

## **ANNEXE 1**

**Kalman filtering of the DACFOS model**

**C. Ø. Jensen**

# Kalman Filtrering af DACFOS modellen.

10. juni 1998

## 1 Den modellerede proces.

Den måde Kalman Filtret (KF) bruges til i vores setup er til såkaldt parameter-estimation. Dette betyder at vi bruger KF til at bestemme et antal ubekendte parametre i en funktional som vi ønsker at bruge til at modellere vores proces: Altså Ozon-koncentrationen i Jægersborg. Over en periode (4 dage før forecast-/analysetidspunktet i det nuværende setup) opbygges filtret i en iterativ proces, beskrevet ved ligningerne (1-5) nedenfor, således at de resulterende parametre er optimerede under den antagelse at vi simulere en essentielt Markovsk<sup>1</sup> proces. Derefter benyttes til korrektion af DACFOS' forecast ved succesiv anvendelse af den modellen med de fundne parametre for hver forecast tidspunkt. Modellen vi ønsker at fitte til vores dynamiske process er givet ved ligning (6) nedenfor. Her er matricen  $H_k$  en funktion af de eksterne variable vi ønsker at inkludere dynamikken af. Hvis vi fx. ønsker at anvende vindstyrke( $v_k$ ), temperatur ( $T_k$ ), og modelleret ozon i en fast niveau ( $O_{3,k}$ ) vil modellen være

$$z_k = v_k x_k[1] + T_k x_k[2] + O_{3,k} x_k[3],$$

enhver anden model af denne type er naturligvis mulig, blot man formår at udtrykke en lignende funktional sammenhæng mellem observation og tilstandsvektor og at sammenhængen er lineær. Dette sidste er naturligvis en begrænsning af filterets modelleringssegenskaber. Ønskes mere komplekse sammenhænge må man benytte mere avancerede filtre som fx. 'the Extended Kalman Filter'. Kalman Filter biblioteket kan bruges til dette også, men gøres det pt. ikke.

### 1.1 Ligningerne.

Det diskrete, lineære Kalman Filter består af følgende ligninger:

$$x_{k+1}^- = A_k x_k + B u_k \tag{1}$$

---

<sup>1</sup>Det er netop denne antagelse der udtrykkes i ligning 1

$$P_{k+1}^- = A_k P_k A_k^T + Q \quad (2)$$

$$K_k = P_k^- H_k^T (H_k P_k^- H_k^T + e^{-1/\tau} R)^{-1} \quad (3)$$

$$x_k = x_k^- + K (z_k - H_k x_k^-) \quad (4)$$

$$P_k = e^{-1/\tau} (I - K_k H_k) P_k^- \quad (5)$$

,hvor ligning (1) er *a priori* tilstandsopdaterings formlen, ligning (2) giver en *a priori* extrapolation af model usikkerheds covariance matricen, ligningen for  $K$  er det såkaldte 'Kalman Gain' og (4) og (5) er *a posteriori* opdateringer af tilstandsvectoren og covarians matricen. Filtret benytter endvidere den af brugeren supplerede model for sammenhængen mellem målinger og tilstandsvektoren,  $x_k$ , givet ved

$$z_k = H_k x_k \quad (6)$$

## 2 Estimerings metodik.

For at opbygge filtret og finde det ovennævnte sæt parametre,  $x$ , skal bruges to tidsserier fra indlæringsperioden. En fil med værdierne af de uafhængige variable, der indgår i vores model, kronologisk listet for hele perioden. Denne tidsserie skal også indeholde de forecastede værdier, som senere skal korrigeres ved brug af modellen. Den anden fil skal indeholde målinger af de observerede størrelser – de afhængige variable – der gennem ligning 6 ønskes modelleret. I vores model er denne identisk med ozon-målingerne i Jægersborg. Data i denne fil skal helst foreligge indtil forecastorigo. Hvis tidsserien er trunckeret før dette tidspunkt vil filtret stoppe indlæringen her og derefter gå i ren forecast 'mode'. Hvis der derimod er data helt ind i eller for hele forecast perioden, vil filtret alligevel skifte til forecast mode ved forecast-origo, men så ydermere benytte de resterende målinger til at beregne et antal statistiske mål.

Jvf. beskrivelsen af selve KF biblioteket (se note om dette) er det ikke helt trivielt at holde styr på processeringen af dataflowet til filtreringen. Filteret selv har ikke noget 'tidsbegreb' og benytte derfor rimelig ukritisk de sidst supplerede data i det næst forestående trin. Det genbruger dog ikke data, medmindre de fødes til filtret igen. Problematikken opstår specielt fordi data i de to input filer ikke er begænset til en bestemt regularitet eller samhörighed i forekomst. Man kan således fint forestille sig at benytte (hvad vi allerede gør) modeldata hver tredje time sammen med 10 minutters observationer.

Da selve filter biblioteket er lavet helt generelt er det ikke muligt (med denne forfatters begrænsede viden) at lave en god, generel håndtering af det omtalte

tidsbegreb. Derfor skal der nødvendigvis laves et/flere program(-mer) til håndtering af dette og andre specifikke problemer omkring I/O og postprocessering af data, til et konkret problem. Det er beskrivelsen af dette setup der er hovedformålet med denne note.

### 3 Setup af KF for DACFOS ozon i Jægersborg.

I Appendix 1 er beskrevet alle programmer o.a. omkring afviklingen, præ-og post-processeringen af KF og deres funktion i kort oversigts form. Vi vil her koncentrere os om de funktionaliteter der ligger i selve filtreringsprogrammet. Programmet er pt.(7/3-97) stadig i udviklingsfasen og eksisterer derfor i flere parallelle versioner. Der er således en version der blot hedder *forecast* som ligger i 'bin' direktoriet, som indikerer at dette er det operationelle system. Det er dog en ikke særlig moden version, som primært tjener til at teste automatikken i systemet når det køres via. crontab'en. Den version der er beskrevet her ligger placeret i 'test\_bin' direktoriet og det er executable'en *filter\_tests* og det tilhørende script *run\_filter\_tests.scr*, der bruger til at afvikle førstnævnte.

For at holde styr på de omtalte logistiske problemer omkring rækkefølgen af processeringen af data, må vi operere med 3 tidspunkter i programmet; Det nuværende filtertidspunkt og de 2 næste hhv. model- og observationstidspunkter. De to sidste bruges til at holde styr på om nye data skal indlæses eller om de nuværende værdier stadig er for nye til at dette er aktuelt og vi derfor skal foretage endnu en iteration med 'den anden del' (opdateringen eller predikteringen jvf. Kalman bibliokets dokumentationen), inden vi tjekker dette igen.

Da der desværre (endnu) ikke er fundet en entydigt bedste model er filteret bygget så man kan experimentere med flere modeller, ud fra en antal basiskomponenter, der er indbygget i modellen. Positivt set kan man vælge at betragte det således at filteret yder tilstrækkelig flexibilitet til at forskellige modeller kan benyttes på fx. forskellige ugedage og/eller måneder, alt efter hvilke processkomponenter man finder spiller den største rolle aktuelt. Modellen sammenstykket ved at benytte argumentet '-s' for hver af de basis komponenter man vil have med. Mulige numre er:

Argument	Model funktion
-s 1	Anvend 'normalen' af DACFOS' 10 niveauer
-s 2	Anvend DACFOS's 10 niveauer
-s 3	Benyt HIRLAM temperaturer
-s 4	Benyt HIRLAM vindhastighed
-s 5	Brug sinusiodal dagsvariation
-s 6	Tilføj constant offset

Option '-s 1' implicerer automatisk '-s 2'. Disse 6 muligheder vil dog relativt kunne udvides/modificeres. Det kræver dog god forståelse for selve C-kodens

program-flow og de enkelte variables anvendelse (En indbygget guide ligger i at følge fx. den specifikke kode for en af de andre options og så lave tilsvarende kode for sin nye 'byggesten').

Foreløbige kørsler tyder på at kombinationen '-s 1 -s 3 -s 5' er rimelig god. Man bør dog overveje hvor megen succes man kan forvente af filteret, idet det som sagt forsøger at fange en sandsynligvis ikke-lineær process med en lineær model. Endvidere er målingerne jo i sagens natur lokale mens DACOS modelresultaterne for ozon og HIRLAMs vinde gælder for mesoscala niveau.

### 3.1 Output data.

Outputtet fra filteret er en tidsserie med modelresultatet for både indlæringsperiode og forecast, beregnet med de fundne koefficienter. Formatet af denne fil er det samme som for input filerne (kf.obs og kf.model) og ligger placeret i ./data direktoriet. For at kunne gemme flere kørsler sammen i data direktoriet, kan man vælge et suffix, der vil blive appended til filnavnet vha. option '-x' Fx. kunne man for en kørsel med ovennævnte 4 gode modelkomponenter passende bruge '-x s135'. I det nuværende test setup (se Appendix 2) laves mange forskellige kombinationer af diverse parametre og midling af observationer så denne option er god til at holde styr på disse detaljer. Desuden er det med programmet *forecast\_view* muligt at sætte en give en stribe af disse extensions som option, så man kan bladre i flere forecasts interaktivt og dermed let sammeligne resultater, med forskellige modelsetups.

Derudover udskrives en mængde statistiske mål. Hvis der i observationsfilen var måledata for selve forecast perioden, beregnes fejl, correlation og signifikans af disse og resultatet udskrives til 'stderr'. Derudover udskrives statistik for sekvensen af innovationer (udtrykket i parentes i ligning 4) under indlæringen. Disse kan bruges til at vurdere om filteret potentielt er 'skævt'. Se iøvrigt appendix 3 for en udførlig testkørsel.

### 3.2 Andre parametre.

Performance af filteret afhænger, ud over regulariteten i observationerne, også af de 2 usikkerhedsmatricer  $Q$  og  $R$ , som angiver hhv. usikkerheds covariance matricerne for model og observationer. Disse antages at være diagonalmatricer med samme værdi i alle diagonalelementer. Derfor kan de sætte med blot 2 options '-q' og '-r'. Antagelserne om ukorreleerede rækker og søjler og specielt om at variancen er ens for alle komponenter er naturligvis ikke strengt korrekt, men følsomheden er så relativt lille at det ikke er afgørende for resultatet (det er ihvertfald den foreløbige konklusion).

### 3.3 Run scriptet.

Som nævnt styres kørslen af scriptet `run_filter_tests.scr` (se Appendix 2 for en udskrift af dette). Dette tager som eneste argument `'-b YY:MM:DD:HH'` origo for forecasten. Hvis argumentet undlades vil det køre det nyest mulige tidspunkt. På den måde vil det umiddelbart kunne kaldes fra et crontab script. Scriptet trækker derefter de relevante data frem fra databaserne vha. programmet `get_kalman_data` og efter at have forberedt data til at kunne bruge Kalman Filtrede Hirlam data og midlede observationer køres de individuelle kørsler. Slutteligt komprimeres outputte og overflødig output slettes.

## 4 Postprocesering af output.

Med alle de indstillingsmuligheder og da hvert valg kan have en vis grad af succes under specielle forhold er det nødvendigt at have nogle stærke værktøjer til at assistere med at vurdere og udvælge dem med den bedste performance. Dette gælder både mhb. på grafisk fremstilling og samlende statistik for flere kørsler og over længere perioder. Nogle få utilities er lavet til dette, men flere bør fremstilles.

Til at se resultatet af den færdigt 'optimerede' model er udviklet programmet `forecast_view`. Med dette kan man som tidligere nævnt se flere KF forecast (baseret paa `'-x'` argumenterne) samtidigt med de observerede målinger og resultatet for DACFOS' individuelle niveauer og middel.

## Appendix 1. Relaterede programmer o.a.

**Datageneratorer** Programmer til generering af rå data til brug for KF.

Program	Udvikler	Funktion
DACFOS	(jhs)	Laver bl.a. $O_3$ forecasts i pt. 10 niveauer i PBL Laver også trajektorie filer med HIRLAM temp og vind
get_jgb_data	(ali)	script er ftp'er målinger fra Jægersborg
'gts-systemet'	(V,kec)	Henter sonde data fra det globale GTS netværk

**Environment** variable brugt til at lokalisere data

Navn	Beskrivelse
DACFOSHOME	Direktorie hvor DACFOS output og trajektorie data ligger
METHOME	Synop database placering
JGBHOME	Direktorie hvor Jægersborg data er lagret.
KFHOME	Bruges af postprocessor for at finde KF output filer
KFEXTENSION	default suffix/extension brugt af forecast_view programmet

**Pre-processing** Disse programmer benyttes til at generere inddata filerne i de rette formater.

Program	Placering	Beskrivelse
get_kalman_data	./bin	Henter model og observationsdata ud fra databaser.
forecast_met	./bin	Bruges til at kalmanfiltere HIRLAM temp og vinde.
means	\$HOME/bin	Bruges til at lave running mean af observationerne
date_merge	\$HOME/bin	Bruges til at stykke to filer sammen kronologisk

**Input** Data til brug for KF skal foreligge i et specifikt format og i filerne kf.model og kf.obs. Første kolonner er år måned dag time minut. Derefter følger et antal kolonner med hhv. modeldata eller observationer. Se appendix 3 for eksempler på formatet.

**Filteret**

Program	Placering	Funktion
filter_tests	./test_bin	Selve filteret. Kaldes af nedenstående
run_filter_tests.scr	./test_bin	Script til styring af logistikken omkring KF
forecast	./bin	Testprogram i semi-operationelt brug.

**Output** Det output der ikke skrives direkte til stderr, og derfor typisk pipes til en 'log'-fil, bliver skrevet i et ./data underdirektorie til det hvor programmet eksekveres fra. Dette er dog typisk et link til et andet direktorie.

**Post-processing** Følgende programmer og utilities kan bruges til at analysere output og performance af filteret. Flere bør dog udvikles specielt let overskuelig grafik for fx. månedsresultater.

Program	Placering	Funktion
libkf.so	\$HOME/lib	Bibliotek til at indlæse data fra filtrering
forecast_view	./bin	GUI til at se resultat af DACFOS og KF samt obs'er
dacfos_view	\$HOME/bin	GUI til kun at se DACFOS + observationer
test_table.awk	./test_bin	awk script der putter output til stderr i tabelform
get_correl.scr	./test_bin	Finder bedste correlation og mindste rms pr. dag
get_error.scr	./test_bin	Finder succesraten af KF vs. DACFOS pr. md.



## Appendix 2. Run-script udskrift

Her følger en udskrift af run\_filter\_tests.scr .

```
#!/bin/tcsh
#
# $Id$
#
set prg      = $0
set filter  = ./filter_tests
set daytime = 'date +%Y%m%d00'
set period  = 4
set Q_value = 1
set R_value = 100

while ( $#argv )
  switch ( $argv[1] )
  case -b:
    set daytime = $2
    shift
    breaksw
  default:
    echo "Usage: $prg:t [ -b YYYYDD(00|12) ]"
    echo ""
    echo "  -b : forecast origo n format year:month:day:hour, where hour is one of 00 and 12"
    echo "      e.g. to get forecast starting at midday oct. 1st 1996: "
    echo "          > $prg:t -b 96100112 "
    exit 1
  breaksw
endsw
shift
end

set year    = 'echo $daytime | cut -c1-2'
set month   = 'echo $daytime | cut -c3-4'
set mday    = 'echo $daytime | cut -c5-6'
set hour    = 'echo $daytime | cut -c7-8'
set length  = 'echo $daytime | wc -c'
if ( ${length} < 9 ) exit 1
set logfile = tests/${daytime}_log
set dayarg  = "${year}:${month}:${mday}:${hour}"
set daybeg  = '/pack/local/bin/date -d "${year}-${month}-${mday} ${period} days ago\"
              "+%Y:%m:%d:%hour"'

#
# retrieve relevant data for calculations
#
../bin/get_kalman_data -b $daybeg -o $dayarg
#
# kalman filter hirlam wind speeds and temp
#
../bin/forecast_met -o $dayarg -H .00005 -w 5.0 -T .0005 -t 20.0 >& $logfile
#
# calculate 3 hour centered running mean observation
#
cat kf.jgb.${daytime} | means -i 10800 > kf.jgb_ave.${daytime}

#-----
# Do the 20 (!) different filterings
#-----
echo '=====> 10 minutes obs.';
set echo
/bin/cp kf.jgb.${daytime} kf.obs
date_merge kf.hirlam.${daytime} kf.dacfos.${daytime} > kf.model
$filter -s 2 -s 3 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s23 >>& $logfile
$filter -s 2 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s25 >>& $logfile
$filter -s 3 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s3 >>& $logfile
$filter -s 3 -s 6 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s36 >>& $logfile
$filter -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s5 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 3 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s123 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 3 -s 6 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s1236 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s125 >>& $logfile
$filter -s 2 -s 3 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s235 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 3 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_s1235 >>& $logfile

/bin/cp kf.jgb_ave.${daytime} kf.obs
$filter -s 2 -s 3 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s23 >>& $logfile
$filter -s 2 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s25 >>& $logfile
$filter -s 3 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s3 >>& $logfile
$filter -s 3 -s 6 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s36 >>& $logfile
$filter -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s5 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 3 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s123 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 3 -s 6 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s1236 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s125 >>& $logfile
$filter -s 2 -s 3 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s235 >>& $logfile
$filter -s 1 -s 2 -s 3 -s 5 -o $dayarg -q ${Q_value} -r ${R_value} -x h_rawobs_ave_s1235 >>& $logfile
```

```
unset echo

#
# compress log file
#
gzip -f -9 $logfile
#
# compress datafiles
#
gzip -f -9 tests/jgb_$(daytime)*
#
# clean up
#
rm *_$(daytime)*
#
rm *predict* *update*
exit
```

## Appendix 3. Eksempel på input og output.

Vi skal her vise alle de kommandoer og eksempler på datafiler og output for en kørsel med origo den 9 August 1996 kl. 00:00. Sammenlign med kommandoerne i udskriften i Appendix 2.

Forløbet vil svare til et kald til `run_filter_tests.scr` med følgende argument:

```
1 >run_filter_tests.scr -b 96080900
```

Først skal de relevante data hentes fra de respektive databaser/direktorer. Da vi vil indlære filteret over en 4 dags periode sker det med følgende kald.

```
2>get_kalman_data -b 96:08:05:00 -o 96:08:09:00
```

Vi har nu få}et lavet 4 filer med data genereret: `kf.dacfos_96080900`, `kf.hirlam_96080900`, `kf.jgb_96080900` og `kf.synop_96080900`.

En `'head -3 *96080900'` giver følgende udskrift, der giver et indtryk af data-formatet og indhold:

```
==> kf.dacfos_96080900 <==
1996 08 5 0 0 21.352 22.543 19.134 18.318 17.022 16.176 15.759 15.792 15.983 15.896
1996 08 5 3 0 8.559 6.918 5.952 6.054 6.134 5.102 4.145 3.552 2.521 0.041
1996 08 5 6 0 9.438 9.881 9.421 9.798 9.199 9.39 9.562 9.921 10.838 11.339

==> kf.hirlam_96080900 <==
96 8 5 0 0 11.75 0.842912
96 8 5 3 0 10.85 1.38946
96 8 5 6 0 15.25 1.55425

==> kf.jgb_96080900 <==
1996 08 5 0 0 -4.5
1996 08 5 0 10 -4.4
1996 08 5 0 20 -1.6

==> kf.synop_96080900 <==
1996 08 5 0 0 10.2 0.54
1996 08 5 1 0 9.8 1.08
1996 08 5 2 0 9.6 0.54
```

Dette er det generelle format at tidsseriedata som både filteret og `date_merge` og kalman indlæ}sebiblioteket som bruges at `forecast_view` anvender. Vi undlader at kalmanfiltrere HILRLAM vindene og temperaturer da dette har vist sig af sekundær betydning. Istedet går vi direkte til 3 timers( = 10800 secs.) centreret running mean af observationerne som sker vha. `means` filteret:

```
3 > cat kf.jgb_96080900 | means -i 10800 >
kj.jgb_ave_96080900
```

Da filteret vil have observationerne i en fil med et bestemt navn kopierer vi lige dem til denne:

```
4 > cp kf.jgb_96080900 kf.obs
```

Filteret skal som sagt også have en fil med model data. Denne sammensættes af to filer ved hjælp af `date_merge`, der 'merger' filer kronologisk med et format som overfor vist.

```
5> date_merge kf.hirlam_96080900 kf.dacfos_96080900 >
kf.model
```

Herefter ser de første 3 linier i kf.model således ud:

```
1996 8 5 0 0 11.75 0.842912 21.352 22.543 19.134 18.318 17.022 16.176 15.759 15.792 15.983 15.896
1996 8 5 3 0 10.85 1.38946 8.559 6.918 5.952 6.054 6.134 5.102 4.145 3.552 2.521 0.041
1996 8 5 6 0 15.25 1.55425 9.438 9.881 9.421 9.798 9.199 9.39 9.562 9.921 10.838 11.339
```

Sammenlign med kf.hirlam\_96080900 og kf.dacfos\_96080900 ovenfor. Dermed er vi klar til at køre selve filteret. Vi vælger en model med DACFOS normalen og HIRLAM temperaturen. modelvariansen, q, sætter vi til 1.0 og observationsvariansen sættes til 100. Disse værdier er temmeligt arbitrært valg og burde principielt underkastes en mere rigorisk vurdering, men som flere tekster omkring Kalman Filtrering siger, er det praksis at bruge disse som justeringsparametre og blot finde nogle gode værdier der giver et stabilt performance. Vi vælger også at bruge de rå, umidlede observationsdata. Udfra disse vælges file-extension og kommandolinien kommer til at se således ud:

```
6 > filter_tests -s 1-s 3 - o 06:08:09:00 -q 1 -r 100 -x
h_rawobs_s13
```

Kommandoen giver følgende udskrift til stderr:

```
origo of forecast : 96:08:09:00
q = 1 r = 100
Using :
  use_mean 1
  use_df 1
  use_temp 1
  use_wind 0
  use_sinus 0
  use_const 0
+h      KF      DACFOS
ozone: 3  21.4277  38.539  22.8
ozone: 6  21.9428  35.103  17.7
ozone: 9  27.5627  41.267   25
ozone: 12 34.2662  47.759  44.2
ozone: 15 36.3192  84.842   49
ozone: 18 29.1786  62.542   34
ozone: 21 22.6305  23.545  34.6
ozone: 24 22.4128  60.651  29.1
ozone: 27 21.2104  39.662  22.7
ozone: 30 22.6018  31.898  23.1
ozone: 33 29.3773  28.008  29.1
ozone: 36 32.449   27.966  41.8
forecast statistics : --- 12 points ---
mean error : 5.49054 16.7203
mean bias : -4.31008 12.3902
correlation : 0.8656 0.4695
significance : 0.0002746 0.1236
Fishers z : 1.315 0.5094
innovation statistics : --- 32 points ---
ave = -0.549548
adev = 3.39705
sdev = 4.54759
var = 20.6806
skew = -0.151059
curt = 1.18081
```

Bemærk at kolonnen med DACFOS data er normaler og ikke selve det semi-operationelle resultat, der er en ren midling over alle modelniveauer. Resultatet af DACFOS normalen vist ovenfor var ikke synderlig forskellig fra den rigtige

DACFOS værdi, dog en smule bedre i rms og lidt dårligere correlation. Læg også mærke til at KF faktisk gør det ret fortrinligt i dette testeksempel.

Vi kan nu kigge på vores resultat grafisk sammen med DACFOS' resultat og observationsdata med `forecast_view`. Efter at have sikret os at environment variablene er sat korrekt kan vi kalde vieweren med

```
7 > forecast_view -o 96:08:09:00 -x 'h_rawobs_s13'
```