KARAKTER TANIMA

Çeşitli kaynaklardan bilgisayar ortamına aktarılmış karakterleri tanıma işi görüntü işleme, pattern tanıma ve yapay zeka alanlarında oldukça ilgi çekmiştir. Ancak bu alanda uygulanan klasik metodlar şu sebeplerden dolayı başarılı olamamışlardır:

KARAKTER TANIMA

- Aynı karakterler şekil , boyut ve yazı stili olarak kişiden kişiye hatta aynı kişide dahi zamanla değişmektedir.
- Görsel karakterlerde gürültü karışıklıklara yol açmaktadır.
- Görsel karakterlerin görünümlerini sıkı sıkıya tarif edebilecek kurallar yoktur bu sebeple sistem görsel karakterleri çok sayıda örnekten tahminleme yaparak tanımalıdır.

İnsan Görme Sistemi

- İnsan beyni görsel kalıplardaki büyük değişikliklere ve hatalara uyum sağlıyabilmektedir. Bu sayede başka insanların yazılarını okuyup anlayabilmekteyiz.
- İnsan görme sistemi deneyimle öğrenir bu sayede yeni yazım şekillerini kısa zamanda kapabiliriz.
- İnsan görme sistemi değişik boydaki, renkteki, şekildeki, orandaki yazıları algılayabilmektedir.

Karakter Tanımada Yapay Sinir Ağlarının Kullanılması

- Klasik bilgisayar yeteneklerindeki kısıtlamalardan dolayı, Yapay Sinir Ağları insan düşünme yapısını taklit etme amacıyla 1950lerden itibaren kullanılmaya başlandılar.
- Yapay Sinir Ağlarının kullanıldığı başlıca alanlar hümanoid bilgisayarcılık ve pattern tanımadır.
- Yapay sinir ağlarının bu alanda kullanılamalarının sebepleri öğrenebilmeleri ve değişikliklere uyum gösterebilmeleridir.

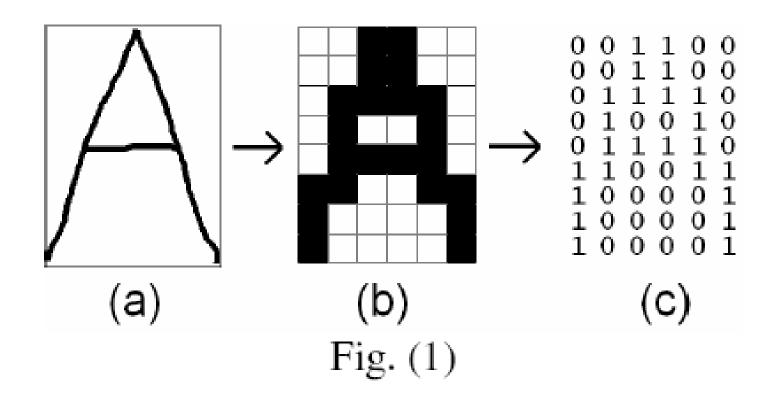
Görsel Karakterlerin Sayısallaştırılması

- Tanınacak karakterler birden fazla alfabe veya fonta ait olabilir.
- Karakterler tek başlarına veya grup halinde bulunabilirler.
- Bu yüzden öncelikle dökümanın içindeki karakterler tek tek ayrılır.
- Karakter görüntüsünde bulunan gürültü görüntüden temizlenir.
- Karakterlerin bu şekilde işlemden geçmesi tanınma için daha uygundur.

Görsel Karakterlerin Sayısallaştırılması

- Elde edilen karakter görüntüsü binary hale örneklenir.
- Elde edilen karakterin binary bilgisi bir matrisde saklanır.
- Karakter iki renkli olabilir :
- Karakterin beyaz kısımları 0 ile siyah kısımları ise 1 ile temsil edilir.
- Matris boyutu sabittir böylece karakter boyutlarındaki değişimler tanıma sistemi için önemsiz hale gelir.

Görsel Karakterlerin Sayısallaştırılması

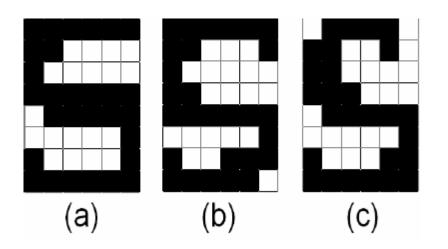


- Bir karakter sisteme tanıtılır ve bir harfe atanır.
- Aynı karakterin değişik versiyonları da aynı harfe atanır ve bu şekilde sistemin değişik varyasyonlara adapte olması sağlanır.
- Çalışma süresince yapay sinir ağına girdi yapan M matrisi şu şekilde tanımlanır :

If
$$I(i, j) = 1$$
 Then $M(i, j) = 1$
Else:
If $I(i, j) = 0$ Then $M(i, j) = -1$

- Sisteme öğretilecek her bir karakterin bir ağırlık matrisi vardır.
- Öğrenim süresince bu ağırlık matrisinin değeri şu şekilde güncellenir :

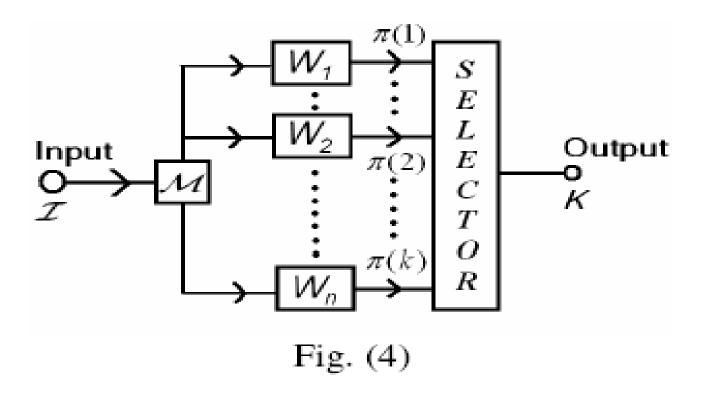
```
for all i=1 to x
{
	for all j=1 to y
	{
	W_k(i,j)=W_k(i,j)+M(i,j)
	}
}
```



Yukarıdaki 3 örnek S karakterinin sisteme tanıtılması sonucu Ws matrisi güncellenmiştir.

- Ws matrisini incelersek şu sonuçlara varabiliriz :
- Pozitif değerlere sahip matris elemanları farklı görüntülerde sıkça tekrar edilen pikselleri belirtir.
- Negatif veya ufak değerlere sahip matris elemanları ise farklı görüntülerde az rastlanan piksellere işaret eder.

KARAKTER TANIMA SİSTEMİ MİMARİSİ



Figür 4 : Karakter tanıma mimarisinin gösterimi

Pattern tanıma işlemi belirli veriler temel alınarak yapılır .

Bunlar:

- Aday işareti (Candidate Score)
- Ideal Ağırlık-Model işareti
- Tanıma Bölümü(Recognition Quotient)

Aday işareti (Candidate Score) ($\psi(k)$):

Bu veri öğrenilmiş patternda Wk ağırlık matrisininden ve I girdi patternından üretilir.

$$\psi(k) = \sum_{i=1}^{x} \sum_{j=1}^{y} W_k(i, j) * I(i, j)$$

Ideal Ağırlık-Model işareti $: (\mu)$

 Bu veri bir öğrenilmiş patternin ağırlık matrisinin bütün pozitif elementlerinin toplanımı verir

```
for i=1 to x

{
	for j=1 to y
	{
		if W_k(i,j) > 0 then
		{
			\mu(k) = \mu(k) + W_k(i,j)
	}
	}
```

Tanıma Bölümü (Recognition Quotient)(Q):

Bu değer tanıma sisteminin girdi patternı için yapılan teşhisinin ne kadar iyi olduğunı belirten bir ölçüm verir

$$Q(k) = \frac{\psi(k)}{\mu(k)}$$

PATTERNLARIN SINIFLANDIRILMASI

. Girdi patternlarının sınıflandırılmasını şu küçük adımlar takip eder:

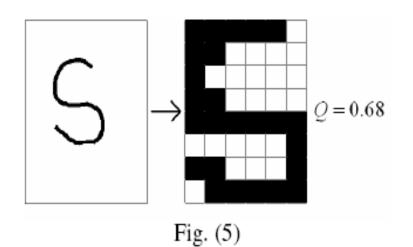
PATTERNLARIN SINIFLANDIRILMASI

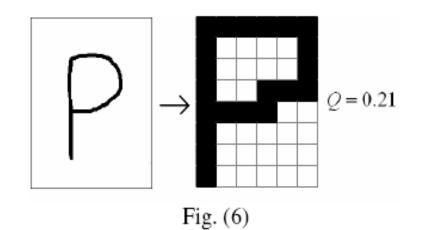
- Bir aday pattern I da, her bir öğrenilmiş pattern k için tanıma bölümü (Recognition quotient) (Q(k) yı hesapla.
- Hangi k değerinin en yüksek değerde olduğunu sapta.
- Q(k)'nın çok küçük değereleri (0.5 gibi) zayıf tanımlamayı işaret eder. Böyle bir durumda:
 - » Aday pattern'ın bilgi tabanında (knowledge base) olmadığı sonucuna varılabilir

VEYA

- » Q(k)değeri tatmin edici bir değere ulaşana kadar aday pattern Ağ'a (network) öğretilebilir.
- Duruma bağlı olarak, aday pattern'ını benzeyen öğrenilmiş pattern olarak tanımla, veya, daha iyi bir performans için öğrenme işlemine devam et.

Karakter tanıma örneği





PERFORMANS KONULARI

Karakter tanıma işleminde yapay sinir ağı kullanmanın bazı avantajları:

PERFORMANS KONULARI

- Bu metod çok yüksek derecede uyabilir özelliktedir; tanıma işlemi ufak hatalara ve patternlerdeki değişikliklere toleranslıdır.
- Sistemin bilgi tabanı (knowledge base) sisteme yeni karakterler ya da eski karakterlerin yeni değişik çeşitleri öğretilerek değiştirilebilir.
- Sistem çok genelleştirilmiştir. Sistemin boyut-görünüm (size and aspect ratio) oranı sabittir.
- Sistem karakterlerin kullanıcı tanımlarının bakımının yapılması vasıtasıyla sistem kullanıcıya özel olarak yapılabilir. Bu şekilde sistem tanıma işlemini kullanıcının yönlendirmesine göre yapabilir.

Girdi Matrisinin Ayarlanması

• Girdi matrisinde genişliğin artması:

» daha yüksek çözünürlük ve daha iyi tanıma Fakat

» sistemin time- complexity'sinin de artmasina neden olur