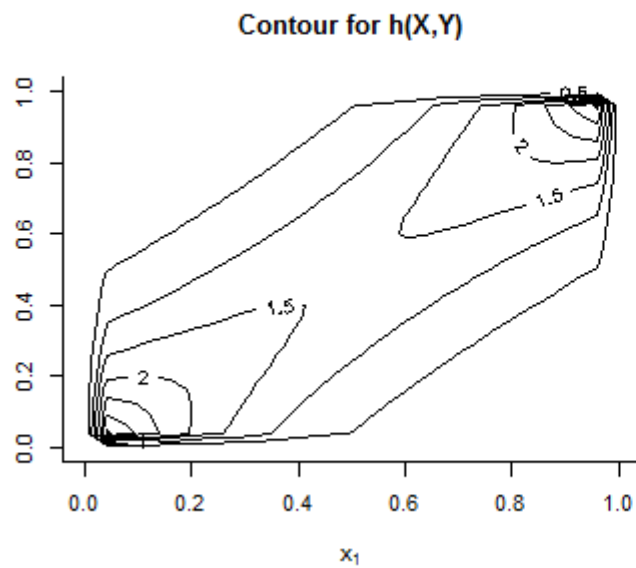
B. Funkcje łączące: copula Claytona

Clayton (alpha=3)



B. Funkcje łączące: copula Franka

Frank (alpha=5)



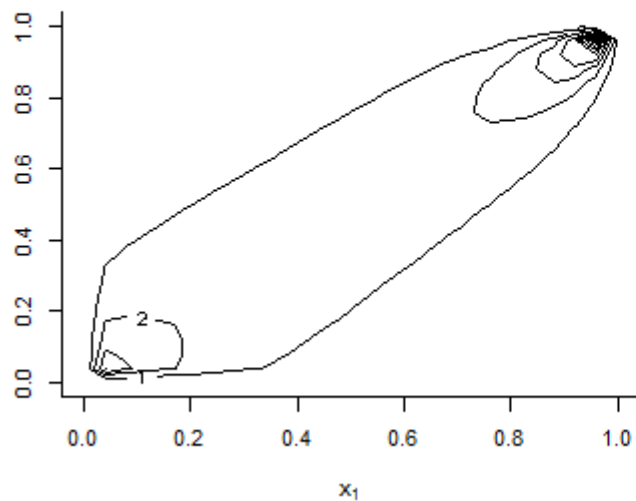


SGH

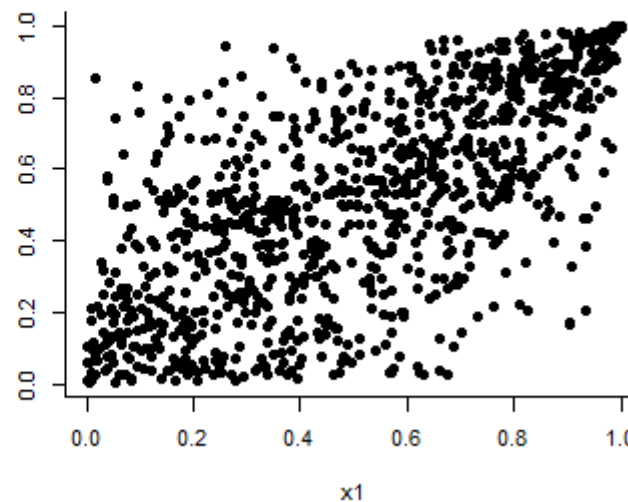
B. Funkcje łączące: copula Gumbela

Gumbel ($\alpha=2$)

Contour for $h(X,Y)$



Scatter plot





SGH

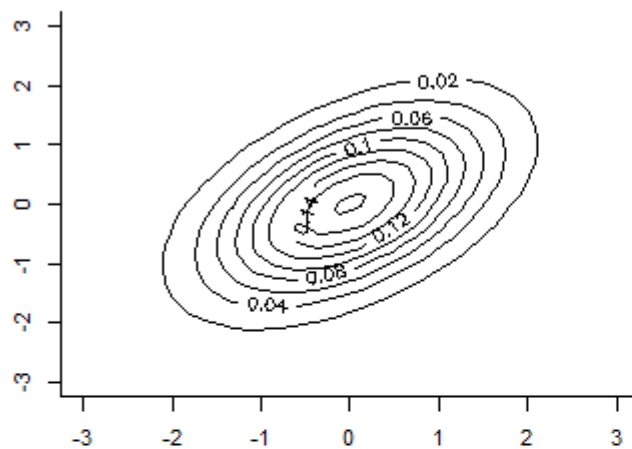
Copula normalna

Różne rozkłady brzegowe

B. Funkcje łączące: copula normalna

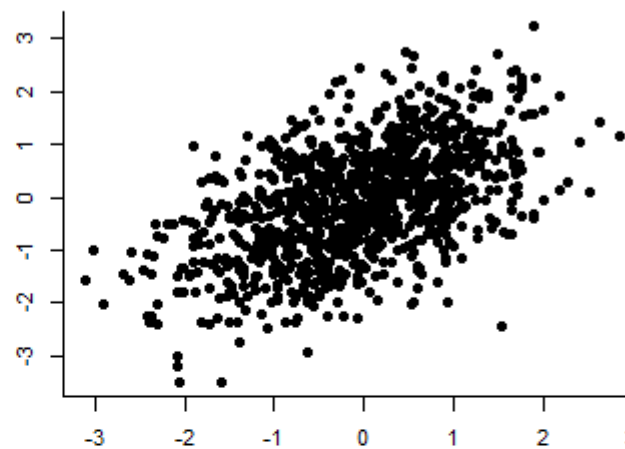
Marginal: normal/normal, Copula: normal ($\rho=0.5$)

Contour for $h(X,Y)$

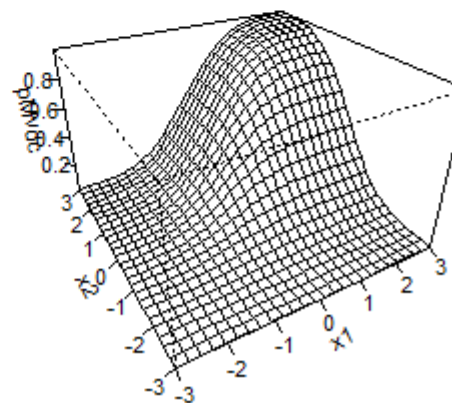
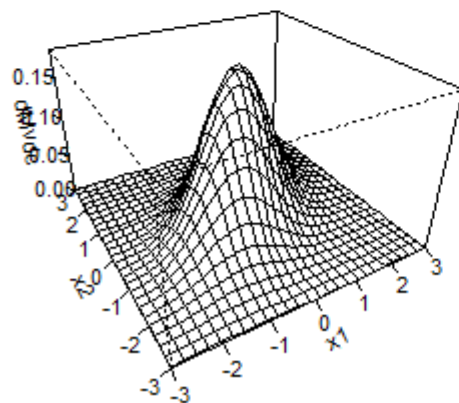


density: $h(X,Y)$

Scatter plot



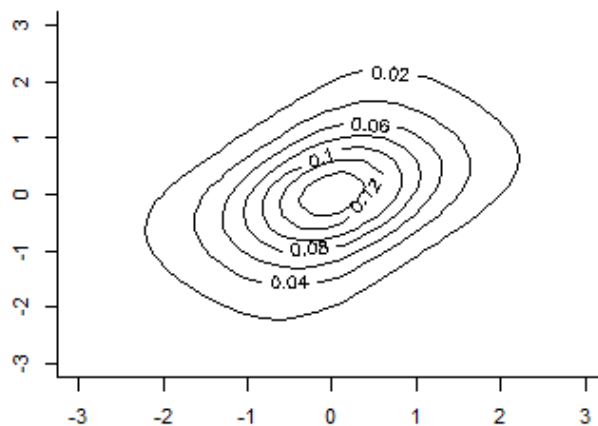
cumulative density: $H(X,Y)$



B. Funkcje łączące: copula normalna

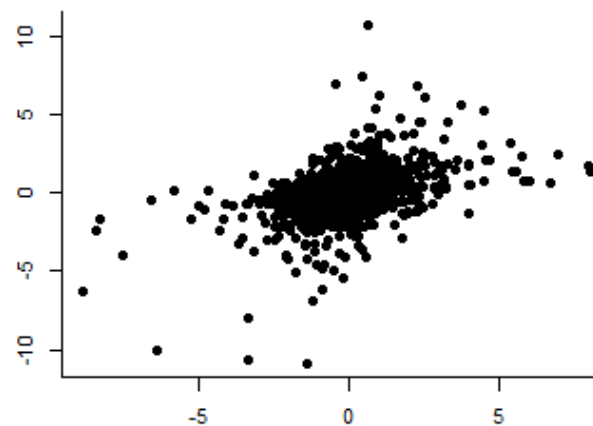
Marginal: t/t (df=3), Copula: normal (rho=0.5)

Contour for $h(X,Y)$

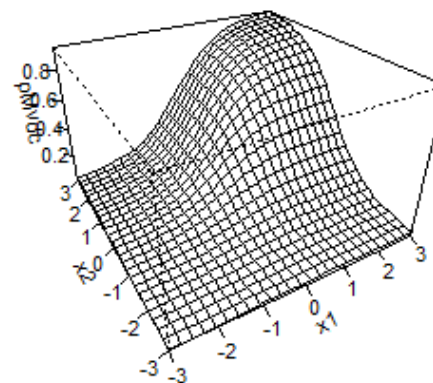
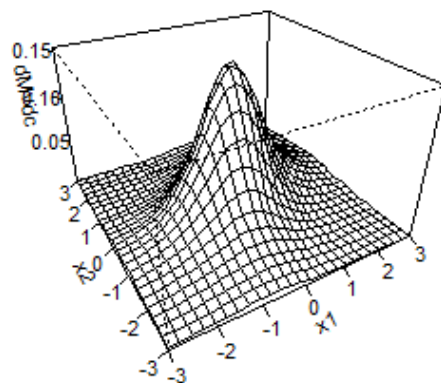


density: $h(X,Y)$

Scatter plot



cumulative density: $H(X,Y)$



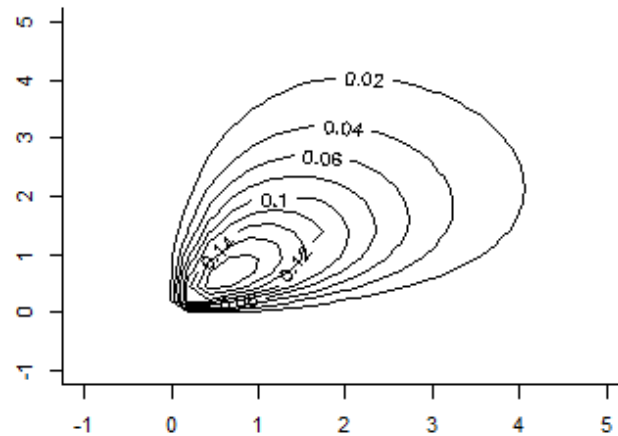


SGH

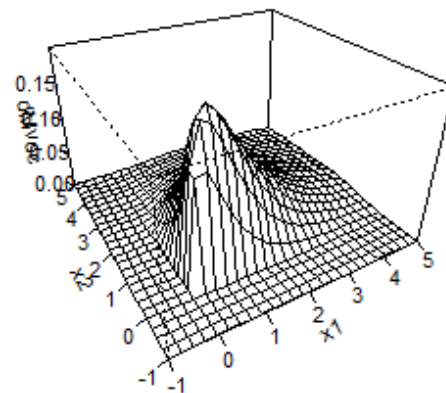
B. Funkcje łączące: copula normalna

Marginal: gamma/gamma (2,1), Copula: normal ($\rho=0.5$)

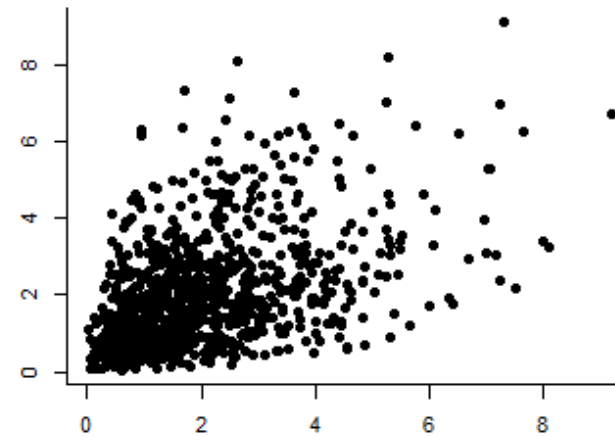
Contour for $h(X,Y)$



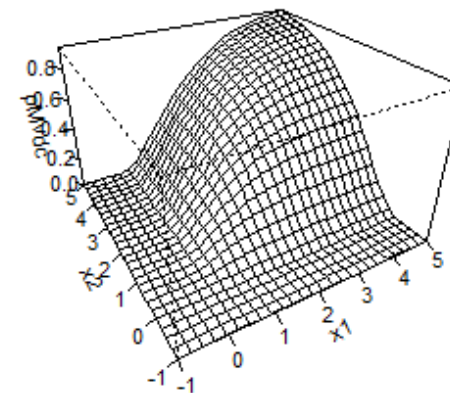
density: $h(X,Y)$



Scatter plot



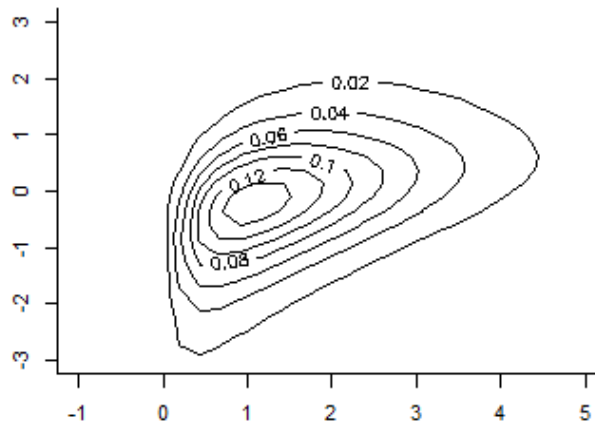
cumulative density: $H(X,Y)$



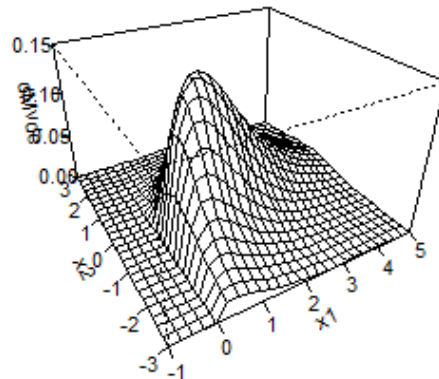
B. Funkcje łączące: copula normalna

Marginal: $\text{gamma}(2,1)/t$ ($df=3$), Copula: normal ($\rho=0.5$)

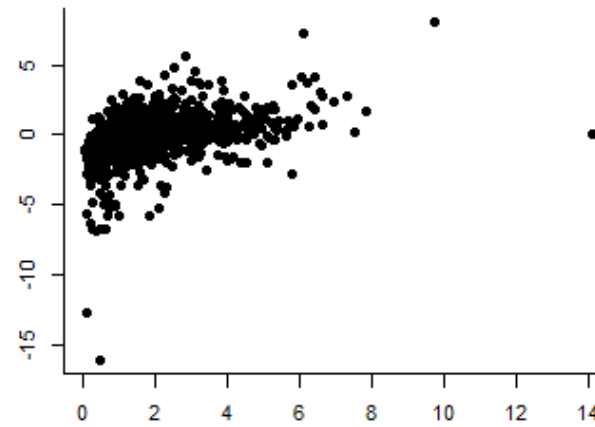
Contour for $h(X,Y)$



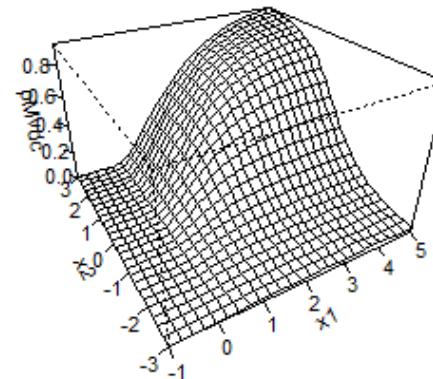
density: $h(X,Y)$



Scatter plot



cumulative density: $H(X,Y)$





SGH

Dopasowanie do danych



SGH

B. Funkcje łączące

Metoda momentów – korelacja tau Kendalla :

Definicja tau Kendalla:

$$\tau = P\{(x_i - x_j)(y_i - y_j) > 0\} - P\{(x_i - x_j)(y_i - y_j) < 0\}$$

Wartość tau Kendalla w próbie:

$$\hat{\tau} = \frac{P - Q}{N(N - 1)/2}$$

P – liczba par zgodnych (concordant): $N\{(x_i - x_j)(y_i - y_j) > 0\}$

Q – liczba par niezgodnych (discordant): $N\{(x_i - x_j)(y_i - y_j) < 0\}$

Dla Copuli $C(U, V|\theta)$ szukamy parametru θ dla której wartość:

$$\tau_\theta = 4 \int \int C(U, V|\theta) dC(U, V|\theta) - 1$$

Jest najbliższa $\hat{\tau}$

B. Funkcje łączące

Łączna estymacja ML dla wszystkich parametrów:

szukamy parametru θ dla którego funkcja osiąga maximum

$$l(\theta|X, Y) = \sum_{t=1}^T \log c[F(x_t|\theta), G(y_t|\theta)] + \log f(x_t|\theta) + \log g(y_t|\theta)$$

Dwu-krokowa metoda ML

Krok 1: estymacja parametrów rozkładów brzegowych

Krok 2: estymacja parametrów funkcji łączącej



SGH

VaR i ES: symulacje Monte Carlo



SGH

Metoda liczenia VaR i ES

1. Losujemy (u,v) z $C(U,V)$
2. Liczymy $x=F^{-1}(u)$ oraz $y=G^{-1}(v)$
3. Kroki 1 i 2 powtarzamy N razy, aby otrzymać szeregi (x_i, y_i) dla $i=1,2,\dots,N$
4. Liczymy stopy zwrotu dla portfela $rp_i = w_x x_i + w_y y_i$
(podobnie jak dla metody „symulacja historyczna”)
 - porządkujemy stopy zwrotu od najmniejszej do największej: $rs_1 < rs_2 \dots$
 - VaR(α) ustalany jako $m = \text{mod}(\alpha N)$ -ta stopa (rs_m)

$$VaR(\alpha) = rs_m$$

- ES(α) liczony jako średnia stopa zwrotu dla stóp mniejszych niż VaR(α)

$$ES(p) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m rs_i$$