

情報認識

「確率と統計の復習(第2章)」

- 担当教員: 杉山 将 (計算工学専攻)
- 居室: W8E-505
- 電子メール: sugi@cs.titech.ac.jp

確率変数

3

- カテゴリ y やパターン x を確率変数(random variable)として扱えば, 次のような「確率」が定義できる.

$$p(x), p(y), p(x, y), p(y | x), p(x | y)$$

- カテゴリ y : 離散型(discrete type)の確率変数
- パターン x : 連続型(continuous type)の確率変数

確率関数と確率密度関数

- $p(y)$: カテゴリ y の生起確率を表す **確率関数** (probability function)

$$\sum_{y=1}^m p(y) = 1$$

$$p(y) \geq 0 \text{ for } y = 1, 2, \dots, m$$

- $p(x)$: パターン x の **確率密度関数** (probability density function)

$$\int_D p(x) dx = 1$$

$$p(x) \geq 0 \text{ for all } x \in D$$

同時確率と条件付き確率

5

- $p(x, y)$: x と y の同時確率(joint probability)
- 周辺化(marginalization):

$$\sum_{y=1}^m p(x, y) = p(x)$$
$$\int_D p(x, y) dx = p(y)$$

└──────────┘
周辺確率
(marginal probability)

- $p(x | y), p(y | x)$: 条件付き確率(conditional probability)

$$p(y | x)p(x) = p(x, y) = p(x | y)p(y)$$

事前確率・事後確率・ベイズの定理⁶

- 事前確率(a priori probability) $p(y)$:
パターンを知る前のカテゴリの出現確率
- 事後確率(a posteriori probability) $p(y|x)$:
パターンを知った後のカテゴリの出現確率
- ベイズの定理(Bayes' theorem):

$$p(y|x) = \frac{p(x|y)p(y)}{p(x)}$$

期待値・分散共分散行列・独立性 ⁷

- 期待値(expectation):

$$E[x] \equiv \int_D xp(x)dx$$

- 分散共分散行列(variance covariance matrix):

$$V[x] \equiv E[(x - E[x])(x - E[x])^T]$$

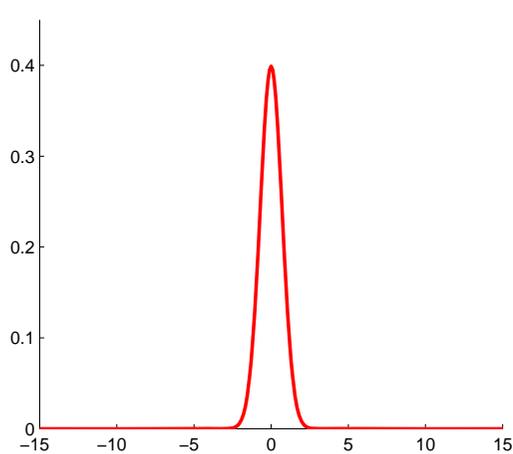
- x と x' が独立(independent):

$$p(x, x') = p(x)p(x')$$

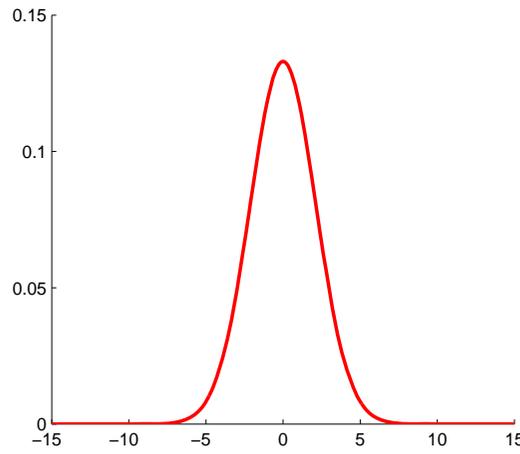
正規分布

- 2つのパラメータ: μ, σ^2

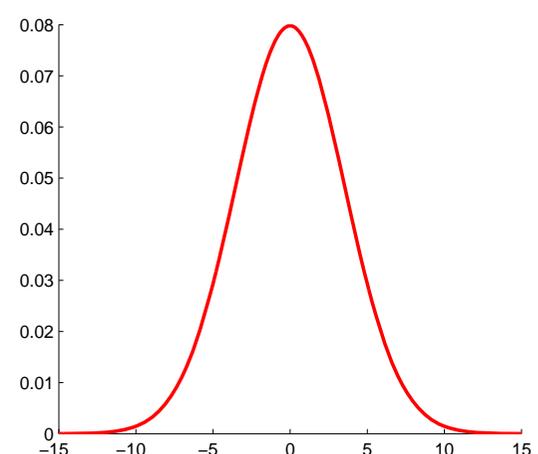
$$p(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$



$$\sigma^2 = 1$$



$$\sigma^2 = 9$$



$$\sigma^2 = 25$$

- 正規分布の平均と分散:

$$E[x] = \mu$$

$$V[x] = \sigma^2$$

多次元正規分布

9

- d 次元の確率ベクトル: $x = (x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(d)})^T$
- 2つのパラメータ:
 - d 次元ベクトル μ
 - d 次元正値行列 Σ

$$p(x; \mu, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{d/2} |\Sigma|^{1/2}} \exp\left(-\frac{1}{2}(x - \mu)^T \Sigma^{-1}(x - \mu)\right)$$

- 正規分布の期待値, 分散共分散行列

$$E[x] = \mu$$

$$V[x] = \Sigma$$

多次元正規分布(つづき)

10

- 共分散がゼロ(即ち $\Sigma = \text{diag}(\sigma_i^2)$) のとき

$\text{diag}(\sigma_i^2)$: $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_d^2$ を
対角成分に持つ対角行列

$$p(x; \mu, \{\sigma_i^2\}_{i=1}^d) = \frac{1}{(2\pi)^{d/2} \prod_{i=1}^d \sigma_i} \exp\left(-\sum_{i=1}^d \frac{(x^{(i)} - \mu^{(i)})^2}{2\sigma_i^2}\right)$$

- さらに分散が等しい(即ち $\Sigma = \sigma^2 I$) のとき

I : 単位行列

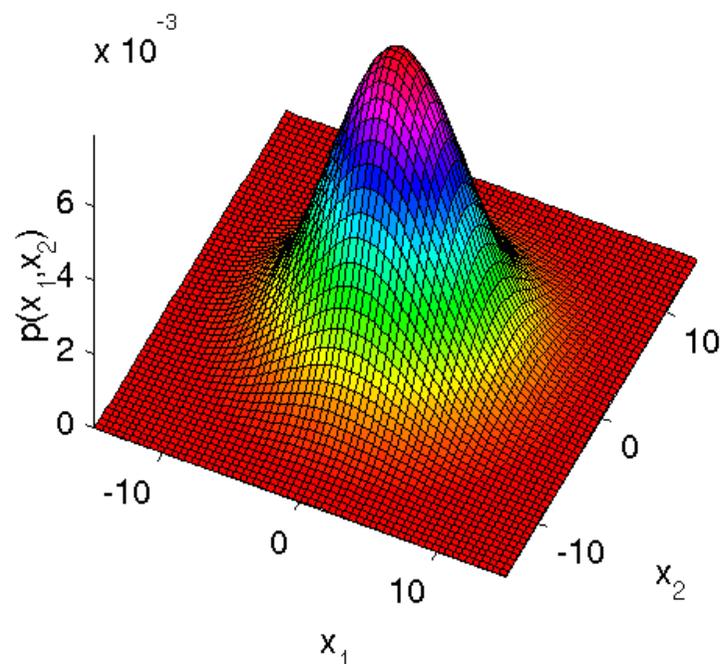
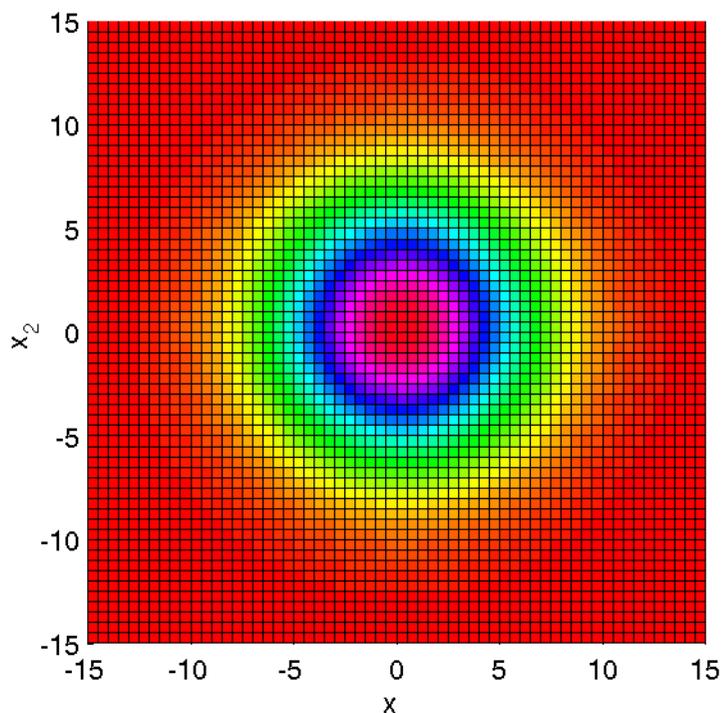
$$p(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{d/2}} \exp\left(-\frac{(x - \mu)^T (x - \mu)}{2\sigma^2}\right)$$

多次元正規分布の例(1)

$$d = 2$$

$$\mu = (0,0)^T$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 20 & 0 \\ 0 & 20 \end{pmatrix}$$



多次元正規分布の例(2)

12

$$d = 2$$

$$\mu = (0,0)^T$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 20 & 10 \\ 10 & 9 \end{pmatrix}$$

