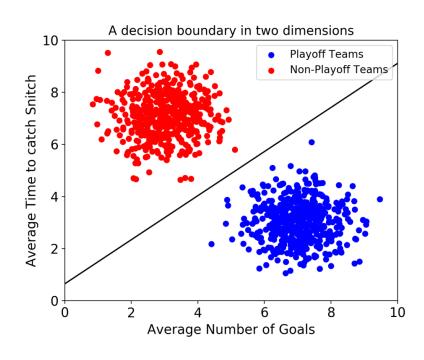
SVM

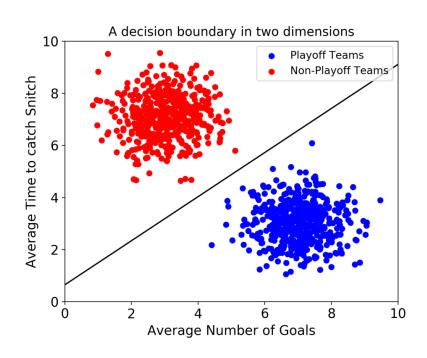
(Support Vector Machine)

- **S**upport **V**ector **M**achine
 - » 기계 학습의 분야 중 하나로 패턴 인식, 자료 분석을 위한 지도 학습 모델
 - » 결정 경계, 즉 분류를 위한 기준 선을 정의하고 회귀분석에 주로 사용
 - » 분류되지 않은 새로운 점이 나타나면 경계의 어느 쪽에 속하는지 확인해서 분류 과제를 수행
 - » SVM 알고리즘은 그 중 가장 큰 폭을 가진 경계를 찾는 알고리즘

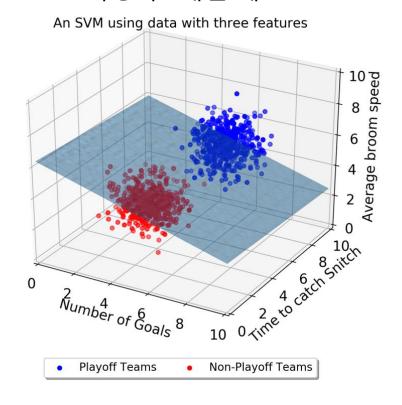


■ 결정경계 (Decision Boundary)

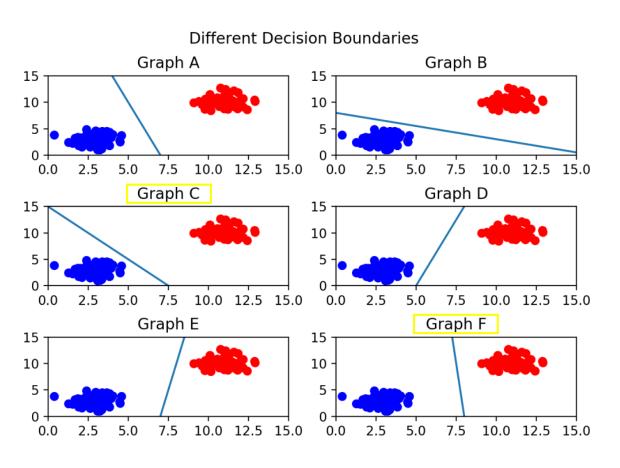
속성이 2개일 때



속성이 3개일 때



■ 최적의 결정 경계



- » Graph C -> 선이 파란색 부류와 너무 가까움
- » Graph F -> 두 클래스 사이에서 거리가 가장 멈

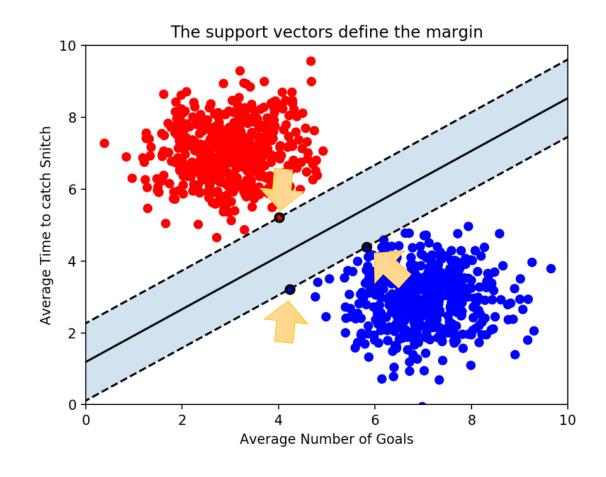
» 결정 경계는 데이터 군으로부터 최대한 멀리 떨어지는 게 좋다

Support Vectors

- » 결정 경계와 가까이 있는 데이터 포인트들을 의미
- » 경계를 정의하는 결정적인 역할

■ 마진 (Margin)

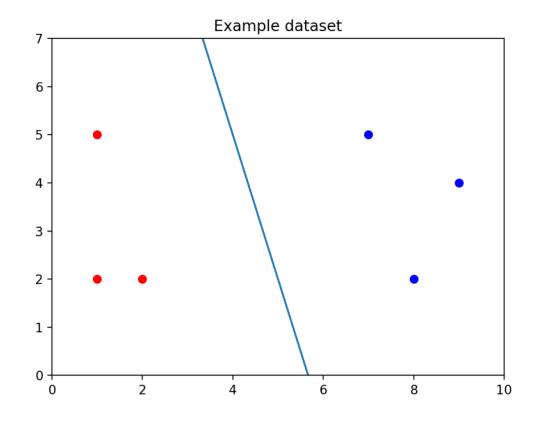
- » 결정 경계와 서포트 벡터 사이의 거리
- » 최적의 결정 경계는 마진을 최대화한다.
- » n개의 속성을 가진 데이터에는 최소 n+1개의 서포트 벡터가 존재한다

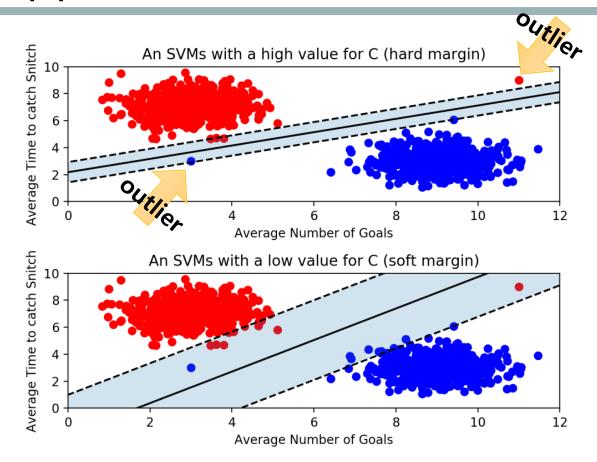


- SVM의 장점
 - » 대부분의 머신러닝 지도 학습 알고리즘은 학습 데이터 모두를 사용하여 모델을 학습
 - » SVM에서는 서포트 벡터만 잘 골라내면 나머지 쓸 데 없는 수많은 데이터 포인트들을 무시 가능
 - » 속도가 매우 빠르다.

scikit-learn 사용법

```
from sklearn.svm import SVC
classifier = SVC(kernel = 'linear')
training_points = [[1, 2], [1, 5], [2, 2], [7, 5], [9, 4], [8, 2]]
labels = [1, 1, 1, 0, 0, 0]
classifier.fit(training points, labels)
» 빨간색: 1, 파란색: 0
print(classifier.predict([[3, 2]]))
» 1로 분류
classifier.support_vectors_
[[7, 5],
[8, 2],
[2, 2]]
```





하드 마진(hard margin)

- » 서포트 벡터와 결정 경계 사이의 거리가 매우 좁다
- » 마진이 작아진다
- » 오버피팅 문제 발생

▲ 소프트 마진(soft margin)

- » 서포트 벡터와 결정 경계 사이의 거리가 멀어진다
- » 마진이 커진다
- » 언더피팅 문제 발생

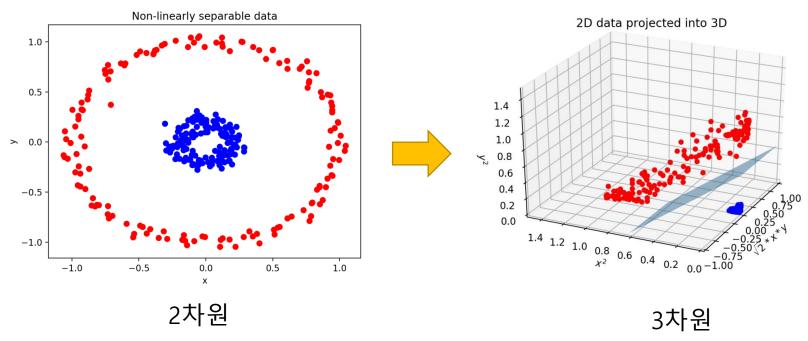
▮파라미터 C (기본값=1)

classifier = SVC(C = 0.01)

C의 값이 클수록 하드마진(오류 허용 안 함), 작을수록 소프트 마진(오류 허용)

- 커널(Kernel) (기본값=rbf)
 - ┃ 다항식 (Polynomial)

from sklearn.svm import SVC
classifier = SVC(kernel = 'poly')



▮ 방사 기저 함수 (RBF: Radial Bias Function)

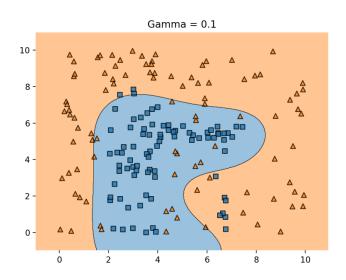
from sklearn.svm import SVC
classifier = SVC(kernel='rbf')

2차원 💛 무한 차원

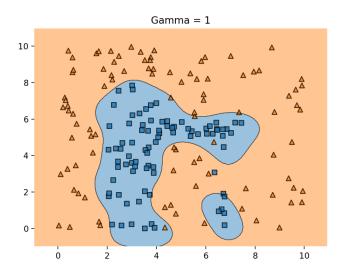
■ 파라미터 gamma

» 결정 경계를 얼마나 유연하게 그을 것인지 정해줌

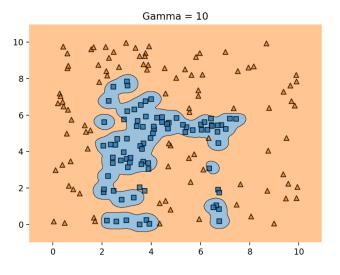
classifier = SVC(kernel = "rbf", C = 2, gamma = 0.5)



- » 학습데이터에 별로 의존 안함
- » 언더피팅



» 적당



- » 학습데이터에 많이 의존
- » 오버피팅

Thank you