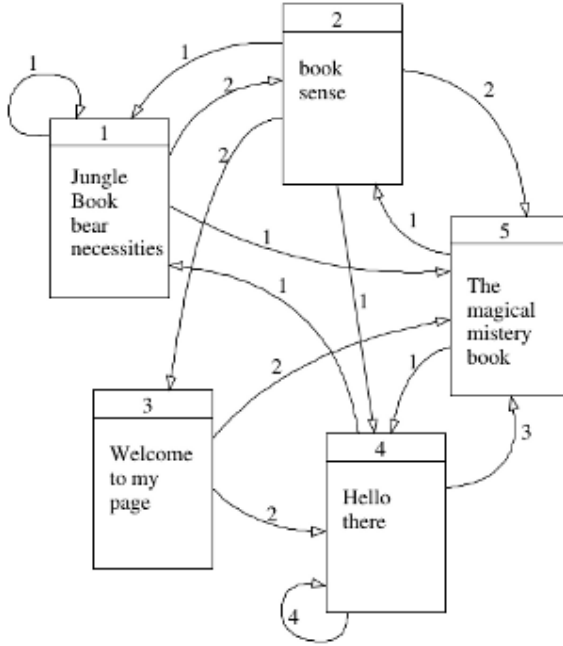


Google Nasıl Isler?

Google arama motoruna bir kelime yazdigimizda geri gelen sonuclar nasıl kararlaştirilir? İlk akla gelen yontem tabii ki Web'deki tum sayfaların (milyarlarca sayfa) sayfalar üzerindeki kelimelerin o sayfa ile iliskilendirilmesi ve arama yapilınca kelimeye göre sayfa geri getirilmesi. Mesela alttaki ornekte “book (kitap)” yazınca geriye 1., 2. ve 5. sayfalar geri gelecek. Fakat hangi sirada? Bu sayfalardan hangisi digerlerinden daha onemli?



Google'in arama motorlarına getirdigi en büyük yeniliklerden biri PageRank algoritmasıdır. Bu algoritmanın temelinde daha fazla referans edilen sayfalar daha üstte cikması yatar. Hatta o referans eden sayfaların kendilerine daha fazla referans var ise bu etki ta en sondaki sayfaya kadar yansitilir, hatta bu zincir bastan sona her seviyede hesaplanabilir. Peki bu nasıl gerçektirilir?

PageRank Web sayfalarını bir Markov Zincir olarak görür. Markov Zincirleri seri halindeki $X_n, n = 0, 1, 2, \dots$ rasgele degiskenini modeller ve bu degiskenler belli sayıdaki konumların birinde olabilirler. Mesela konumları bir dogal sayı ile ilintilendirirsek $X_n = i$ olabilir ki $i = \{0, 1, \dots\}$ diye kabul edelim.

Markov Zincirlerinde (MZ) i konumundan j konumuna gecis olasılığını, P_{ij} , biliriz ve bu $P(X_{n+1} = j | X_n = i)$ olarak acilabilir. Acilimdan gorulecegi uzere bir MZ sonraki adima gecis olasılığı için sadece bir önceki adima bakar. Bu tur önce/sonra yapısındaki iki boyutlu hal, çok rahat bir şekilde matrisine çevirilebilir / gösterilebilir. Önceki konum satırlar, sonraki konum kolonlar olarak betimlenir mesela.

Ornek

Bir sonraki günde yağmur yağmayacağını bir MZ olarak tasarlayalım. Bir sonraki günde yağmur yağmayacağını sadece bugün etkiliyor olsun. Eğer bugün yağmur

yagiyorsa yarın yağmur yağması 0.7, eğer bugün yağmıyor ise yarın yağması 0.4. MZ soyle

$$P = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.3 \\ 0.4 & 0.6 \end{bmatrix}$$

Gecis olasiliklarindan bahsettigimize gore ve elimizde sinirli / belli sayida konum var ise, bir MZ'nin her satirindaki olasiliklarin toplami tabii ki 1'e esit olmalidir.

MZ'lerin ilginç bir ozelligi n adim sonra i, j gecisinin P^n hesabiyla yapilabilmesidir. Yani P 'yi n defa kendisiyle carpip i, j kordinatina bakarsak n adim sonrasini rahatca gorebiliriz. Bunun ispatini burada vermeyecegiz.

Mesela ustteki ornekte, eger bugün yağmur yagiyorsa 4 gun sonra yağmur yagma olasiligi nedir?

```
import numpy.linalg as lin
P = np.array([[0.7,0.3],[0.4,0.6]])
P4 = lin.matrix_power(P,4)
print P4
```

```
[[ 0.5749  0.4251]
 [ 0.5668  0.4332]]
```

Aradigimiz gecis icin kordinat 0,0'a bakiyoruz ve sonuc 0.5749. Numpy `matrix_power` bir matrisi istedigimiz kadar kendisiyle carpmamizi sagliyor.

K = 4

```
T = [[1./4, 2./4, 0, 0, 1./4],
      [1./6, 0, 2./6, 1./6, 2./6],
      [0, 0, 0, 2./4, 2./4],
      [1./8, 0, 0, 4./8, 3./8],
      [0, 1./2, 0, 1./2, 0]]
```

```
T = np.array(T)
print T
```

```
[[ 0.25      0.5      0.      0.      0.25      ]
 [ 0.16666667 0.      0.33333333 0.16666667 0.33333333]
 [ 0.         0.         0.         0.5      0.5      ]
 [ 0.125      0.         0.         0.5      0.375     ]
 [ 0.         0.5      0.         0.5      0.        ]]
```

[1] Murphy, K., CS340: Machine Learning Lecture Notes, www.ugrad.cs.ubc.ca/~cs340

[2] Ross, S., Introduction to Probability Models, 8th Edition