sok-1006-v22-mappeoppgave-2

May 30, 2022

1 Case: Kraftmarkedet i Norge

Kanditatnummer: 1, 11 og 22

1.1 Kapittel 1 - Slik virker kraftmarkedet

1.1.1 1.1 Beskrivelse av det norske kraftmarkedet

Kraftmarkedet sørger hele tiden for at ressursene utnyttes mest effektivt og er med på å bidra til å strømprisene ikke blir dyrere enn nødvendig.

Totalt er det ca. 175 bedrifter som produserer elektrisk energi i Norge. Statkraft er størst med nesten halvparten av den totale produksjonen. De aller fleste av de andre er også offentlig eid; By, by eller interkommunal bydel. I Norge er det Statnett som har oppgaven med å koordinere produksjon og forbruk av strøm slik at det til enhver tid er balanse i kraftsystemet. Energiloven som ligger til grunn for fritt kjøp og salg av elektrisk energi og en strengt regulert nettvirksomhet er som følger: «Et viktig prinsipp i reguleringen av kraftsystemet er skillet mellom monopolvirksomhet og virksomhet som egner seg for konkurranse.» (hentet fra https://energifaktanorge.no/norskenergiforsyning/kraftmarkedet/, lest sist 27.05.22))

Strømprisen i Norge bestemmes av kraftbørsen for Nord-Europa kallt Nord Pool. Der bestemmer de hva dagens strøm er verdt. Hva prisen på strøm skal være til enhver tid fastsettes på dette markedet og reflekterer hele tiden forholdet mellom tilbud og etterspørsel etter energi. Dette vil si at strømprisen endres avhengig av endringer i forbruk, etterspørsel, kapasiteten på magasinene osv. Det er fra en strømleverandør man tilslutt får strømmen ifra.

I norge er kraftkildene vi bruker vannkraft, bølgekraft, tidevannskraft, vindkraft, solkraft, biobrensel, geotermisk energi. Den største og viktigste kraftkilden i Norge er vannkraft, mens vindkraft er den nest største kilden til elektrisitet. I utlandet derimot bruker enkelte strøm aktører kjernekraft som kraftkilde. Kjernekraft er en ganske ny kraftkilde og går ut på å skape energi fra varmen som skapen ved spalting av store atomer i to. Denne varmen brukes til å varme opp vann som igjen føres til en turbin som setter i gang en generator.

Norge er delt inn i fem kraftområder/prisområder. No
1 er Sørøst-Norge, No
2 er Sørvest-Norge, No
3 er Midt-Norge, No
4 er Nord-Norge og No
5 er Vest-Norge. Regionene Sørøst-, Vest- og Sørvest-Norge har som regel den dyreste strømmen, mens billigst strøm finner man som regel i region Midt og Nord-Norge. Den laveste kWh-prisen målt var på 0,12 kroner, mens den høyeste målte kWh-prisen målt var på 2,57 kroner.

Norge er en energinasjon, og vi er tett intregert med resten av Norden og enkelte land i Europa gjennom utenlandskabler. Utenlandskablene gjør at vi kan eksportere og importere strøm til og fra

Sverige, Danmark, Finnland, Nederland og Russland. Det bygges også en kabel til Storbrittania og en til Tyskland, samt at det pågår en opphetet diskusjon om vi bør bygge flere. Vi eksporterer mye mere strøm i året enn vi importerer, selv om vi stort sett har strømoverskudd i Norge.

I 2021 var avgiften på elektrisk kraft på
16,69 øre/kWh, mens i 2022 ble det vedtatt at avgiften skulle gå ned til 15,41 som vil si en nedgang på -7,7 prosent. Fra januar til mars i 2022 er avgiften på elektrist kraft billigere enn ellers. Så fra 2022 lå avgifen på 8,91 øre/kWh, som er en prosentvis nedgang på nesten -50 prosent.

Bibliografi

- 1. https://energifaktanorge.no/norsk-energiforsyning/kraftmarkedet/ 1
- 2. https://xn-strm-ira.no/dagens-str%C3%B8mpris 2
- 3. https://xn-strm-ira.no/energikilder 3
- 4. https://xn-strm-ira.no/str%C3%B8mregioner-norge 4
- $5.\ https://enerwe.no/sa-mye-strom-eksporterte-og-importerte-norge-til-og-fra-sverige-danmark-finnland-nederland-og-russland/140263\ 5$
- 6. https://www.regjeringen.no/no/tema/okonomi-og-budsjett/skatter-og-avgifter/avgiftssatser-2022/id2873933/6

1.1.2 1.2 Etterspørsel etter strøm i Norge

1.2.1

```
[58]: # Importerer pakker.
import numpy as np
from numpy import random as rd
from matplotlib import pyplot as plt
import pandas as pd
from skimpy import clean_columns
from datetime import date
import statsmodels as sm
import statsmodels.formula.api as smf
from patsy import dmatrices
from sklearn import linear_model
```

```
[59]: # laster inn data og viser datasettet.
df = pd.read_csv('Data/kraft-pris-prod.csv', sep=';')
df
```

```
[59]:
            År
                  Oslo
                        Tromsø
                                 Produksjon i alt
                                                    Import
                                                            Eksport
          2000
                 97.79
                        100.76
                                           142816
                                                      1474
                                                              20529
      0
          2001
                186.28
                        188.83
      1
                                           121608
                                                     10760
                                                               7162
      2
          2002
                198.00
                        199.68
                                           130473
                                                      5329
                                                              15002
      3
          2003
                294.10
                        290.67
                                           107245
                                                     13472
                                                               5587
          2004 246.10
      4
                        243.79
                                           110472
                                                     15334
                                                               3842
      5
          2005
               232.87
                        235.04
                                           137811
                                                      3653
                                                              15695
      6
          2006
                396.42
                        394.57
                                           121400
                                                      9802
                                                               8947
                206.43
                        235.69
          2007
                                           137164
                                                      5284
                                                              15320
```

```
2008 324.50 410.09
     8
                                         142108
                                                   3414
                                                           17291
         2009
               295.59
                                                   5650
                                                           14633
     9
                       310.88
                                         131773
     10 2010
               436.01
                       461.52
                                         123630
                                                  14673
                                                            7123
               363.20
                       371.38
     11
         2011
                                         127631
                                                  11255
                                                           14329
     12
         2012 221.83
                       233.89
                                         147716
                                                   4190
                                                           22006
         2013 292.28
     13
                       300.72
                                         133975
                                                  10135
                                                           15140
     14 2014 228.90
                       262.67
                                         141968
                                                   6347
                                                           21932
     15 2015 177.39
                       182.59
                                         144511
                                                   7411
                                                           22038
     16 2016 242.45
                       232.34
                                         148989
                                                   5741
                                                           22151
     17
         2017
               270.88
                       240.52
                                                   6112
                                                           21276
                                         149402
     18 2018 419.03
                       419.45
                                         147057
                                                   8340
                                                           18489
     19
         2019
               387.02 377.50
                                         134882
                                                  12353
                                                           12309
     20 2020
                97.71
                        93.46
                                         154197
                                                   4496
                                                           24968
     21
         2021 756.50 357.88
                                         157093
                                                   8235
                                                           25819
[60]: # Rydder kolonnene og gjør det om til liste-form.
     clean_df = clean_columns(df)
     clean df.columns.tolist()
[60]: ['ar', 'oslo', 'troms', 'produksjon_i_alt', 'import', 'eksport']
[61]: # Gjør ar om til år.
     clean_df = clean_df.rename(columns={'ar': 'ar'})
[62]: # Lager 2 nye kolonner, en med log_oslo og en med log_produksjon i alt.
     clean df['log oslo'] = np.log(clean df['oslo'])
     clean_df['log_produksjon_i_alt'] = np.log(clean_df['produksjon_i_alt'])
     clean_df['log_ar'] = np.log(clean_df['ar'])
     clean df
[62]:
                               produksjon_i_alt
           år
                 oslo
                        troms
                                                 import
                                                         eksport
                                                                 log_oslo \
     0
         2000
                97.79
                       100.76
                                         142816
                                                   1474
                                                           20529
                                                                  4.582822
     1
         2001
               186.28
                       188.83
                                         121608
                                                  10760
                                                            7162 5.227251
     2
         2002
               198.00
                       199.68
                                         130473
                                                   5329
                                                           15002
                                                                 5.288267
         2003
               294.10
                       290.67
                                                            5587
                                                                  5.683920
     3
                                         107245
                                                  13472
     4
         2004 246.10
                       243.79
                                         110472
                                                  15334
                                                            3842
                                                                 5.505738
     5
         2005 232.87
                       235.04
                                         137811
                                                   3653
                                                           15695 5.450480
         2006 396.42
                       394.57
                                                   9802
     6
                                         121400
                                                            8947
                                                                  5.982474
               206.43
     7
         2007
                       235.69
                                         137164
                                                   5284
                                                           15320 5.329961
         2008 324.50
                       410.09
     8
                                         142108
                                                   3414
                                                           17291
                                                                  5.782286
                                         131773
     9
         2009
               295.59
                       310.88
                                                   5650
                                                           14633 5.688973
     10
         2010
               436.01
                       461.52
                                                  14673
                                                            7123
                                                                 6.077665
                                         123630
         2011 363.20
                       371.38
     11
                                         127631
                                                  11255
                                                           14329
                                                                  5.894954
     12
         2012 221.83
                       233.89
                                         147716
                                                  4190
                                                           22006 5.401911
     13
         2013 292.28
                       300.72
                                                  10135
                                         133975
                                                           15140 5.677712
     14
         2014 228.90
                       262.67
                                         141968
                                                   6347
                                                           21932 5.433285
     15 2015 177.39
                       182.59
                                         144511
                                                   7411
                                                           22038 5.178351
```

```
17
                270.88
                                                            21276
          2017
                        240.52
                                          149402
                                                    6112
                                                                   5.601676
      18
         2018
               419.03
                        419.45
                                          147057
                                                    8340
                                                            18489
                                                                   6.037943
      19
          2019
               387.02
                        377.50
                                          134882
                                                   12353
                                                            12309
                                                                   5.958476
      20
          2020
                97.71
                        93.46
                                                    4496
                                                            24968
                                                                   4.582004
                                          154197
         2021
               756.50 357.88
      21
                                          157093
                                                    8235
                                                            25819 6.628703
          log_produksjon_i_alt
                                  log_år
      0
                     11.869312 7.600902
      1
                     11.708558 7.601402
      2
                     11.778922 7.601902
      3
                     11.582871 7.602401
      4
                     11.612517 7.602900
      5
                     11.833638 7.603399
      6
                     11.706846 7.603898
      7
                     11.828933 7.604396
      8
                     11.864343 7.604894
      9
                     11.788836 7.605392
      10
                     11.725049 7.605890
      11
                     11.756899 7.606387
      12
                     11.903047 7.606885
      13
                     11.805408 7.607381
      14
                     11.863357 7.607878
      15
                     11.881111 7.608374
      16
                     11.911628 7.608871
      17
                     11.914396 7.609367
      18
                     11.898576 7.609862
      19
                     11.812156 7.610358
      20
                     11.945986 7.610853
      21
                     11.964593 7.611348
[63]: # Definer variabler til graf.
      fig, ax = plt.subplots()
      # Lager akse navn.
      ax.set_title('Strømpris i Oslo')
      ax.set_ylabel('Pris i Oslo')
      ax.set_xlabel('Total produksjon')
      # Plotter grafen.
      ax.scatter(clean_df['log_produksjon_i_alt'], clean_df['log_oslo'], _
       →label='Total produksjon')
      ax.legend(loc='upper left', frameon=True)
```

148989

5741

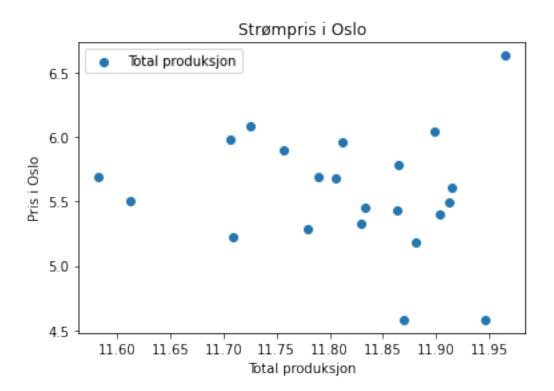
5.490796

22151

[63]: <matplotlib.legend.Legend at 0x7f60d3d72e50>

16 2016 242.45

232.34



Graf som viser den sammenhengen mellom kraftprisen i Oslo området og total produksjon av kraft i Norge.

```
1.2.2
[64]: y=clean_df['log_oslo']
      pd.DataFrame(y)
[64]:
          log_oslo
          4.582822
      0
          5.227251
      1
      2
          5.288267
      3
          5.683920
          5.505738
      4
      5
          5.450480
      6
          5.982474
      7
          5.329961
      8
          5.782286
          5.688973
      9
      10
          6.077665
          5.894954
      11
          5.401911
      12
      13
          5.677712
      14
          5.433285
```

```
16 5.490796
      17 5.601676
      18 6.037943
      19 5.958476
      20 4.582004
      21 6.628703
[65]: x=pd.DataFrame(clean_df['log_produksjon_i_alt'])
      x['intercept']=1
      Х
[65]:
          log_produksjon_i_alt intercept
      0
                     11.869312
      1
                     11.708558
                                        1
      2
                     11.778922
                                        1
      3
                     11.582871
      4
                     11.612517
      5
                     11.833638
      6
                     11.706846
      7
                     11.828933
      8
                     11.864343
                                        1
      9
                     11.788836
      10
                     11.725049
      11
                     11.756899
      12
                     11.903047
      13
                     11.805408
      14
                     11.863357
      15
                     11.881111
                                        1
      16
                     11.911628
      17
                     11.914396
                                        1
      18
                     11.898576
      19
                     11.812156
      20
                     11.945986
      21
                     11.964593
[66]: from statsmodels.regression.linear_model import OLS
      res=OLS(y,x).fit()
      print(res.summary())
                                 OLS Regression Results
     Dep. Variable:
                                             R-squared:
                                  log_oslo
                                                                              0.013
     Model:
                                             Adj. R-squared:
                                       OLS
                                                                             -0.036
     Method:
                             Least Squares
                                             F-statistic:
                                                                             0.2647
```

15 5.178351

Date: Time: No. Observations: Df Residuals: Df Model: Covariance Type:	09			(F-statistic) Likelihood:	:	0.613 -13.710 31.42 33.60
=======================================	=======			========		=========
======		. 1			D. L. I	F0 00F
0.975]	coef	std	err	t 	P> t	[0.025
<pre>log_produksjon_i_alt 1.595</pre>	-0.5221	1	.015	-0.515	0.613	-2.639
intercept 36.747	11.7363	11	.990	0.979	0.339	-13.274
=======================================	=======			========		========
Omnibus:		1.879	Durb	in-Watson:		1.782
<pre>Prob(Omnibus):</pre>		0.391	Jarq	ue-Bera (JB):		0.560
Skew:		0.026	Prob	(JB):		0.756
Kurtosis:		3.780	Cond	. No.		1.41e+03

Notes:

- [1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly specified.
- [2] The condition number is large, 1.41e+03. This might indicate that there are strong multicollinearity or other numerical problems.

Over ser vi resultatet av regresjonen. Det vi bør legge spesielt merke til er kolonnen under coef, som viser estimatene. Vi ser at $\alpha = 11.7363$ og $\beta = -0.5221$. Disse tallene er lagret i res.params:

[67]: res.params

[67]: log_produksjon_i_alt -0.522062 intercept 11.736335

dtype: float64

- 1. Koeffisienten til produksjon på $\beta = -0.522062$ viser at det er en negativ sammenheng mellom årlige gjennomsnitt for kraftprisen i Oslo-området og total produksjon av kraft. Det vil si at når variabel α øker, minker variabel β , eller med andre ord, for hvert 1 poeng total produksjon beveger seg opp, vil kraftprisen i Oslo-området flytte seg ned med ca 0,5.
- 2 Forutsetninge som er nødvendige for at koeffisienten skal beskrive hvordan konsumenten oppfører seg er. Vind til vindkraft og vann til vannkraft som produserer strøm er uforesigbart, altså væravhengig. For at konsumentene skal være lykkelige og gi en økende koeffisient må strøm produksjonen øke. Når det er varmt vær brukes det mindre strøm og omvendt når det er kaldt vær brukes det mere strøm. produserer mindre strøm.

Ikke realistisk pga konsumente kan ikke påvirke når det skal produseres kraft, f.eks: vinter, halvåret.

Hadder koeffisienten vært 0.5 altså positiv ville den vært signifikant. Med andre ord når α øker vil også β øke. Konsumentene kan ikke påvirke været eller strøm produksjonen. Ergo ikke realistisk.

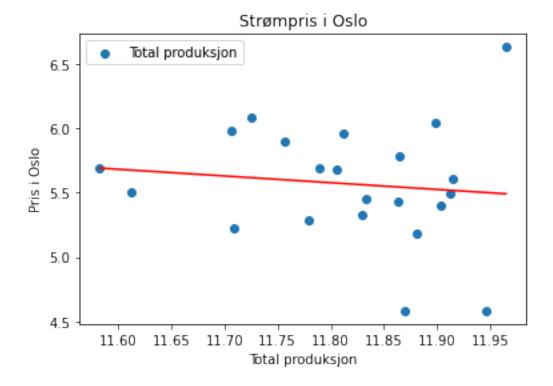
```
3.

| x=np.linspace(min(np.log(clean_df['produksjon_i_alt'])), max(np.
| → log(clean_df['produksjon_i_alt'])), 100)

| regression_line=res.params['intercept']+res.params['log_produksjon_i_alt']*x

| ax.plot(x, regression_line, color='red')
| fig
```

[68]:



Regresjonsanalyse som viser den negative korrelasjonen mellom kraftprisen i Oslo området og total produksjon av kraft i Norge fra plottet som ble laget i 1.2.1.

4. Koeffisienten er ikke signifikant. Det vil si at den er ubetydelig. P-verdien angir sannsynligheten for at resultatet skyldes tilfeldighet. Når denne sannsynligheten er mindre enn en prosent konkluderer vi vanligvis med at resultatet er signifikant. P-verdien i denne regresjonsanalysen er 0.613 som tilsier 61,3 % som er større enn en prosent. Altså er det en 61,3% sannsynlighet for at produksjon ikke påvirker prisene i oslo.

Siden den linære sammenhengen kan i stor grad skyldes tilfeldighet kaller vi sammenhengen for ikke signifikant.

1.2.3

```
[69]: clean_df.drop([21], axis = 0, inplace = True)
      clean df
[69]:
             år
                                  produksjon_i_alt
                                                      import
                                                               eksport
                                                                         log_oslo \
                   oslo
                           troms
                                                                 20529
                                                                         4.582822
      0
          2000
                  97.79
                          100.76
                                             142816
                                                        1474
          2001
                 186.28
                          188.83
                                             121608
                                                       10760
                                                                         5.227251
      1
                                                                  7162
      2
          2002
                 198.00
                          199.68
                                             130473
                                                        5329
                                                                 15002
                                                                         5.288267
      3
          2003
                 294.10
                          290.67
                                             107245
                                                       13472
                                                                  5587
                                                                         5.683920
      4
          2004
                 246.10
                          243.79
                                             110472
                                                        15334
                                                                  3842
                                                                         5.505738
                 232.87
          2005
      5
                          235.04
                                             137811
                                                        3653
                                                                 15695
                                                                         5.450480
      6
          2006
                 396.42
                          394.57
                                             121400
                                                        9802
                                                                  8947
                                                                         5.982474
      7
          2007
                 206.43
                          235.69
                                             137164
                                                        5284
                                                                 15320
                                                                         5.329961
      8
          2008
                 324.50
                          410.09
                                             142108
                                                        3414
                                                                 17291
                                                                         5.782286
          2009
                 295.59
      9
                          310.88
                                             131773
                                                        5650
                                                                 14633
                                                                         5.688973
      10
          2010
                 436.01
                          461.52
                                             123630
                                                       14673
                                                                  7123
                                                                         6.077665
                 363.20
      11
          2011
                          371.38
                                             127631
                                                       11255
                                                                 14329
                                                                         5.894954
      12
          2012
                 221.83
                          233.89
                                                        4190
                                                                 22006
                                             147716
                                                                         5.401911
      13
          2013
                 292.28
                          300.72
                                             133975
                                                       10135
                                                                 15140
                                                                         5.677712
      14
          2014
                 228.90
                          262.67
                                             141968
                                                        6347
                                                                 21932
                                                                         5.433285
      15
          2015
                 177.39
                          182.59
                                             144511
                                                        7411
                                                                 22038
                                                                         5.178351
      16
          2016
                 242.45
                          232.34
                                             148989
                                                        5741
                                                                 22151
                                                                         5.490796
                 270.88
                                                                 21276
      17
          2017
                          240.52
                                             149402
                                                        6112
                                                                         5.601676
                 419.03
      18
          2018
                          419.45
                                             147057
                                                        8340
                                                                 18489
                                                                         6.037943
      19
          2019
                 387.02
                          377.50
                                             134882
                                                        12353
                                                                 12309
                                                                         5.958476
      20
          2020
                  97.71
                           93.46
                                             154197
                                                        4496
                                                                 24968
                                                                         4.582004
          log_produksjon_i_alt
                                     log_år
      0
                       11.869312
                                  7.600902
      1
                       11.708558
                                  7.601402
      2
                       11.778922
                                  7.601902
      3
                       11.582871
                                  7.602401
      4
                       11.612517
                                  7.602900
      5
                       11.833638
                                  7.603399
      6
                       11.706846
                                  7.603898
      7
                       11.828933
                                  7.604396
      8
                       11.864343
                                  7.604894
      9
                       11.788836
                                  7.605392
      10
                       11.725049
                                  7.605890
      11
                       11.756899
                                  7.606387
      12
                       11.903047
                                  7.606885
      13
                       11.805408
                                  7.607381
      14
                       11.863357
                                  7.607878
      15
                       11.881111
                                  7.608374
      16
                       11.911628
                                  7.608871
```

```
    17
    11.914396
    7.609367

    18
    11.898576
    7.609862

    19
    11.812156
    7.610358

    20
    11.945986
    7.610853
```

Prisene i Oslo og Troms tilsier at vi kan anse landet som ett marked, bortsett fra for år 2022 pga av prisforskjellen i Oslo og Troms. Prisene var på 756.50 i oslo og 357.88 i troms. Så vi fjerner dette året fra datasettet.

2. Vi tar hensyn til at det har vært en vekst i kapasiteten i utvalgsperioden. Siden regresjonen er på log-form, legger vi til tid (År) som variabel for å ta hensyn til det.

OLS Regression Results

Dep. Variab	ole:		lnK F	R-squa	0.364		
Model:			OLS A	Adj. R-squared:			0.294
Method:		Least Squa	ares F	F-statistic:			5.155
Date:		Mon, 30 May 2	2022 F	Prob (F-statistic):			0.0170
Time:		09:18	3:41 I	Log-Likelihood:			-5.7983
No. Observa	tions:		21 A	AIC:			17.60
Df Residuals: 18		18 E	BIC:			20.73	
Df Model:			2				
Covariance Type: nonrobust			oust				
========	:=======						=======
	coef	std err		t	P> t	[0.025	0.975]
Intercept	-42.2558	26.214	-1.6	 612	0.124	-97.328	12.817
lnN	-3.0670	0.997	-3.0	075	0.007	-5.162	-0.972
Z	0.0418	0.016	2.6	336	0.017	0.008	0.075

```
Omnibus:
                                  7.138
                                          Durbin-Watson:
                                                                              1.191
Prob(Omnibus):
                                  0.028
                                          Jarque-Bera (JB):
                                                                              4.662
Skew:
                                 -0.936
                                          Prob(JB):
                                                                            0.0972
                                          Cond. No.
Kurtosis:
                                  4.350
                                                                          7.01e+05
```

Notes:

- [1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly specified.
- [2] The condition number is large, 7.01e+05. This might indicate that there are strong multicollinearity or other numerical problems.

Intercept -42.255812 lnN -3.067016 Z 0.041787

dtype: float64

[73]: # Trekker ut parameterestimater og r-kvadrat ved å skrive: res.params

[73]: Intercept -42.255812 lnN -3.067016 Z 0.041787

dtype: float64

[74]: res.rsquared

[74]: 0.3641970921694372

Formelen vi brukte var 'lnK ~ lnN + Z'. Vår avhengige variabel er "lnK", altså Oslo. R-kvadrat er muligens den viktigste målingen produsert av denne oppsummeringen. Den er målingen av hvor mye av den uavhengige variabelen som forklares av endringer i våre avhengige variabler. Prosentvis vil 0.3641970921694465 bety at modellen vår forklarer 36,4 % av endringen i vår "lnK"-variabel. Koeffisienten(coef) er for vår avskjæring verdien av avskjæringen som i denne sammenhengen er på -42.255812.

1.2.4 I fjor kostet kablene til Storbritannia og Tyskland en typisk husholdning omtrent 2500 kr. Vi kan anta at prisene i Sør-Norge vil øke med rundt 10 øre/kWh på grunn av disse kablene, og det utgjør ca.10 prosent av de høye strømprisene i Oslo-området. Hvis vi tar hensyn til at hver husholdning har et årlig strømforbruk på ca.20000 kWh, vil si at en vanlig husholdning må betale 2500 kroner i høyere strømregning.

```
[75]: # Regnestykket på dette. (20000*0.10*1.25)
```

[75]: 2500.0

1.2.5 NorthConnect er med på å øke verdien av norsk vindkraft. Med kabelen kan vi selge kraft til Storbrittania når prisene er høyere der enn her, det vil si når det ikke blåser, og importere billig vindkraft når det blåser mye. En annen positiv nyhet med kabelen er at den eies av stat og kommuner som vil si at inntekten fra kabelen vil med andre ord gå tilbake til fellesskapet.

Nordlink kabelen som kobler det norske og det tyske kraftmarkedet sammen, bruker samme strategi som NorthConnect til Storbritannia. Altså å importere billig og eksportere dyrt. Det lure med kabelen er at de tilrettelegger for å øke produksjon og forbruk av fornybar energi i Norge og Tyskland, og dermed bidrag til fremtidens klimavennlige energisystem

Med kablene kan vi eksportere mer enn vi kunne før, og det skal mye mer til for å få priskollaps i Norge.

1.2 Kapittel 2 - Vil husholdninger få en lavere strømregning om forbrukeravgiften reduseres?

Forbruksavgiften også kalt elavgiften går ut på at den betales på all forbruk av elektrisk kraft. Avgiften er i likhet som merverdiavgiften, en indirekte skatt som pålegges en vare. Denne avgiften består av en fast sum per kilowattime strøm som forbrukeren bruker. Hovedformålet med elavgiften er å skaffe inntekt til staten, men også å begrense strømforbruket. Derfor er denne avgiften hvert år fastsatt av Stortinget. (Elvia, u.d.) Regjeringen har foreslått et vedtak for å redusere elavgiften for å hjelpe strømkunder som sliter med høye strømpriser. I denne oppgaven blir det diskutert to innlegg fra Eric Nævdal og Nils-Henrik M. von der Fehr.

I innlegget til Nævdal så mener han at intensjonen bak forslaget er godt ment, men at fra et samfunnsøkonomisk perspektiv så blir ikke det å hjelpe strømkunder som sliter. Man opplever ofte effektivitetstap når en særavgifter blir innført, fordi skatten reduserer overskuddet som går ut over at produksjonen også blir redusert. Nævdal forklarer at i det norske kraftmarkedet så blir ikke den produserte kvantum og pris bestemt av relasjonen mellom tilbud og etterspørsel, den blir bestemt av vær og vind. Derfor kommer det ikke til å redusere produksjonen hvis avgiften blir innført, som heller ikke blir å redusere det samfunnsøkonomiske overskuddet.

Siden kraftproduksjonen bestemmes av naturen, så blir inntekten fra hele skatten tatt fra kraftprodusentens overskudd. Dette betyr at hvis for eksempel, elavgiften reduseres med 10 øre per kWh, så kommer kraftprodusentene til å øke prisen med 10 øre per kWh. Uavhengig så blir resultatet det samme.

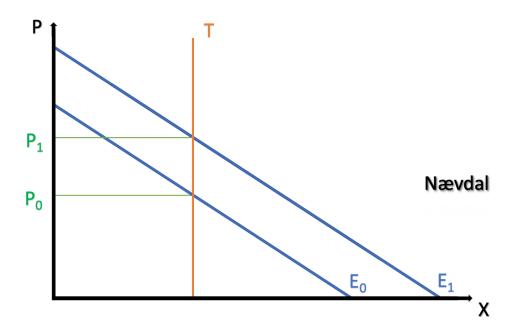
Nævdal mener at ved å redusere elavgiften, så blir ikke de pengene som staten mister i skatteinntekt å hjelpe siden pengene går heller til kraftselskapene. Hvis avgiften blir innført så kommer til å gå ut over produsenter og konsumenter, uansett om konsumenter eller produsenter som faktisk betaler avgiften. Nævdal forklarer at deler av den markedsøkonomiske logikken i samfunnsøkonomien, ikke passer. Fordi i kraftproduksjonen så blir ikke den inntekten staten mister i form av redusert skatt, til å hjelpe strømkunder som sliter med regningene sine.

Markedskryss Nævdal: Figur 1

```
[76]: # Importerer pakke vi får bruk for, åpner og viser bildet.

from PIL import Image
img = Image.open('bilde.png')
img
```

[76]:



Von der Fehr svarer på innlegget til Nævdal og forklarer hvorfor han er uenig med konklusjonen hans. Von der Fehr mener at konklusjonen til Nævdal ikke har riktig drøftelse for økonomisk teori og at modellen ikke passer til kraftmarkedet.

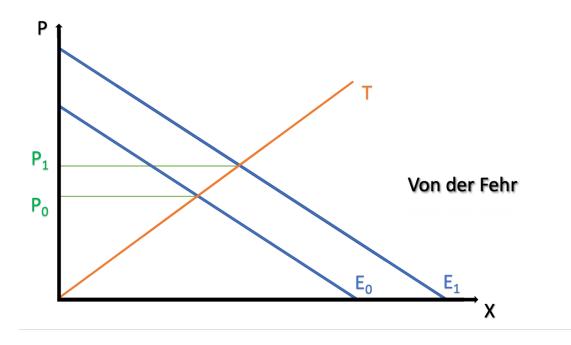
Von der Fehr forklarer at konsekvensen ved å redusere elavgiften kommer til å gå utover at etterspørselen for kraft blir å stige. Hvis etterspørselen stiger så blir det å presse kraftprisen opp og det kommer til å gi større produksjon og mere tilbud. Hvis det blir en økning i produksjonen så kommer det til å sinke prisvirkningen av etterspørselsøkningen. Dette blir å gå ut over reduksjonen i avgiften ikke blir å korrespondere av en lignende oppgang i kraftprisen.

Von der Fehr bruker det Helge Håland, Knut Kroeplien og Knut Lockert har forklart som et motargument. «At kraftprisene bestemmes i et europeisk marked, der den norske etterspørselen har begrenset betydning. Dessuten er etterspørselen etter elektrisitet lite følsom for prisendringer. Selv en fjerning av elavgiften vil neppe få stor betydning for kraftprisen.» Denne forklaringen bruker han som argument til at en reduksjon i elavgiften kommer til å gi nytte til forbrukerne i form av lavere strømutgifter.

Markedskryss Von der Fehr: Figur 2

```
[77]: img2 = Image.open('bilde2.png')
img2
```

[77]:



Vi kan se på markedskryssene til figur 1 og 2, at tilbudskurvene er forskjellige. Figur 1 har en hellende eller vertikal tilbudskurve, mens figur 2 er en lineær tilbudskurve. Tilbudsfunksjonen handler om hvor mye produsentene i et marked tilbyr av et gode til forskjellige priser over en tidsperiode. Samt merker man en sammenheng mellom pris og tilbudt kvantum. Hvis prisen på et produkt stiger, kan det være lønnsomt å øke kvantumet du ønsker å selge, gitt samme produksjonsfaktorer. Det antas i tillegg at tilbudskurven skråner oppover fordi høyere priser kreves for å øke tilbudet. (Sander, 2019)

Figur 1 som har en vertikal tilbudskurve kan vi tolke som at mengden goder som selges ikke blir påvirket av prisnivået, og at økt produksjon ikke gir økt produsentoverskudd. Et eksempel på tilfeller som kan skje er hvis det ikke er mulig å øke produksjonen uten at grensekostnaden går opp. (Shumway, u.d.)

Mens i figur 2 så er det en lineær tilbudskurve, denne figuren kan vi tolke som at når prisen øker så må produsentene bruke flere alternativkostnader. Dette går ut over at de må bruke mere ressurser for også øke produksjonen deres.

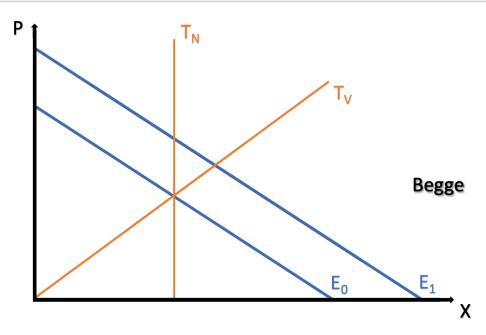
Når det gjelder innleggene så har både Nævdal og Von der Fehr gode poeng. I helheten så kommer poengene demmes helt an på om de mener dette skal gjelde for kort eller lang sikt.

På kort sikt hvis prisen øker så kan det være begrenset hvor mye tilbudet kan stige. Hvis det tar tid å øke produksjonskapasiteten, så blir forsyningskurven å være vertikal ved full kapasitet. Dette betyr at selv om prisen på godet øker i dette tilfellet, vil det tilbudte kvantumet ikke øke på kort sikt.

Mens på lang sikt så kommer tilbudskurven til å være mere «flat» enn kort sikt. Dette er fordi ikke alle produksjonsfaktorer kommer til å endre seg over tid. Som kan føre til økt produksjonskapasitet og økt tilbud hvis det skjer en prisøkning. (Sander, 2019)

```
[78]: img3 = Image.open('bilde3.png')
img3
```

[78]:



Bibliografi Elvia. (u.d.). elvia. Hentet fra https://www.elvia.no/nettleie/alt-omnettleie/statlige-avgifter-inngar-i-nettleien/

Sander, K. (2019, November 06). Estudie. Hentet fra https://estudie.no/tilbud/

Shumway. (u.d.). Finanssenteret. Hentet fra https://www.finanssenteret.as/emne/14505/hvabetyr-det-at-tilbudskurven-er-vertikal

1.3 Kapittel 3 - Tiltak mot høye strømpriser

Hvilken støtteording vil husholdningen foretrekke?

Med de høye strømprisene har regjeringen innført tiltak for husholdninger for at disse skal klare å betale strømregningene sine. Vi skal se på en gjenomsnittelig husholdning i Oslo, som bor i et rekkehus på 140 kvm, de har en inntekt på 46 000 kr etter skatt pr måned og har et forbruk på strøm på 22 000 KW/t pr år som utgjør et gjennomsnitt på 1 833,3 KW/t pr måned.En budsjettlinje for husholdningen med økte strømpriser uten støtte, med støtte i form at reduksjon i pris på regningen eller kontantbeløp for mars 2022 er de vi skal ta å se på. Prisene og støttesats er hentet fra NVE (NVE, publisert 31.03.22, https://www.nve.no/reguleringsmyndigheten/nytt-frarme/nyheter-reguleringsmyndigheten-for-energi/stroemstoette-her-er-stoettesatsene-for-mars/, lest sist 27.05.22)

Men aller først skal vi laste inn kodepakker og sette opp Lagranges og cobb Douglas metode for å gjøre disse beregningene.

```
[79]: # Importerer pakker vi blir å trenge.
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt
import sympy as sp

# Setter opp Lagrange for å maksimere nytten.
sp.symbols("\lambda", real=True, positive=True)
x, y, a, m, p1, p2, p3, S, s, lmda =sp.symbols("x y a m p1 p2 p3 S s \lambda", \lambda", \lambda = \text{real} = True, positive=True)
U=x**a*y**(1-a)
L=U-lmda*(p1*x+y-m)
L
```

[79]: $-\lambda (-m + p_1 x + y) + x^a y^{1-a}$

$$-\lambda p_1 + \frac{ax^a y^{1-a}}{x}$$
$$-\lambda + \frac{x^a y^{1-a} (1-a)}{y}$$

Nå har vi satt opp lagrange og partiell derivert først med hensyn på x og deretter y.

```
[81]: display(dL_x.args[0]/dL_y.args[0])

# Bruk sp.simplify for å forenkle utrykket.
display(sp.simplify(dL_x.args[1]/dL_y.args[1]))
```

 p_1 $-\frac{ay}{x(a-1)}$

Da har vi at pris på strøm = -akonsum/strøm(a-1)som forteller oss om forholdet mellom strøm og konsumgode som vi skal bruke videre i budsjettbetingelsene.

1.0.1 Det første budsjettet uten strømstøtte Her lager vi en budsjettlinje for et budsjett hvor husholdningen ikke har strømstøtte, vi lager indiffirenskurven og finner den optimale tilpasningen for husholdningen.

```
[82]: # Legger inn informasjon i budsjettbetingelsen uten strømstøtte. 
 x_sol=sp.solve(sp.Eq((p1*x+y).subs(y,(1-a)*p1*x/(a)),m),x)[0] 
 y_sol=sp.solve(sp.Eq((p1*x+y).subs(x,a*y/((1-a)*p1)),m),y)[0] 
 display(x_sol) 
 display(y_sol)
```

```
p_1
      m(1-a)
      Da har vi etterspørselen på strøm og andre konsumgoder for vår gjennomsnittshusholdning.
[83]: # Så skal vi estimere indiffirenskurven til denne betingelsen.
       u_0=sp.symbols('u_0')
       y_ind_sol=sp.solve(U-u_0,y)[0]
      y_ind_sol
[83]: u_0^{-\frac{1}{a-1}} x^{\frac{a}{a-1}}
[84]: # Så må vi lage en funksjon som kan plottes, altså gjøre om fra sympy(sp) til
       →Numpy (np) for budsjett uten støtte.
       indiff_y=sp.lambdify( (u_0,a,x), y_ind_sol)
       indiff_y(u_0,a,x)
[84]: u_0^{-\frac{1}{a-1}} x^{\frac{a}{a-1}}
[85]: # Nyttenivå for budsjettet uten støtte.
       nytte_niva=sp.lambdify((a,p1,m), x_sol**a*y_sol**(1-a))
      nytte_nivå(a,p1,m)
[85]: (m(1-a))^{1-a} \left(\frac{am}{p_1}\right)^a
[86]: # Sett verdiene vi har p1 =1, a=.5, m=4.6.
       nytte_nivå(.5,1,4.6)
       nytte_nivå(a,p1,m)
[86]:
      (m(1-a))^{1-a}\left(\frac{am}{n_1}\right)^a
[87]: # Finne den optimale for husstanden uten støtte.
       opt_x=sp.lambdify( (a,m,p1,s), x_sol)
       opt_y=sp.lambdify( (a,m,p2,s), y_sol)
       display(opt_x(a,m,p1,s))
       display(opt_y(a,m,p2,s))
      am
      p_1
      m(1-a)
[88]: \# Legger til verdier til optimalisering av x og y hvor x er strøm og y eru
       ⇒konsum den siste verdien s=0 betyr ingen støtte
       opt_x(.5,4.6,.1,0)
       opt_y(.5,4.6,1,0)
```

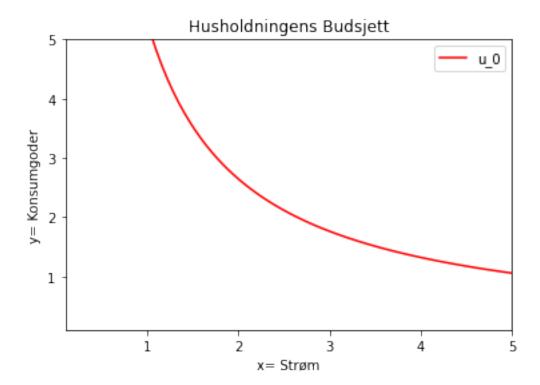
am

[88]: 2.3

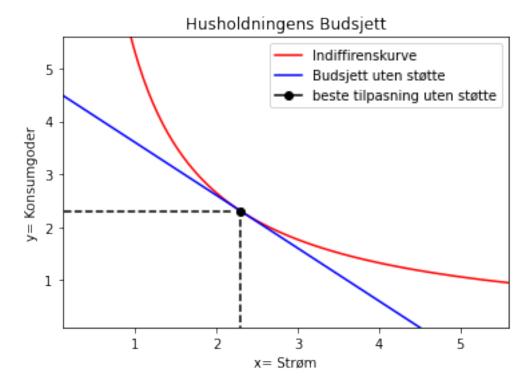
```
[89]: display(opt_x(.5,4.6,.1,0))
display(opt_y(.5,4.6,1,0))
#Her ser vi verdiene eller punktene som er den optimale, 2.3 og 2.3 ved
→opprunding og flytting av et komma.
```

22.9999999999996

2.3



Resultatet viser indiffirens kurven som er det optimale valget for husholdningen gitt av de verdiene vi har fått. Nå skal vi legge til selve budsjettlinjen som viser hva som er mulig av de verdiene vi har for å se hvor kurven og budsjettet treffer hverandre og gir oss det opptimale valget i et tangeringspunkt.



Budsjettlinjen og indiffirenskurven treffer hverandre i punktet og gir oss den beste valget. Vi regner hele veien at 1kr konsum er 1 enhet. og 1 enhet strøm er 1.8704kr.

1.0.2 Med strømstøtte ved fratrekk på regningen Ved de nyinnførte støtteordningene vil budsjettet se litt anderledes ut enn uten strømstøtte. Vi må da lage en ny busjettlinje og ved å legge til denne nye betingelsen. Estimere en ny indifferenskurve og finne den nye beste tilpasning til husholdningen.

```
[93]: # Økt strømpris qir ny budsjettbetingelse med strømstøtte i form av fratekk på
       \hookrightarrow regning inntil 5000 KW/t.
      x_sol_s=sp.solve(sp.Eq((p1*(1-s)*x+y).subs(y,(1-a)*p1*(1-s)*x/(a)),m),x)[0]
      y_{sol_s=sp.solve(sp.Eq((p1*(1-s)*x+y).subs(x,a*y/((1-a)*p1*(1-s))),m),y)[0]
      display(x_sol_s)
      display(y_sol_s)
          am
       p_1(s-1)
     m(1-a)
[94]: # Så skal vi estimere indiffirenskurven til denne betingelsen.
      u_1=sp.symbols('u_1')
      y_ind_sol1=sp.solve(U-u_1,y)[0]
      y_ind_sol1
[94]: u_1^{-\frac{1}{a-1}}x^{\frac{a}{a-1}}
[95]: # Så må vi lage en funksjon som kan plottes, gjøre om fra sp til np for
       →budsjett med støtte fratrekk på regning.
      indiff_y1=sp.lambdify( (u_1,a,x), y_ind_sol1)
      indiff v1(u 1,a,x)
[95]: u_1^{-\frac{1}{a-1}} x^{\frac{a}{a-1}}
[96]: # Nyttenivå med støtte fratrekk på regning
      nytte_nivå1=sp.lambdify((a,p1,s,m), x_sol_s**a*y_sol_s**(1-a))
      nytte nivå1(a,p1,s,m)
[96]:
     (m(1-a))^{1-a}\left(-\frac{am}{p_1(s-1)}\right)^a
[97]: nytte_nivå1(.5,1,.00007,4.6)
[97]: 2.300080504226496
[98]: # Finne den optimale for hustanden med støtte med fratrekk i regningen.
      opt_x1=sp.lambdify( (a,m,p1,s), x_sol_s)
      opt_y1=sp.lambdify( (a,m,p1,s), y_sol_s)
      display(opt_x1(a,m,p1,s))
      display(opt_y1(a,m,p1,s))
       p_1(s-1)
     m(1-a)
[99]: opt_x1(.5,4.6,1,.07)
      opt_y1(.5,4.6,1,0)
```

```
[99]: 2.3
[100]: display(opt_x1(.5,4.6,1,.07))
       display(opt_y1(.5,4.6,1,0))
      2.4731182795698925
      2.3
[101]: def budsjettmedstøtte(m,p1,x,s):
           return (m-p1*(1-s)*x)
       budsjettmedstøtte(m,p1,x,s)
[101]: m - p_1 x (1 - s)
[102]: | # Så lager vi den endelige figur for budsjett og beste tilpasning for
       →husholdningen hvor
       # det er strømstøtte med fratrekk på regningen.
       x_num=np.linspace(0.01,6,100)
       fig, ax=plt.subplots()
       ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå1(.5,1,.07,4.6), 0.5,x_num),
               label='Indiffirenskurve', color='orange')
       ax.plot(x_num, budsjettmedstøtte(4.6, 1,x_num,.07),
               label= 'Budsjett med støtte', color= 'green')
       ax.plot(2.48,2.3,marker='o',
               label='beste tilpasning med støtte', color='black')
       ax.hlines(2.3,0,2.48, ls='dashed', color='black')
       ax.vlines(2.48,0,2.3, ls='dashed', color='black')
       ax.set_ylim(0.1, 5.6)
       ax.set_xlim(0.1, 5.6)
       ax.legend(loc='upper right')
       ax.set_ylabel('y= Konsumgoder')
       ax.set_xlabel('x= Strøm')
       ax.set title('Husholdningens Budsjett')
       plt.show()
```

Husholdningens Budsjett Indiffirenskurve 5 Budsjett med støtte beste tilpasning med støtte 4 y= Konsumgoder 3 2 1 1 2 3 4 5 x= Strøm

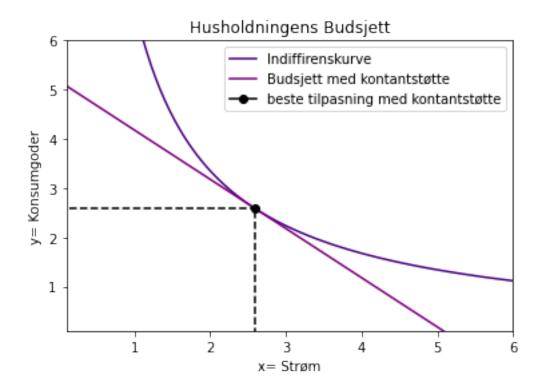
 $1.0.3~{
m Med}$ strømstøtte i form av kontantbeløp Et annet tiltak som kan vurderes er et kontantbeløp til husholdningen, gitt at kronebeløpet er det samme som subsidiert kraftpris. Her har vi tatt utgangspunkt på støtte på $5852{
m kr}$ som er lik full støtte på regningen,altså hvis du bruker $5000{
m KW/t}$ * $117.04~{
m gr}$ som er $5852{
m kr}$.

```
[103]: # Legge inn informasjon i budsjettbetingelsen med kontant strømstøtte, gitt atustrømstøtten er støttebeløp 117,04 øre # pr KW/t av gjennomssnittpris og bruk av 5000 KW/t.  
x_sol_k=sp.solve(sp.Eq((p1*x+y).subs(y,(1-a)*p1*x/(a)),m+S),x)[0]  
y_sol_k=sp.solve(sp.Eq((p1*x+y).subs(x,a*y/((1-a)*p1)),m+S),y)[0]  
display(x_sol_k)  

\frac{a(S+m)}{p_1} -Sa+S-am+m
[104]: # Så skal vi estimere indiffirenskurven til denne betingelsen.  
u_2=sp.symbols('u_2')  
y_ind_sol2=sp.solve(U-u_2,y)[0]  
y_ind_sol2
```

```
[105]: # Så må vi lage en funksjon som kan plottes, gjøre om fra sp til np med
        \rightarrowkontantstøtte.
       indiff_y2=sp.lambdify( (u_2,a,x), y_ind_sol2)
       indiff y2(u 2,a,x)
[105]: u_{2}^{-\frac{1}{a-1}}x^{\frac{a}{a-1}}
[106]: # Nyttenivå med kontantstøtte.
       nytte_nivå2=sp.lambdify((a,p1,m,S), x_sol_k**a*y_sol_k**(1-a))
       nytte_nivå2(a,p1,m,S)
[106]: \left(\frac{a(S+m)}{n_1}\right)^a (-Sa+S-am+m)^{1-a}
[107]: nytte_nivå2(.5,1,4.6,.5)
[107]: 2.55
[108]: # Finne den optimale for hustanden med kontantstøtte.
       opt_x2=sp.lambdify( (a,m,p1,S), x_sol_k)
       opt_y2=sp.lambdify( (a,m,p1,S), y_sol_k)
       display(opt_x2(a,m,p1,S))
       display(opt_y2(a,m,p1,S))
       -Sa + S - am + m
[109]: opt_x2(.5,4.6,1,.58)
       opt_y2(.5,4.6,1,.58)
[109]: 2.59
[110]: display(opt_x2(.5,4.6,1,.58))
       display(opt_y2(.5,4.6,1,.58))
       2.59
       2.59
[111]: def budsjettstøttekontant(S,m,p1,x):
            return (S+m-(p1*1*x))
       budsjettstøttekontant(S,m,p1,x)
[111]: S + m - p_1 x
[112]: # Så lager vi den endelige figur for budsjett og beste tilpasning for
        →husholdningen hvor det er strømstøtte med
       # kontantstøtte.
```

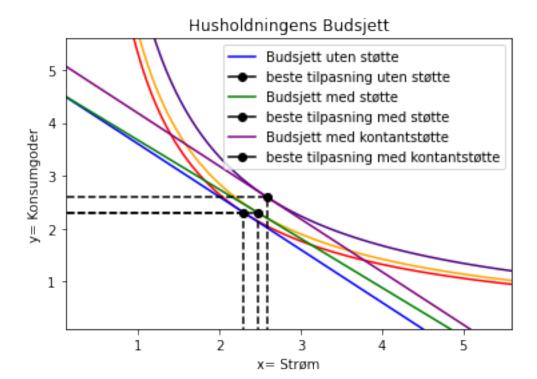
```
x_num=np.linspace(0.01,6,100)
fig, ax=plt.subplots()
ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå2(.5,1,4.6,.58), 0.5,x_num),
        label='Indiffirenskurve',
       color='indigo')
ax.plot(x_num, budsjettstøttekontant(.58, 4.6,1,x_num),
        label= 'Budsjett med kontantstøtte',
       color= 'purple')
ax.plot(2.59,2.59,marker='o',
        label='beste tilpasning med kontantstøtte',
       color='black')
ax.hlines(2.59,0,2.59, ls='dashed', color='black')
ax.vlines(2.59,0,2.59, ls='dashed', color='black')
ax.set_ylim(0.1, 6)
ax.set_xlim(0.1, 6)
ax.legend(loc='upper right')
ax.set_ylabel('y= Konsumgoder')
ax.set_xlabel('x= Strøm')
ax.set_title('Husholdningens Budsjett')
plt.show()
```



Nå setter vi disse tre budsjettlinjene og kurvene sammen på samme for å se forskjellene.

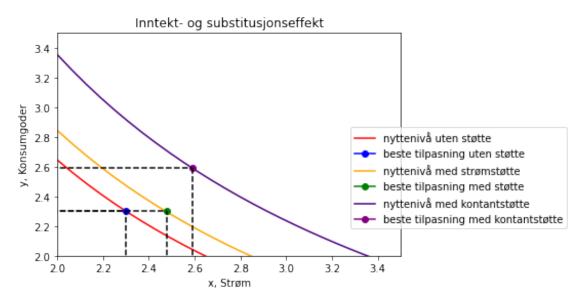
```
[113]: # Så den endelige figur med alle tre alternativ.
       x_num=np.linspace(0.01,6,100)
       fig, ax=plt.subplots()
       # Verdier uten støtte.
       ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå(.5,1,4.6), 0.5,x_num),
               color='red')
       ax.plot(x_num, budsjettutenstøtte(4.60, 1,x_num,0),
               label= 'Budsjett uten støtte', color= 'blue')
       ax.plot(2.3,2.3,marker='o',
               label='beste tilpasning uten støtte', color='black')
       ax.hlines(2.3,0,2.3, ls='dashed', color='black')
       ax.vlines(2.3,0,2.3, ls='dashed', color='black')
       # Verdier med støtte med fratrekk på regning.
       ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå1(.5,1,.07,4.6), 0.5,x_num),
               color='orange')
       ax.plot(x_num, budsjettmedstøtte(4.6, 1,x_num,.07),
```

```
label= 'Budsjett med støtte', color= 'green')
ax.plot(2.48,2.3,marker='o',
        label='beste tilpasning med støtte', color='black')
ax.hlines(2.3,0,2.48, ls='dashed', color='black')
ax.vlines(2.48,0,2.3, ls='dashed', color='black')
#verdier med kontant støtte
ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå2(.5,1,4.6,.58), 0.5,x_num),
        color='indigo')
ax.plot(x_num, budsjettstøttekontant(.58, 4.6,1,x_num),
        label= 'Budsjett med kontantstøtte', color= 'purple')
ax.plot(2.59,2.59,marker='o',
        label='beste tilpasning med kontantstøtte', color='black')
ax.hlines(2.59,0,2.59, ls='dashed', color='black')
ax.vlines(2.59,0,2.59, ls='dashed', color='black')
ax.set_ylim(0.1, 5.6)
ax.set_xlim(0.1, 5.6)
ax.legend(loc='upper right')
ax.set_ylabel('y= Konsumgoder')
ax.set_xlabel('x= Strøm')
ax.set_title('Husholdningens Budsjett')
plt.show()
```



Nå ser vi forskjellene tydeligere. Begge budsjettlinjene med støtte gir et bedre nyttenivå til husholdningen som tilsier at med støtte vil husholdningene få det bedre. På støtte med fratrekk i regningen vil husholdningen kunne bruke mer strøm for samme prisen som ikke støtte og kunne dekke sine behov for oppvarming av bolig og andre primære behov bedre enn uten støtte men samtidig ha samme behovs dekning for konsumgoder. Den siste med kontantstøtte gir et skift fra den uten støtte hvor husholdningen da kan velge å bruke mer strøm eller bruke pengene på konsumgode. Med støtten har det oppstått en inntektseffekt og substitusjonseffekt som vi nå skal se på.

```
ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå1(.5,1,.07,4.6), 0.5,x_num),
        label='nyttenivå med strømstøtte', color='orange')
ax.plot(2.48,2.3,marker='o',
       label='beste tilpasning med støtte', color='green')
ax.hlines(2.3,0,2.48, ls='dashed', color='black')
ax.vlines(2.48,0,2.3,ls='dashed', color='black')
ax.plot(x_num, indiff_y(nytte_nivå2(.5,1,4.6,.58), 0.5,x_num),
        label='nyttenivå med kontantstøtte', color='indigo')
ax.plot(2.59,2.59,marker='o',
        label='beste tilpasning med kontantstøtte', color='purple')
ax.hlines(2.59,0,2.59, ls='dashed', color='black')
ax.vlines(2.59,0,2.59, ls='dashed', color='black')
ax.set_ylim([2.0, 3.5])
ax.set_xlim([2.0, 3.5])
ax.legend(bbox_to_anchor=(1.5,0.6))
ax.set_title('Inntekt- og substitusjonseffekt')
plt.show()
```



Ved støtte både kontant og med reduskjson på strømregningen, gir det husholdningen et større mulighetsområde, kombinert med budsjettlinjen finner vi den beste tilpasningen på disse 3 alte-

nativene. Med fratrekk får vi en inntektseffekt på å kunne bruke mer strøm til samme pris som utenstøtte, derav gjør tilpasningspunktet et hopp til høyre da staten betaler mellomlegget med fratrekk i strømregningen. Med kontantstøtten vil effekten gå både på stømbruk og konsumbruk, inntektseffekten gir altså høyere inntekt generelt og ikke er øremerket strøm og husholdningen kan velge etter sin preferanse på hva som er best for den, i dette tilfelle vil husholdningen bruke mer strøm enn begge de to andre men også samtidig ha økt bruk i konsum og punktet ser vi da har flyttet seg både oppover og mer mot høyre. Kontantstøtten er gitt fra full bruk på 5000KW/t, mens gjennomsnittet på månedlig bruk på vår husholdning er 1833,3 KW/t som tilsier at husholdningen får mer penger enn ved fratrekk på regningen, dette alternativet gir best uttelling for husholdningen og vil være det husholdningen da blir å foretrekke. Dette alternativet gir substitusjonseffekt ved at husholdningen ikke bruker veldig mye mer på strøm men velger alternativt ved å bruke mer på andre konsumgoder som gir husholdningen et mye bedre nytte. Kontantstøtten vil gi større utlegg for staten og mindre kontroll på hvor mye som brukes på strøm enn ved fratrekk på regningen. Fratrekk på regningen vil også gi mindre utgifter for staten ved at de støttes i det reelle forbruket på strøm.

1.0.4 Konklusjon Husholdningen vil fortrekke kontantstøtten som gir husholdningen høyere inntekt men samtidig gir høyere utgift for stat fordi mange husholdninger mest sannsynlig ikke vil bruke alt på strøm men på annet konsum. Fratrekk på strømregningen kommer både husholdning og stat tilgode ved at husholdningen får lavere strømregning for reelt bruk og staten får utgifter i forhold til faktisk strømbruk av husholdningene.

Kilder: NVE, publisert 31.03.22, https://www.nve.no/reguleringsmyndigheten/nytt-frarme/nyheter-reguleringsmyndigheten-for-energi/stroemstoette-her-er-stoettesatsene-for-mars/, lest sist 27.05.22.

Koder: Inspirasjon til kodene er hentet fra Derek Clark, sok-1006 notebooks, https://github.com/uit-sok-1006-v22/notebooks/blob/main/L%C3%B8s sem 7 oppg 3.ipynb