

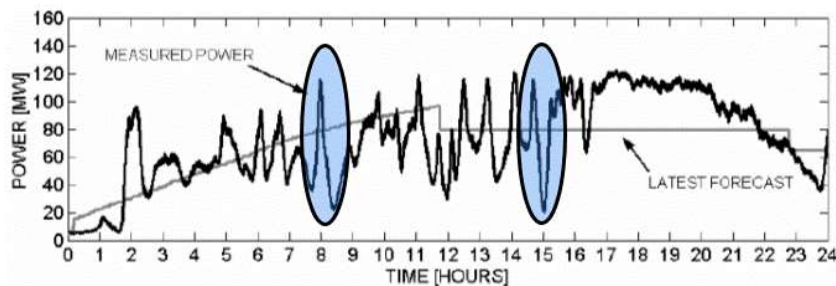
چالش افزایش عدم قطعیت تولید با ورود حجم انبوه نیروگاه‌های بادی و راهکارهای غلبه بر آن

- همایون برهمندپور – محمد جعفریان
- پژوهشگاه نیرو



❖ تجربه‌ی دانمارک - چالش منطقه‌ی Horns Rev

▪ چالش ۱ - تغییرات ناگهانی سرعت باد

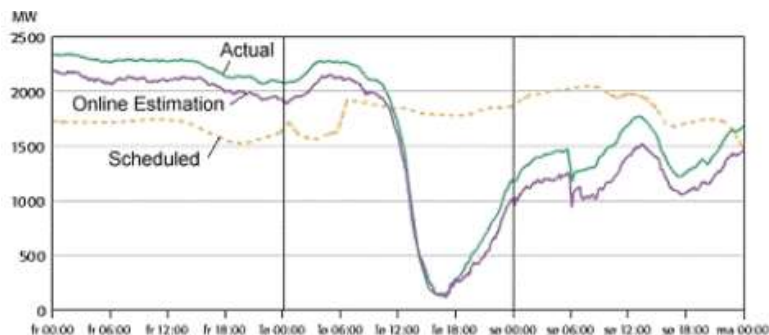


• توان خروجی مزرعه‌ی بادی

- تغییر ۸۳٪ توان خروجی مزرعه ظرف ۱۵ تا ۲۰ دقیقه (۱۰۰ مگاوات)
- اختلاف ۷۵٪ میزان توان تولیدی مزرعه و مقدار پیش‌بینی شده (۶۰ مگاوات)
- مطابق استاندارد UCTE در آن منطقه حداکثر تغییرات توان ناگهانی تا مرز ۵۰ مگاوات قابل قبول است.

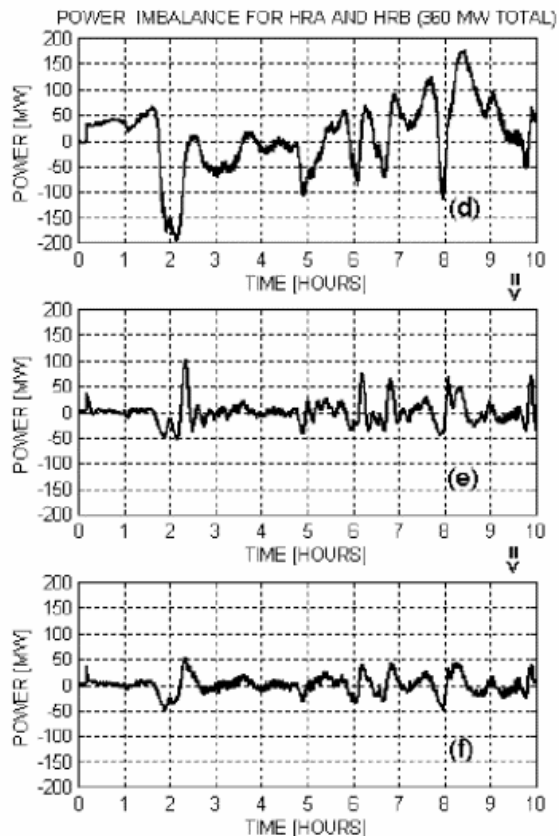
چالش ۲- اختلاف زیاد مقدار پیش‌بینی توان بادی و مقدار تولیدی نهایی

- دو سامانه‌ی پیش‌بینی توان بادی
 - ✓ سیستم پیش‌بینی سرعت باد (wind power prediction tool (WPPT)
 - ✓ سامانه‌ی Danish Meteorological Institute
 - ✓ پیش‌بینی توان بادی تا ۴۸ ساعت آینده
- اختلاف ۱۸۰۰ مگاواتی پیش‌بینی با عملی



← نیاز به حجم بالای ذخیره‌سازها در شبکه

■ راه‌حل:



- اضافه کردن کنترل ثانویه در مزرعه بادی برای محدود کردن توان تولیدی با شیب حداکثر +5MW/min
- استفاده از خط HVDC برای اتصال آن منطقه به شبکه دانمارک

- چالش ۱ – عدم امکان استفاده از توان بادی
 - ۱۱ گیگاوات ظرفیت بادی – ۴۴ گیگاوات پیک مصرف
 - هم‌بستگی منفی بار و باد (توان تولیدی مزارع بادی)
 - ✓ در تابستان سرعت باد کم و مصرف الکتریکی بالا
 - ✓ در زمستان سرعت باد بالا ولی مصرف الکتریکی کم

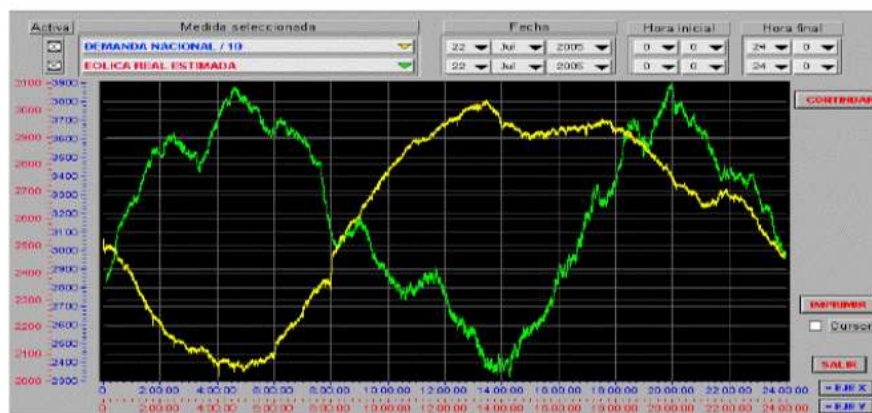


Figure 2-16: Real estimated demand (yellow) versus real estimated wind power supply (green).

← نیاز به وجود نیروگاه‌های حرارتی زیاد به صورت رزرو

← در زمستان قطع اجباری بعضی از نیروگاه‌های بادی

هدر-رفت انرژی

← ضریب نفوذ بیش از حد توان بادی در بعضی از ساعات زمستان و تاثیرات نامطلوب تغییرات توان مزارع بادی بر فرکانس شبکه

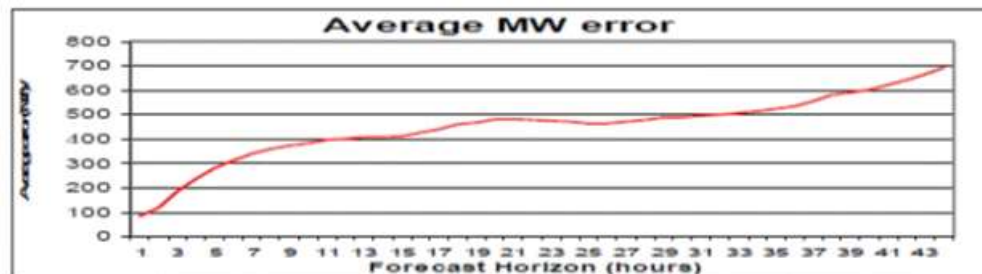
■ چالش ۲- خطای بالای سیستم پیش‌بینی توان مزارع باد

- سامانه‌ی پیش‌بینی سرعت باد SIPREOLICO

- ✓ پیش‌بینی ساعت به ساعت، تا ۴۸ ساعت آینده

- ✓ ساعت به ساعت پیش‌بینی‌ها آپدیت می‌گردد

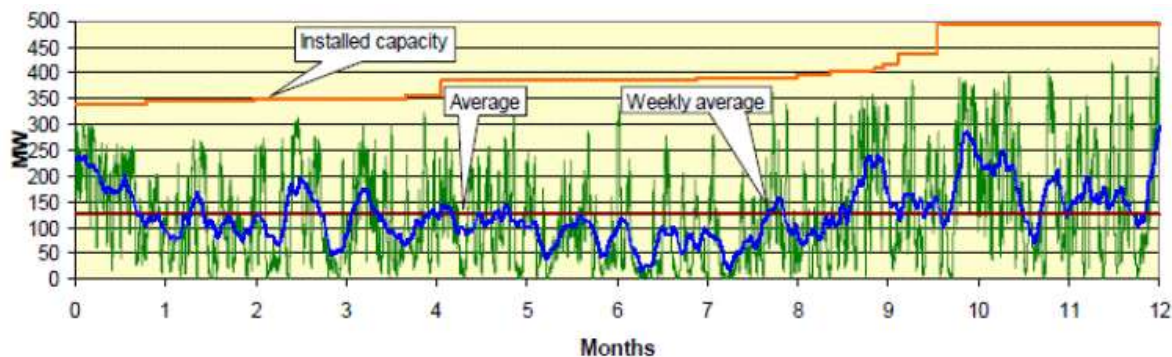
- خطای سامانه‌ی پیش‌بینی

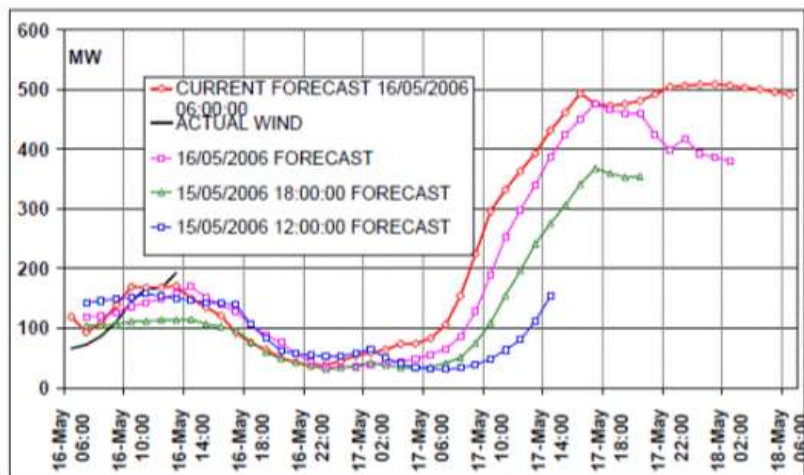


+ تغییرات ناگهانی توان بادی تا 1000 Mw/h

← نیاز به نصب ذخیره‌سازها به مقدار زیاد در سیستم

توان بادی تولیدی





چالش ۱ - خطای پیش‌بینی بالا

- مرکز NCC پیش‌بینی ساعت به ساعت باد تا دو روز آینده ✓ هر شش ساعت - یک بار پیش‌بینی‌ها آپدیت می‌شود
- در ۶٪ موارد خطای پیش‌بینی بالاتر از ۷۵٪
- ← نیاز به حجم بالای ذخیره‌سازها در شبکه

چالش ۲ - تغییرات زیاد در توان تولیدی مزارع بادی

- در ۱۵ دقیقه ← ۲۵٪ تغییر نسبت به کل ظرفیت بادی نصب شده
- در ۱ ساعت ← ۳۳٪ تغییر نسبت به کل ظرفیت بادی نصب شده
- در ۶ ساعت ← ۴۰٪ تغییر نسبت به کل ظرفیت بادی نصب شده

← نیاز به حجم بالای ذخیره‌سازها در شبکه

چالش تغییرات ناگهانی سرعت باد و عدم وجود رزرو کافی

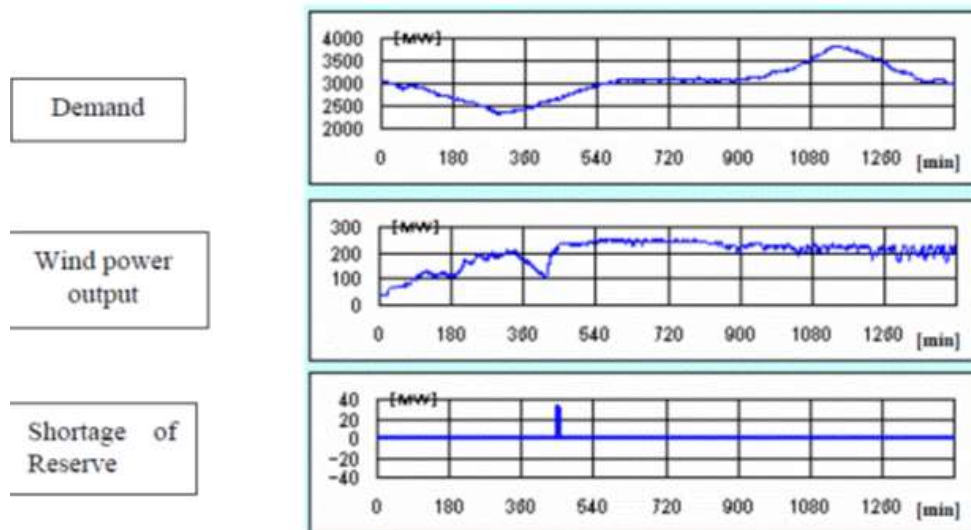


Figure 2-33: An example of shortage of reserve power at a morning rise.

خطای دستگاه‌های اندازه‌گیری سرعت باد

- حدود ۱ تا ۱.۵٪

عدم تطابق با داده‌های آب و هوایی قبلی (دراز مدت)

- حدود ۱.۶ تا ۲.۸٪ (نسبت به داده‌های ۷ تا ۱۵ سال گذشته)

تغییرات آب و هوایی در درازمدت

- حدود ۱.۶ تا ۲.۸٪

همبستگی مکانی داده‌ها (spatial)

- ممکن است بادی که از یک مکان اندازه‌گیری می‌گذرد پس از مدتی به مکان اندازه‌گیری بعدی برسد ←
همبستگی بین داده‌های اندازه‌گیری ← تشدید خطا
- ۳ تا ۶٪

← بین ۴.۱٪ تا ۷٪ عدم قطعیت در پیش‌بینی سرعت باد

پیش‌بینی میانگین سرعت باد (میانگین دراز مدت)

- نقشه‌های تهیه شده

- NREL's wind prospector ✓

- IRENA global atlas ✓

- DTU global wind atlas ✓

- مورد استفاده در مکان‌یابی محل احداث نیروگاه‌های بادی

پیش‌بینی سرعت باد کوتاه‌مدت (۷۲ ساعت آینده)

- مورد استفاده در بهره‌برداری سیستم قدرت

اکثر نرم‌افزارهای پیش‌بینی توان مزارع بادی از سامانه‌های پیش‌بینی عددی وضعیت آب و هوا (NWP) استفاده می‌کنند.

سامانه‌های پیش‌بینی عددی وضعیت آب و هوا (NWP):

- شبیه‌سازی عددی رفتار اتمسفر
- پیش‌بینی سرعت و جهت وزش باد در هر ساعت و منطقه
- از این داده‌های سرعت باد خام می‌بایست توان تولیدی مزارع بادی را پیش‌بینی نمود

سه روش برای تبدیل پیش‌بینی سرعت باد به پیش‌بینی توان

1. Physical Approach

شبیه‌سازی لایه‌های پایین جو ← تخمین سرعت باد در محل توربین بادی (hub height) ← استفاده از منحنی توان تولیدی توربین بادی ← محاسبه‌ی توان تولیدی توربین‌های بادی

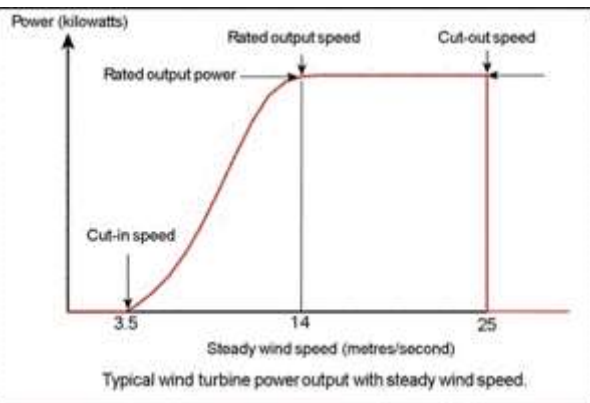
Landberg ← Prediktor

- استفاده از NWP
- با در نظر گرفتن عوارض زمین و لایه‌های جوی

Bailey ← ewind

- استفاده از NWP
- شبیه‌سازی دقیق برای مکان‌های مهم (محل استقرار مزارع بادی)

...



۲. Statistical Approach

مدلسازی ارتباط سرعت باد با توان تولیدی مزرعه‌ی بادی با استفاده از داده‌های پیشین

- سری زمانی
 - ARMA ✓
 - Kalman Filter ✓
 - Wavelet ✓
 - ... ✓
- Machine Learning
 - ANN ✓
 - Fuzzy Modeling ✓
 - Support Vector Machine ✓
 - ✓
- Nielsen ← WPPT (دانمارک)
- Time-varying coefficients functions
- Marti ← LocalPred (اسپانیا)
- Time series
- ...



۳. Hybrid Approach

- ترکیب روش Physical و Statistical
- خروجی NWP به عنوان ورودی Time series

۴. Persistence Approach

- بدون استفاده از NWP
- سرعت باد در ساعت آینده میانگین سرعت باد در n ساعت قبل است

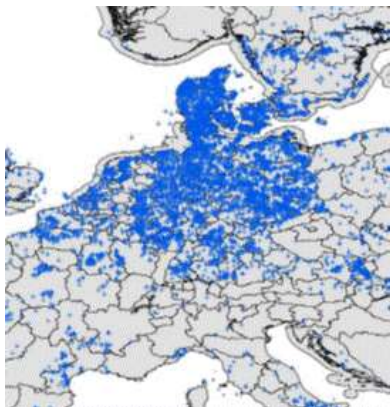
$$P_{t+k|t} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{i=n-1} P_{t-i}$$

- برای پیش‌بینی چند ساعت بعد کاربرد دارد.

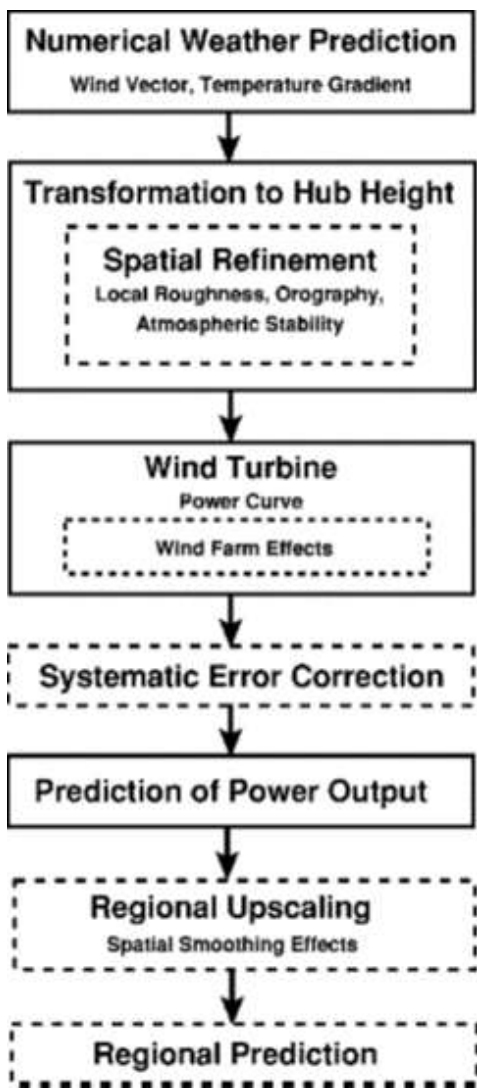


مدل‌های پیش‌بینی کوتاه مدت سرعت باد تجاری

- WPPT
 - دانمارک
- AWPT
 - آلمان
- Sipleolico
 - اسپانیا
- AWPPS
 - ایرلند
- Prediktor
 - اسپانیا، دانمارک، آلمان، آمریکا و ...



- مورد استفاده در آلمان برای پیش‌بینی توان تولیدی مزارع بادی
- پیش‌بینی هر ۶ ساعت - یک بار برای ۴۸ ساعت
- نقشه مزارع بادی آلمان



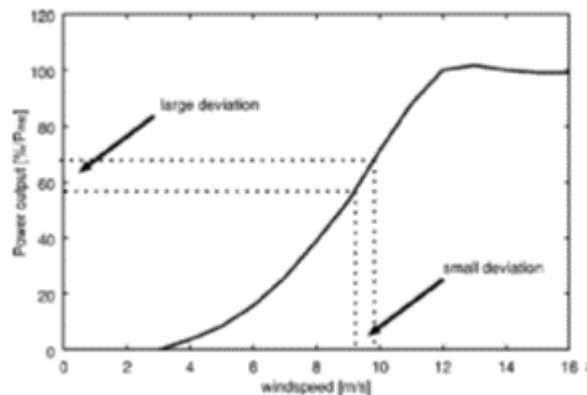
استفاده از NWP برای پیش‌بینی سرعت باد (در اسکیل 10 km^* (10km

شبه‌سازی دقیق برای محل استقرار مزارع بادی

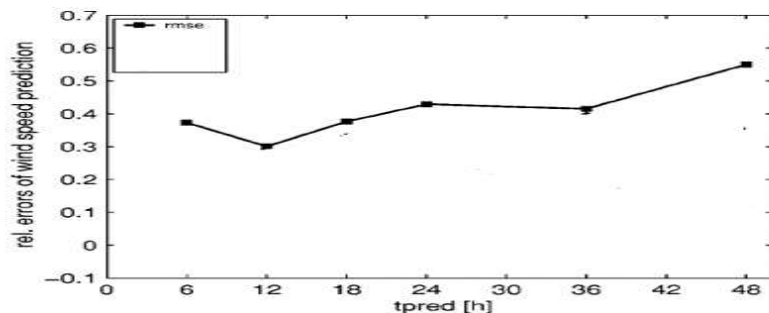
استفاده از رابطه‌ی زیر برای محاسبه سرعت باد در ارتفاع توربین بادی

$$u(h_2) = u(h_1) \frac{\ln\left(\frac{h_2}{z_0}\right)}{\ln\left(\frac{h_1}{z_0}\right)}$$

استفاده از منحنی توربین بادی برای پیش‌بینی توان تولیدی توربین بادی



■ میانگین خطا برای منطقه Hilkenbrook



■ در پخش بار متداول، تولید همه ژنراتورها و میزان همه بارها ثابت

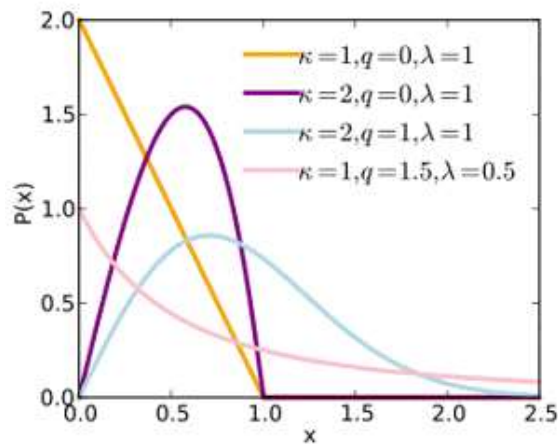
- (DLF) Deterministic Load Flow
- در شبکه‌های با نیروگاه‌های بادی زیاد جواب نمی‌دهد، زیرا توان تولیدی این نیروگاه‌ها عدم قطعیت دارد.

← (PLF) Probabilistic Load Flow

- اولین بار توسط Borkowska در سال ۱۹۷۴
- عدم قطعیت تولید، بار و مشخصات شبکه در آن لحاظ می‌شود
- عدم قطعیت‌ها با تابع چگالی احتمال آن‌ها لحاظ می‌شوند

✓ تابع چگالی احتمال سرعت باد ← ویبول

$$f(x; \lambda, k) = \begin{cases} \frac{k}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda}\right)^{k-1} e^{-(x/\lambda)^k} & x \geq 0, \\ 0 & x < 0, \end{cases}$$



❖ روش شبیه‌سازی مونت کارلو

▪ معرفی کلی

- تابع چگالی احتمال $Y = f(x)$
- تولید اعداد تصادفی بر اساس این تابع $X_1 X_2 X_3 \dots X_n$
- شبیه‌سازی‌های متعدد با اعداد تصادفی تولید شده
- به‌دست آمدن n مقدار برای داده‌ی خروجی $Z_1 Z_2 \dots Z_n$
- به‌دست آوردن میانگین و واریانس خروجی

$$Z = \frac{z_1+z_2+\dots+z_n}{n} \quad \checkmark$$

..... \checkmark

- در روش مونت کارلو، برای هر متغیر (ولتاژ شینه‌ها، توان عبوری خطوط و ...) میانگین و واریانس محاسبه می‌گردد.

❖ روش Point estimate

- در این روش تابع چگالی احتمال خروجی‌ها استخراج می‌گردد.
- با داشتن تابع چگالی احتمال، میانگین و انحراف معیار خروجی‌های محاسبه می‌گردد.

❖ روش First order Second Moment Method

- استفاده از ترم اول سری فوریه برای هر متغیر تصادفی
- به علت عدم از ترم‌های بعدی، دارای تقریب است
- دارای سرعت بالایی است
- میانگین و انحراف معیار خروجی‌ها را محاسبه می‌کند.

Table 9.4 Average error indices for studied cases

Case	Method	Index	P_{ij}	Q_{ij}	V	δ
Case 1	FOSM	$\bar{\varepsilon}_\mu$	0.7243	5.9251	0.0624	2.2566
		$\bar{\varepsilon}_\sigma$	1.5000	7.8803	12.1214	1.3841
	PEM	$\bar{\varepsilon}_\mu$	0.4974	0.2566	0.0006	0.4322
		$\bar{\varepsilon}_\sigma$	0.6516	2.5476	3.127	1.2241
Case 2	FOSM	$\bar{\varepsilon}_\mu$	11.0162	14.5481	0.1295	53.7988
		$\bar{\varepsilon}_\sigma$	6.7087	10.2853	15.4442	3.0396
	PEM	$\bar{\varepsilon}_\mu$	0.2044	0.2790	0.0028	0.4058
		$\bar{\varepsilon}_\sigma$	0.8034	2.2576	3.0434	0.4788
Case 3	FOSM	$\bar{\varepsilon}_\mu$	29.8713	16.9076	0.1373	52.2126
		$\bar{\varepsilon}_\sigma$	7.2553	11.7477	16.2279	4.4081
	PEM	$\bar{\varepsilon}_\mu$	0.6050	0.3032	0.0015	0.8867
		$\bar{\varepsilon}_\sigma$	0.4981	3.3293	4.6567	0.3503

Method	Time (s)
MCS	54.0680
FOSM	0.0312
PEM	0.3276