



Mittuniversitetet

MID SWEDEN UNIVERSITY

Institutionen för matematik och ämnesdidaktik (MOD)

Laboration 3

Markovkedjor och Köteori

(MA069G, Matematisk Modellering, 6hp)

Eric Johansson
Can Kupeli
Samuel Greenberg

5 november 2022

Handledare:
Magnus Eriksson

Inneh ll

Förord

Denna laboration ger er möjlighet att bekanta er Markovkedjor och kōteori och hur man kan använda Python för att beräkna stationära sannolikheter.

Det rekommenderas att ni använder er av verktyget Jupyter Notebooks för att lösa uppgifterna. I det verktyget kan man sammanställa block med Python-kod, beräkningsresultat, plottar och egen text med ekvationer i ett och samma dokument, och köra all kod i dokumentet i följd eller interaktivt. Jupyter Notebook ingår i utvecklingsmiljön Anaconda, som du med fördel kan välja att installera och använda, eftersom den innehåller Pythonbibliotek och verktyg som är vanliga inom beräkningsvetenskap, datamining och maskininlärning, och som passar ihop.

För att utföra laborationen rekommenderas det att biblioteken numPy **numpy-main**, symPy **sympy-main** och matplotlib **matplotlib-main** används. De är inkluderade i Anaconda men kan annars installeras genom att skriva “pip install *namn*” i terminalen i Windows eller “pip3 install *namn*” på Mac eller Linux. För många vanliga matematiska funktioner som till exempel sinus, kvadratroten och log kan det krävas att ni importerar math-biblioteket i er skript men generellt kan numPys versioner av dessa funktioner användas istället.

Instruktionerna kommer utgå ifrån att ni har skrivit detta i början av er fil / notebook

```
1 import math
2 import numpy as np
3 import sympy as sy
4 from matplotlib import pyplot as plt
```

Därefter kan ni använda funktionaliteten från de olika biblioteken genom att kalla deras funktioner. Exempelvis `math.sqrt()`, `np.cos()`, `sy.symbols()`

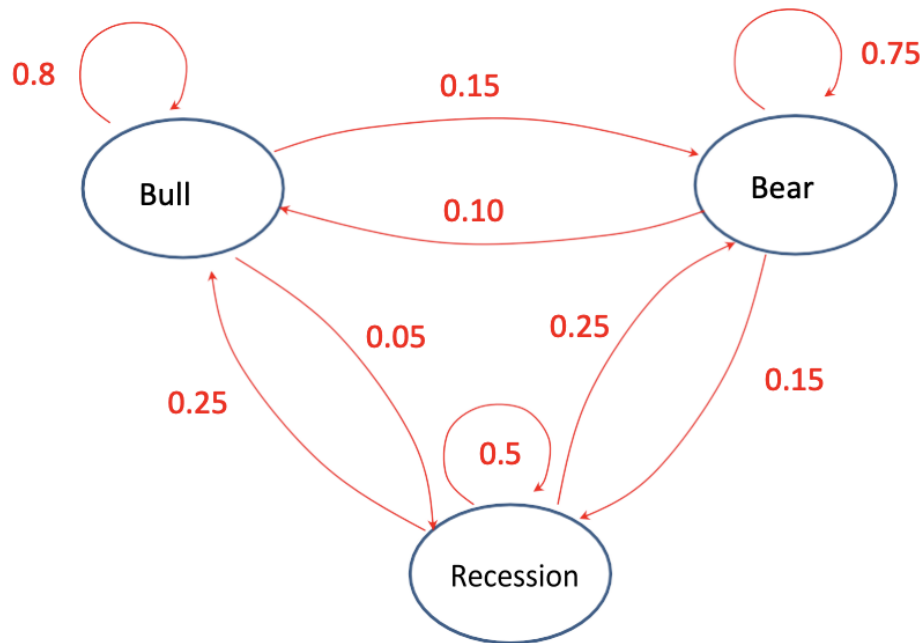
I rapporten skall ni bifoga er kod, beräkningsresultat, diagram, korta svar och förklaringar. Allas namn och datum måste ingå i dokumentet.

Uppgift 1: Iterativ numerisk ber kning

Man har genom att studera den finansiella marknaden under en l ngre tid funnit ett samband mellan vad som kallas Bull, Bear samt Recession.

En marknad  r i Bull d  man f rventar sig en uppg ng, Bear om man f rventar en nedg ng och  r det riktigt d ligt har vi Recession, vilket ofta sammanfaller med en omv r d i gunging som t.ex. vid finanskrisen 2008.

Sambandet under en given vecka illustreras i Figur ??



Figur 1: R dande marknadssituation under en given vecka

Fr n Figur ?? kan man r kna ut hur f rdelningen kan v ntas vara p  l ng sikt g llande Bull, Bear samt Recession. Detta kan vara till hj lp f r de som investerar i marknaden.

a)

S tt upp  verf ringsmatrisen P f r problemet i Figur ?? s  att radsumman blir 1.

b)

Anta en startvektor (radvektor) och en toleransniv  samt g r ett program som iterativt ber knar hur tillst ndssannolikheterna konvergerar mot en station r l sning. Beskriv den metod du har valt f r att ber kna det fel som j mf rs med toleransniv ;  r det en ett-norm (summan av absolutbeloppen av felen), tv -norm (roten ur medelv rdet av kvadratiska felen) eller  ndlighetsnorm (max av absolutbeloppen)?

c)

Ange station ra l sningen samt hur m nga iterationer det tar till den n r l sningen vid en viss toleransniv .

d)

Har startvektorn betydelse f r det station ra resultatet, dvs  r det en icke-ergodisk process?

e)

Har startvektorn betydelse f r konvergenstiden? Vilken startvektor ger is fall snabbast l sning, inom en iteration?

Uppgift 2: Exakt ber kning

Verifiera svaret i Uppgift 1 genom att l sa ekvationer f r station ra sannolikheter (ett egenv rdesproblem), genom att s tta nuvarande tillst nd lika med n sta tillst nd, och kombinera det med att summan av sannolikheterna ska bli 1. Anv nd g rna flera metoder: Du kan handr kna med ins ttningsmetoden eller gausselimination, anv nda `np.linalg.lstsq()`, utnyttja `sympy.stats.DiscreteMarkovChain` eller anv nda webbplatsen Wolfram Alpha.

Svara p  f ljande fr gor i rapporten

Vad  r det exakta v rderna?

Uppgift 3: Stokastisk simulering

Skapa en stokastisk simulering (Monte Carlo-simulering) av Markovkedjan med hj lp av slumpvals-generering och metoden inverse transform sampling. Slumpa ett starttillst nd k som talen 1, 2 eller 3, eventuellt baserat p  en startvektor. Om nuvarande tillst nd  r k , anges sannolikheterna f r n sta tillst nd av rad k i  verg ngsmatrisen, dvs av $P[k, :]$ i Pythonkod. Ber kna tillst ndens frekvenser som $f(k)=f(k)+1$. De relativa frekvenserna $f/\text{np.sum}(f)$ konvergerar mot den station ra f rdelningen.

Svara p  f ljande fr gor i rapporten

Ungef r hur m nga iterationer tar det innan tillst ndens frekvenser konvergerar mot en station r l sning med rimlig noggrannhet?

 r detta snabbare eller l ngsammare  n metod 1?

Uppgift 4: Markov-egenskapernas betydelse

Genom att  ndra lite i  verg ngssannolikheterna i Figur 1 kan man analysera hur den station ra l sningen  ndras. Ge exempel p  en f r ndring av sannolikheterna som skulle ge en icke-ergodisk process och d rmed inte skulle ge station r l sning oberoende av initialtillst ndet, dels

a)

i form av en periodisk (cyklisk, deterministisk) kedja, dels

b)

en reducibel stokastisk process d r alla tillst nd inte kommunicerar, och den station ra l sningen d rf r beror av initialtillst ndet.

c)

Ge  ven exempel p  en icke-minnesfri process genom att inf ra villkor i tillst ndsdiagrammet.

d)

Diskutera f r vilka av dessa processer (som inte uppfyller Markov-egenskaperna) som den station ra sannolikheten f r valfri startvektor potentiellt skulle kunna ber knas med metoderna i uppgift 1, 2 respektive 3. I vilka fall m ste metoden i uppgift 1 och 3 kompletteras med en yttre loop som slumpar flera olika starttillst nd, och ber knar ensemblemedelv rdet av de olika utfall som d  erh lles?

Uppgift 5: Kōsystem

Betrakta en liten butik med plats för fyra kunder. Den kan vara i fem olika tillstånd: 0, 1, 2, 3 eller 4 kunder i butiken. Två kassörer betjänar högst två kunder samtidigt, medan övriga kunder står i kö. Vid fyra kunder i butiken väntar således två i kö medan två betjänas. Ytterligare anländande kunder möts då av en låst dörr och skylten "Fullt - var god återkom senare". Kundernas ankomst är en Poissonprocess med intensiteten $\lambda = 0.3$ kunder per minut. Även betjänandet är en Poissonprocess, det vill säga tiden att betjäna en kund är exponentialfördelad med väntevärdet $\frac{1}{\mu}$ minuter, där μ är serviceintensiteten 0,2 avslutade ärenden per minut, när endast en kassa har en kund. Om båda kassorna betjänar kunder så blir systemets totala serviceintensitet 2μ avslutade ärenden per minut. Kunder kan endast anlända till och lämna butiken varje hel minut (tidluckestorleken). Försumma sannolikheten att två eller fler kunder anländer samma minut, och att två eller fler blir färdiga samma minut.

a)

Detta är en M/M/2/4-kō. Förklara innebörden av beteckningen.

b)

Rita Markovkedjans tillståndsdigram med korrekta övergångssannolikheter. Notera att summan av utgående sannolikheter från ett tillstånd (inklusive sannolikheten att systemet stannar i samma tillstånd) ska vara 1.

c)

Sätt upp övergångsmatrisen för ditt tillståndsdigram. Radsumman ska vara 1

d)

Beräkna den stationära fördelningen med valfri av ovanstående metoder (en eller flera).

e)

Utifrån denna fördelning, beräkna genomsnittligt antal kunder i butiken efter att stationärt tillstånd har inträtt. Använd ett viktat medelvärde.

f)

Uppskatta kundernas genomsnittliga tid i butiken (och/eller i kön) enligt Littles sats (Little's law).