

Universidade Federal do Paraná
Especialização em Inteligência Artificial Aplicada

Mobile Robotics

**Matriz de Covariância
e
Distância de Mahalanobis**

Prof. Eduardo Todt
2019

Matriz de covariância e vetor média

Seja a matriz com 5 observações de 3 variáveis

A matriz pode ser descrita pela matriz de covariância e pelo vetor média

Cada linha é um vetor X_i de um conjunto de observações

$$X = \begin{bmatrix} 4.0 & 2.0 & .60 \\ 4.2 & 2.1 & .59 \\ 3.9 & 2.0 & .58 \\ 4.3 & 2.1 & .62 \\ 4.1 & 2.2 & .63 \end{bmatrix}$$

Matriz de covariância e vetor média

Cada linha é um vetor X_i de um conjunto de observações

O vetor de médias consiste das médias de cada variável

$$X = \begin{bmatrix} 4.0 & 2.0 & .60 \\ 4.2 & 2.1 & .59 \\ 3.9 & 2.0 & .58 \\ 4.3 & 2.1 & .62 \\ 4.1 & 2.2 & .63 \end{bmatrix}$$

$$\bar{x} = [4.10 \quad 2.08 \quad .604]$$



Recorde que ...

Variância é uma medida de dispersão dos valores em torno de uma média

Matriz de covariância generaliza o conceito para conjuntos de variáveis aleatórias

Covariância entre duas variáveis é uma medida do acoplamento entre elas

Matriz de covariância e vetor média

A matriz de covariância consiste das variâncias das variáveis ao longo da diagonal principal e das covariâncias entre cada par de variáveis nas outras posições da matriz

A covariância entre duas variáveis X e Y é

$$COV = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})(Y_i - \bar{y})}{n - 1}$$

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} 4.0 & 2.0 & .60 \\ 4.2 & 2.1 & .59 \\ 3.9 & 2.0 & .58 \\ 4.3 & 2.1 & .62 \\ 4.1 & 2.2 & .63 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{x}} = [4.10 \quad 2.08 \quad .604]$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_{11} & \dots & \sigma_{1n} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} & \dots \\ \vdots & \dots & \vdots \\ \sigma_{n1} & \dots & \sigma_{pp} \end{pmatrix}$$

Matriz de covariância e vetor média

A matriz de covariância consiste das variâncias das variáveis ao longo da diagonal principal e das covariâncias entre cada par de variáveis nas outras posições da matriz n=5 no exemplo

0.025 é a variância de v1

0.0075 é a covariância entre v1 e v2

0.00175 é a covariância entre v1 e v3

0.0070 é a variância de v2

0.00135 é a covariância entre v2 e v3

0.00043 é a variância de v3

	v1	v2	v3
x1	4	2	0,6
x2	4,2	2,1	0,59
x3	3,9	2	0,58
x4	4,3	2,1	0,62
x5	4,1	2,2	0,63
medias	4,100	2,080	0,604
variâncias	0,025	0,0070	0,00043
covariâncias	0,0075	0,00135	0,00175
	1 e 2	2 e 3	1 e 3

v1 v2 v3

$$X = \begin{bmatrix} 4.0 & 2.0 & .60 \\ 4.2 & 2.1 & .59 \\ 3.9 & 2.0 & .58 \\ 4.3 & 2.1 & .62 \\ 4.1 & 2.2 & .63 \end{bmatrix}$$

$$\bar{x} = [4.10 \quad 2.08 \quad .604]$$

$$S = \begin{bmatrix} 0.025 & 0.0075 & 0.00175 \\ 0.0075 & 0.0070 & 0.00135 \\ 0.00175 & 0.00135 & 0.00043 \end{bmatrix}$$

$$COV = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})(Y_i - \bar{y})}{n - 1}$$

Matriz de covariância e vetor média

O vetor média é algumas vezes chamado de centróide

A matriz de covariância é algumas vezes chamada de dispersão

$$\text{cov}(X_i, X_j) = E[(X_i - \mu_i)(X_j - \mu_j)]$$

$$\text{COV} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})(Y_i - \bar{y})}{n - 1}$$



Mahalanobis Distance

Distância Euclideana entre dois pontos

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_p)^T \quad \text{e} \quad y = (y_1, y_2, \dots, y_p)^T$$

no espaço p-dimensional é

$$dE(x,y) = \text{SQRT}((x_1-y_1)^2 + \dots + (x_p-y_p)^2)$$

$$dE(x,0) = \text{norma Euclidiana de } x$$



Mahalanobis Distance

Distância de Mahalanobis entre um vetor $x = (x_1, x_2, \dots, x_p)^T$ e uma distribuição com média $u = (u_1, u_2, \dots, u_p)^T$ e matriz de covariância \mathbf{S} no espaço p-dimensional é

$$d_M(x, u) = \text{SQRT}((x-u)^T \mathbf{S}^{-1} (x-u))$$



Mahalanobis Distance

Distância de Mahalanobis entre dois vetores

$x = (x_1, x_2, \dots, x_p)^T$ e $y = (y_1, y_2, \dots, y_p)^T$
de uma mesma distribuição com matriz de covariância **S** no espaço p-dimensional é

$$d_M(x, y) = \text{SQRT}((x-y)^T \mathbf{S}^{-1} (x-y))$$



Mahalanobis Distance

Se $\mathbf{S} = \mathbf{I}$ então temos distância Euclidiana

Se $\mathbf{S} = \text{diag}(\mathbf{S})$ temos distância Euclideana normalizada em relação à variância de cada componente no conjunto



Mahalanobis Distance

MATLAB

```
 mahal(X,Y)
```

ou

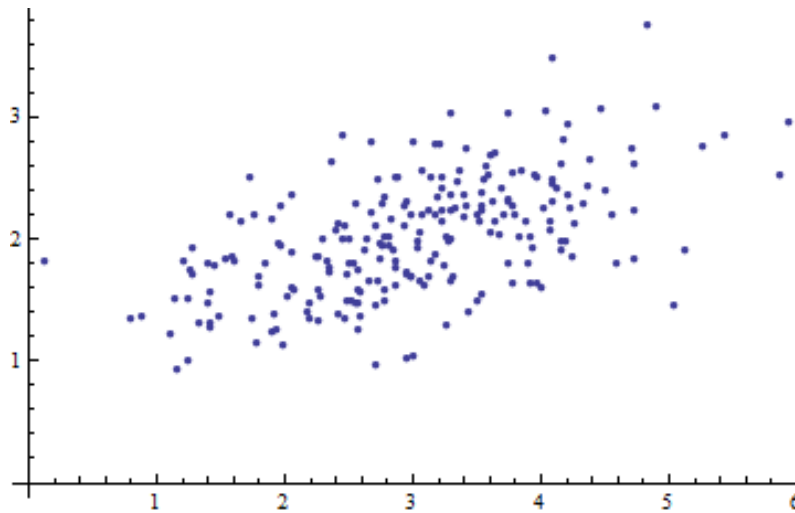
```
 S = cov(X);
```

```
 mu = mean(X);
```

```
 d = (Y-mu)*inv(S)*(Y-mu)'
```

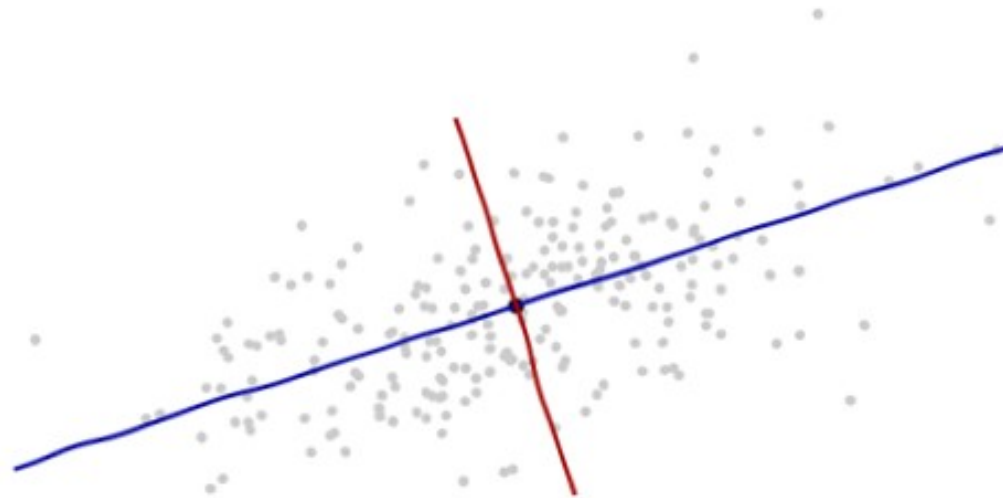
Teste type mahal; tb veja que no MATLAB mahal fornece a distância ao quadrado

Mahalanobis Distance



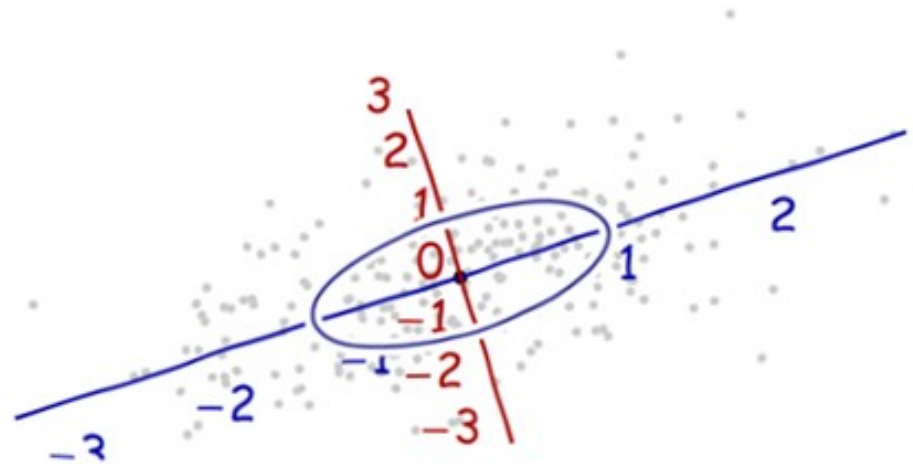
Distribuição multivariada

Mahalanobis Distance



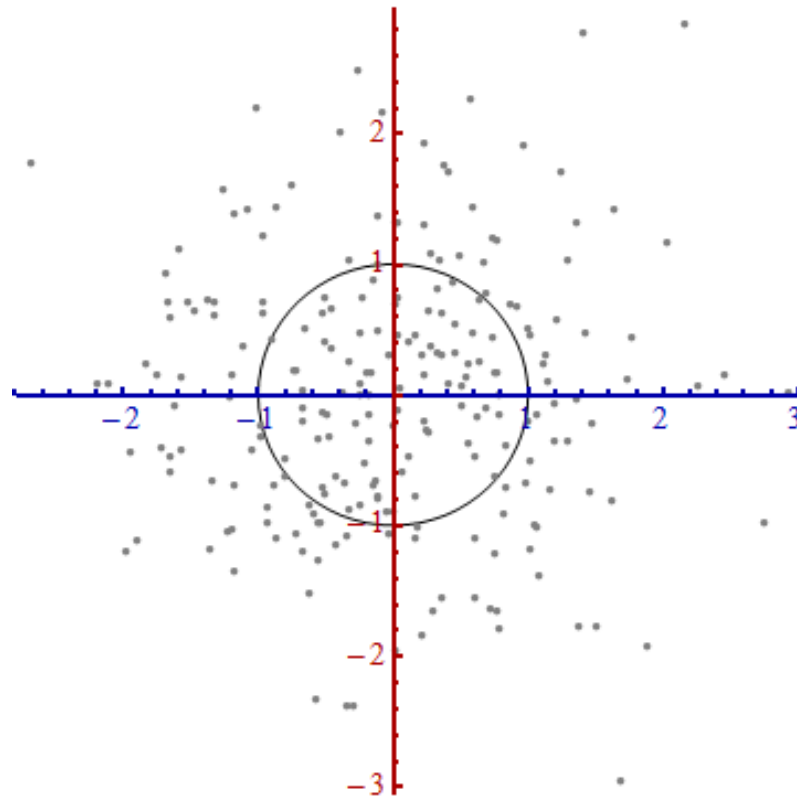
Primeiro eixo (azul) na direção da maior variância
Segundo eixo (vermelho) perpendicular ao primeiro

Mahalanobis Distance



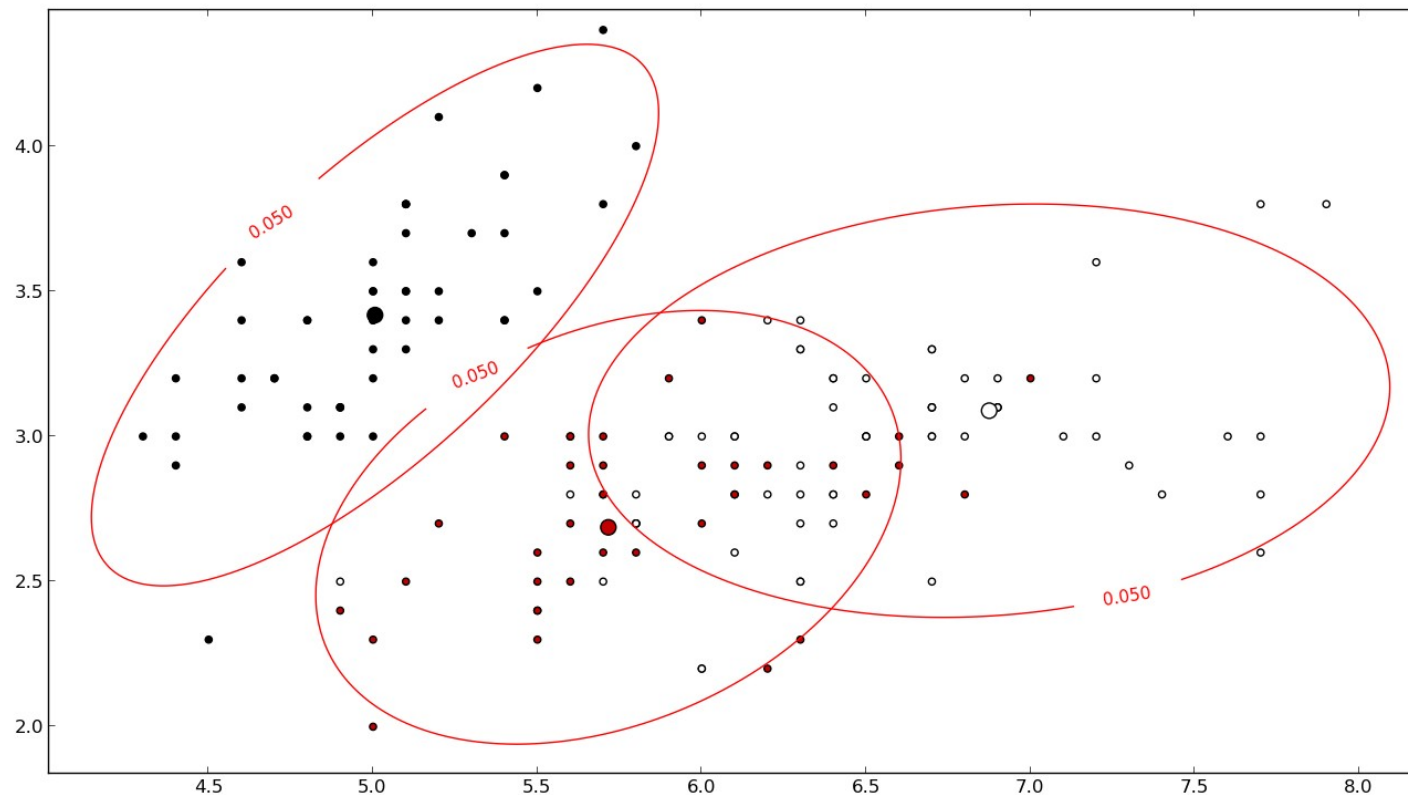
Escala conforme desvios padrão (68%, 95%, 99.7%, ...)
Segundo eixo (vermelho) perpendicular ao primeiro

Mahalanobis Distance



Redesenhando as escalas com razão de aspecto unitário, a distância Euclideana medida no gráfico corresponde à distância de Mahalanobis

Mahalanobis Distance



As elipses indicam para cada classe a mesma distância de Mahalanobis em relação à média de cada uma; a covariância pode ser vista como um fator de normalização